

الجمهورية الجزائرية الديمقراطية الشعبية  
République Algérienne Démocratique et Populaire

Ministère de l'Enseignement Supérieur  
et de la Recherche Scientifique

Université Akli Mohand Oulhadj - Bouira -

Tasdawit Akli Muḥend Ulḥağ - Tubirett -

Faculté des sciences économiques,  
commerciales et des sciences de gestion



وزارة التعليم العالي والبحث العلمي

جامعة أكلي محمد أولحاج

- البويرة -

كلية العلوم الاقتصادية والتجارية وعلوم التسيير



الأستاذ: طه راوي فريد

تخصص : اقتصاد كمي

لطلبة السنة الثالثة علوم اقتصادية

السنة الجامعية 2016-2017



الصفحة	فهرس المحتويات
02	مقدمة
	<b>الفصل الاول: مفهوم الاقتصاد القياسي</b>
04	1- تعريف الاقتصاد القياسي
05	2 نظرية واهداف الاقتصاد القياسي
06	3 مراحل بناء النموذج القياسي
06	3-1 بناء وتوصيف النموذج
08	3-2 جمع البيانات و تقدير معلمات النموذج
11	3-3 مرحلة الاختبار وتقييم معلمات النموذج
13	3-4 مرحلة التطبيق والتنبؤ للنموذج
14	4- تقديم النماذج الاقتصادية
	<b>الفصل الثاني: الانحدار الخطي البسيط</b>
17	1 صيغة النموذج الانحدار الخطي البسيط
18	2 فرضيات النموذج الخطي البسيط
19	3- تقدير معاملات النموذج البسيط
19	3-1 طريقة المربعات الصغرى العادية
21	3-2 خصائص طريقة المربعات الصغرى
25	3-3 طريقة طريقة الإمكانية العظمى
28	4 توزيع المعاينة للمقدرات والتقدير بالمجال للمقدرات
28	4-1 تباين المقدرات
30	4-2 مجالات الثقة للمعلمات
33	4-3 مجال الثقة لتباين الاخطاء

34	5 اختبار الفرضيات
35	1-5 اختبار ستودنت T
36	2-5 اختبار فيشر F
37	3-5 العلاقة بين معامل التحديد $R^2$ ، $F$ و $t$
38	6 اختبار جودة النموذج (القوة التفسيرية) وتحليل التباين
38	1-6 معامل الارتباط البسيط
39	2-6 معامل التحديد $R^2$
40	3-6 جدول تحليل التباين لمعادلة الانحدار ANOVA
42	7. التنبؤ في الانحدار الخطي البسيط
44	تمارين مقترحة
	<b>الفصل الثالث: تحليل الانحدار الخطي العام</b>
48	1 مفهوم الانحدار الخطي العام
48	2 فرضيات نموذج الانحدار الخطي العام
50	3 تقدير المعلمات
52	4 خصائص المقدرات
53	5 تقدير تباين الاخطاء ومصفوفة التباين والتباين المشترك للمعلمات المقدره
54	6. تقييم واختبار معنوية المقدرات والنموذج
60	7 اختبارات المعنوية والدلالة
64	8 اختبار استقرار معاملات النموذج ( Chow )
66	9-استخدام المتغيرات الصورية
67	10 استخدام نموذج الانحدار العام في التنبؤ(التوقع)
70	تمارين مقترحة
	<b>الفصل الرابع: الارتباط الذاتي للاخطاء</b>
72	1- مشكلة الارتباط الذاتي للاخطاء

73	2- اسباب وجود مشكلة الارتباط الذاتي للاخطاء
75	3-الاختبارات الكشف عن الارتباط الذاتي للاخطاء
75	3-1- اختبار درين واتسون
77	3-2 اختبار دارين آش <i>Durbin h</i>
78	3-3 اختبار <i>Breusch-Godfrey</i>
81	4-تقدير المعلمات في وجود الارتباط الذاتي للاخطاء
84	5-طرق تقدير معامل الارتباط
84	5-1-احصائية درين واتسون <i>DW</i> للتقدير
85	5-2طريقة <i>Cochrane-Orcutt</i>
85	5-3 طريقة <i>Theil-Nagar</i> لتقدير $\rho$
86	5-4طريقة <i>Hildreth-Lu</i> : طريقة المسح و الفحص
88	تمارين مقترحة
	<b>الفصل الخامس : عدم تجانس تباين الخطأ</b>
94	1-اثار وجود عدم ثبات تباين الخطأ
95	2-اسباب عدم ثبات تباين حد الخطأ
95	3- اختبارات الكشف عن مشكلة عدم ثبات تباين حد الخطأ
95	3-1 اختبار <i>PARK</i>
96	3-2 اختبار <i>Goldfeld-Quandt</i>
98	3-3 اختبار وايت <i>white</i>
99	3-4 اختبار معامل الارتباط ل <i>Spearman</i>
100	3-5 اختبار ثبات التباين الشرطي للأخطاء <i>ARCH-LM</i>
101	4-تصحيح عدم تجانس تباين ثبات الخطأ
102	تمارين مقترحة
	<b>الفصل السادس: التعدد ( الازدواج) الخطي</b>
106	1- مشكلة التعدد الخطي

106	2-مسببات واثار مشكلة التعدد الخطي
107	3-اختبارات الكشف عن التعدد الخطي
108	3-1 اختبار كلاين Klein
109	3-2 طريقة التحليل الترادفي لـ Frisch
	3-3 طريقة Farrar-Glauber (F-G)
111	4-قياس التعدد الخطي أو شرط الأعداد Condition numbers
113	5-الحلول المقترحة للتعدد الخطي:
114	تمارين مقترحة
	الفصل السابع: نماذج الاخطاء على النموذج ( اخطاء القياس)
118	1- نتائج وجود المتغيرات معيبة
119	2-طريقة المتغيرات الوسيطة في التقدير
120	3-اختبار الاثر الخارجي لـ Hausman
120	3-1- اختبار الفروق
120	3-2- الانحدار الموسع ( المطور)
121	4 طريقة العزوم المعممة
121	تمارين محلولة
	الملاحق
	المراجع

# المقدمة

## المقدمة

بالرغم من ان علم الاقتصاد يتضمن علوما فرعية هامة الا ان الاقتصادي القياسي يعتبر من ابرز هذه العلوم التي تيزمونها علم الاقتصاد عامة حيث يلعب ا الاخير دوراً مهماً في تدريب وتمرين الاقتصاديين الذين تعلموا المفاهيم الاقتصادية والتعامل مع النماذج الاقتصادية لمختلف الظواهر الاقتصادية حيث يستند الاقتصاد القياسي على الأساليب الإحصائية لتقدير العلاقات الاقتصادية، واختبار النظريات الاقتصادية، وتقييم وتنفيذ سياسة الحكومة ورجال الأعمال .والتطبيق الأكثر شيوعاً للاقتصاد القياسي هو التنبؤ بالمتغيرات الاقتصادية الكلية المهمة مثل أسعار الفائدة ومعدلات التضخم، والناتج المحلي الإجمالي .في حين أن توقع المؤشرات الاقتصادية واضح للغاية، ومنتشر على نطاق واسع في كثير من الأحيان يهتم القياس الاقتصادي بصفة عامة، بالوسائل الخاصة بالقياس في الاقتصاد ، غير أن هناك عمليات قياس في الاقتصاد لا يمكن اعتبارها بأي حال من الأحوال داخلية في إطار القياس الاقتصادي كتخصص.فعلى سبيل المثال، عملية قياس إنتاجية عامل من عوامل الإنتاج بالطرق الكلاسيكية المعهودة كتقسيم الكمية اللازمة من عامل الإنتاج على عدد الوحدات المنتجة، لايمكن اعتباره من القياس الاقتصادي، بالرغم من أن الأمر يتعلق بعملية قياس في المجال الاقتصادي.وهذا ما يضطرنا إلى التعريف بالقياس الاقتصادي بصفة أدق. فالهدف الأساسي من وراء استعمال القياس الاقتصادي في أي بحث هو قياس العلاقة التي تربط متغير تابع، وهو مايمثل الظاهرة محل الدراسة، بمتغير مفسر أو أكثر وذلك عن طريق النمذجة، أي بناء نماذج قياسية اقتصادية تربط المتغير التابع بمتغير مفسر لهذه الظاهرة أو أكثر

نقترح من خلال هذه المطبوعة دروسا مبسطة في مقياس الاقتصاد القياسي مع إعطاء أمثلة محلولة بطريقة علمية ،عملية و بيداغوجية تمكّن الطالب في مختلف ميادين العلوم الاقتصادية : العلوم الاقتصادية، التفسير والعلوم التجارية من التحكم الجيد في القوانين المعطاة في المحاضرة من جهة ودعم وتشجيع الطالب على ايجاد وتاهيل طاقاته من خلال استخدام برمجيات الاقتصاد القياسي من جهة اخرى التي تعتبر كضرورة ملحة في وقتنا الحاضر . حيث حاولنا حل بعض المسائل بمختلف البرمجيات الاحصائية ك: RATS 5.04 و

## EvIEWS

متناولين هذه المطبوعة في فصول اربعة الفصل الاول مفهوم علم الاقتصاد القياسي والفصل الثاني تحليل الانحدار الخطي البسيط والفصل الثالث تحليل الانحدار الخطي العام والفصل الرابع الارتباط الذاتي للاخطاء والفصل الخامس عدم تجانس تباين الخطأ اما السادس التعدد (الازدواج)الخطي اما السابع وهو الاخير في مطبوعتنا فتناولنا نماذج الاخطاء على النموذج

## الفصل الاول مفهوم علم الاقتصاد القياسي

يمكن استخدام أساليب الاقتصاد القياسي في المجالات الاقتصادية التي لا علاقة لها بتوقعات الاقتصاد الكلي. على سبيل المثال، سوف ننظر في أثر إنفاق المدرسة عن أداء الطالب في مجال التعليم. وبالإضافة إلى ذلك، سوف نتعلم كيفية استخدام أساليب الاقتصاد القياسي للتنبؤ بالسلاسل الزمنية الاقتصادية.

### 1- تعريف الاقتصاد القياسي :

لقد استخدم لفظ اقتصاد قياسي لأول مرة سنة 1926 م، ويعود الفضل في ذلك للاقتصادي Frisch Ranger ويهتم الاقتصاد القياسي بقياس العلاقة بين مختلف المتغيرات الاقتصادية لرسم السياسات الاقتصادية والاجتماعية والتنبؤ بالقيم المستقبلية للظاهرة موضوع البحث. كما يركز الاقتصاد القياسي في التطبيق على النظرية الاقتصادية، الاقتصاد الرياضي والأساليب الإحصائية، حيث عرفه جونستن بأنه علم يهتم بتقييم واختبار المعلمات للنموذج الاقتصادي<sup>1</sup>، كما حدده سامويلسون<sup>2</sup>: بأنه فرع من علوم الاقتصاد يبحث في التحليل الكمي للظواهر الاقتصادية الحقيقية مستعينا بتطور النظرية الاقتصادية والطرق الإحصائية. أما الكتاب العرب فعرفه **عصام عزيز شريف** بأنه فرع من فروع علم الاقتصاد يستخدم التحليل الكمي للظواهر الاقتصادية الواقعية المبنية على الأساس التماسك بين النظرية والمشاهدة متخذاً لذلك أساليب استقراء ملائمة<sup>3</sup>.

يرى العالم Maurice Allais الحائز على جائزة نوبل في علم الاقتصاد سنة 1988، بأن غاية القياس الاقتصادي هي دراسة الوسائل الاقتصادية على المستويين النظري والتطبيقي بنفس المنطق البناء المطبق في العلوم الفيزيائية وباستعمال نفس الطرق الكمية من رياضيات وإحصاء سواء كان ذلك على المستوى النظري أو على المستوى التطبيقي.

وفي الأخير يمكن تعريفه بأنه: تطبيق الطرق الرياضية والإحصائية لتحليل البيانات الاقتصادية بهدف إعطاء محتوى رقمي للنظريات الاقتصادية للتأكد من صحة تلك النظريات.

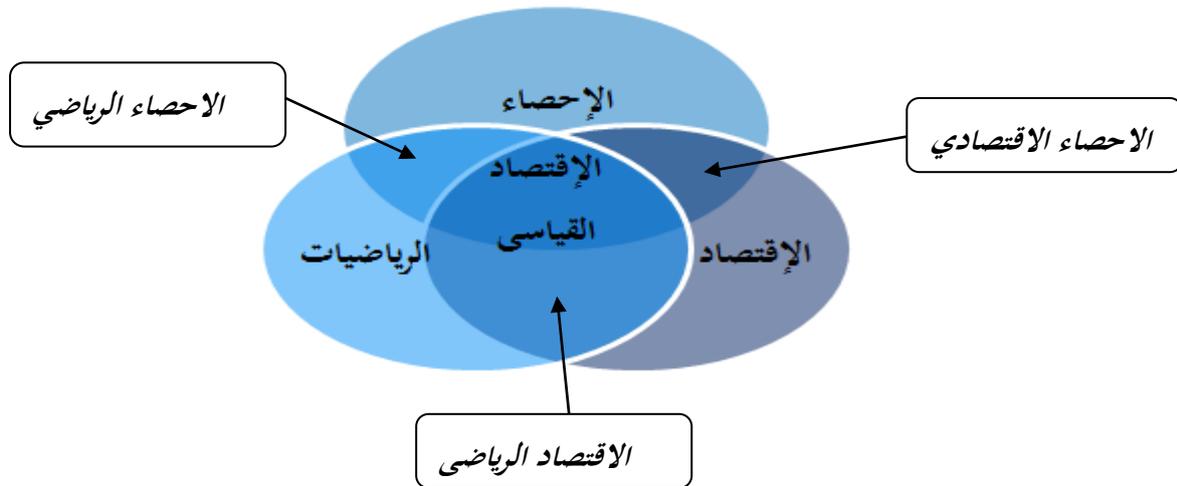
فمن خلال مجمل التعاريف السابقة نلاحظ أن الاقتصاد القياسي يركز على علاقته بالعلوم الأخرى وهي: الإحصاء، النظرية الاقتصادية والاقتصاد الرياضي، أما الإحصاء فهو يمدنا بالأساليب وطرق القياس كالارتباط والانحدار بالإضافة إلى البيانات الواقعية المبوبة في جداول، أما النظرية الاقتصادية فهي تحدد لنا نوع العلاقة الاقتصادية المراد دراستها من خلال الفروض المقدمة والمفسرة التي تقدمها، وفيما يخص الاقتصاد الرياضي فهو يصيغ لنا هذه العلاقات في صورة معادلات رياضية قابلة للقياس، ولكن لا يمكن القول بأن

1 A.Koutsyannis, The Theory Of Econometrics, Second Edition 1977, The Macmillan Press Ltd, London P 03.  
2 P.A.Samuelson .T.C.Copmans, « Report Of Evaluative Committee For Econometrica , Econometric », Vol 02, N 02, 1954, Pp 141-146.

3عصام عزيز شريف، مقدمة في القياس الاقتصادي، ديوان المطبوعات الجامعية، الجزائر، 1981، ص 07.

الاقتصاد القياسي ليس له صفة مستقلة عن هذه الفروع بل هو فرع متميز عن كل واحد منها. ان الاقتصاد القياسي يدعو إلى "توحيد" العلاقة بين القياس والنظرية في علم الاقتصاد، فالنظرية دون قياس تعتبر فقط كفرع من المنطق، و يمكن أن يكون لها قيمة محدودة في تحليل المشاكل الاقتصادية الحقيقية . و أيضا فإن القياس بدون نظرية، سوف يكون خالي و مجرد من الإطار اللازم لتفسير الملاحظات الإحصائية، ومن غير المرجح أن يؤدي إلى تفسير مقنع لكيفية تفاعل القوى الاقتصادية مع بعضها البعض.

الشكل رقم 01: الاقتصاد القياسي وعلاقته بالعلوم الأخرى



المصدر: من اعداد الباحث

## 2 نظرية واهداف الاقتصاد القياسي

تتميز مهمة نظرية الاقتصاد القياسي أساسًا في قياس العلاقات وتكييفها مع مميزات الظواهر الاقتصادية التي يمكن إخضاعها إلى التجربة المخبرية وذلك بتطبيق أدوات إحصائية طورت لملائمتها، بهدف تحليل العلاقة بين المتغيرات الاقتصادية في إطار دراسة علمية دقيقة. حيث يمكن إيجاز أهم أهدافه فيما يلي<sup>1</sup>:

- بناء نموذج قياسي: ان السلوك الاقتصادي المبني اساسا على النظرية الاقتصادية يمكننا من بناء نموذج اقتصادي بشكل يمكن اختباره حيث هناك العديد من الطرق لبناء النموذج القياسي انطلاقا من النموذج الاقتصادي<sup>2</sup>، حيث يجب أن نختار الشكل المناسب، وهذا لا يتم الا بالتحقق من ملائمة النموذج لصحة النظريات من خلال التوصل الى نتائج وادلة عملية وعلمية ل يتم بعدها تحديد البناء للمتغيرات العشوائية.
- تقدير واختبار هذه النماذج باستخدام البيانات المشاهدة، والتطرق الى المتغيرات العشوائية في النموذج التي يجب ان لا تتعدى حدا معيناً يحدده الباحث، عن طريق تقييم الوزن الاقتصادي له .
- استخدام تلك النماذج للتنبؤ و رسم السياسات الاقتصادية للأغراض التحليل، ، فالقدرة التنبؤية

1 مجيد حسين، عفاف سعيد، الاقتصاد القياسي النظرية والتطبيق، دار وائل للنشر، عمان، الأردن 1998، ط1، ص07.

2 وليد اسماعيل السيفو، فيصل مفتاح شلوف، صائب جواد ابراهيم، اساسيات الاقتصاد التحليلي، دار الاهلية للنشر والتوزيع، الاردن، 2006، ص 26.

الخاضعة للاقتصاد لا تكون مبنية على الحدس والخبرة فقط وإنما تكون على اسس كمية وعلاقات رياضية انطلاقا من سلوك اقتصادي سابق للظاهرة الاقتصادية. ومن ذلك رسم السياسة الاقتصادية واتخاذ القرارات من خلال الحصول على التقديرات لمعالم العلاقات الاقتصادية والتي يمكن استخدامها فيما بعد في اتخاذ القرارات فكل هذا سوف يساعد الحكومات و كذا اصحاب المؤسسات في اتخاذ القرارات المناسبة.

### 3 مراحل بناء النموذج القياسي<sup>1</sup>:

يتم بناء النموذج القياسي من خلال عدد من المراحل يمكن ايجازهما في عدد من المراحل الاساسية وهي تعيين النموذج او مرحلة وضع الفروض ، ومسئ ثم تقدير معلمات النموذج او مرحلة اختبار الفروض ، ثم تأتي مرحلة تقييم المعلمات المقدرة للنموذج ، واختيرا" تأتي مرحلة اختبار مقدرة النموذج على التنبؤ .

### 3-1 بناء وتوصيف النموذج IDENTIFICATION:

يقصد بتوصيف او تعيين النموذج صياغة العلاقات الاقتصادية محل البحث في صورة رياضية حتى يمكن قياس معاملتها باستخدام ما يسمى بالطرق القياسية، فالنظرية الاقتصادية تفيد في وضع الهيكل النظري للنموذج والتي هي مجموعة مبادئ متفق عليها لشرح أو تفسير ظاهرة اقتصادية؛ وأما الرياضيات فلصياغة هذه النظرية في إطار رياضي في شكل معادلات، إضافة إلى العمليات الرياضية المختلفة في البحث في خصائص النموذج، أما الإحصاء فيتم من خلاله استغلال المعطيات الميدانية وتنطوي هذه المرحلة على الخطوات التالية<sup>2</sup>:

- تحديد متغيرات النموذج

- تحديد الشكل الرياضي للنموذج

- تحديد القيم والشارات المسبقة للمعالم

ويتم توضيح هذه الخطوات كالآتي:-

#### أ- تحديد متغيرات النموذج

يمكن للباحث ان يحدد المتغيرات التي يتضمنها النموذج عند دراسته لظاهرة اقتصادية معينة من خلال عدة مصادر<sup>3</sup>:-

1/ مصادر النظرية الاقتصادية.

2/ المعلومات المتاحة عن دراسات قياسية سابقة.

3/ المعلومات المتاحة عن الظاهرة بوجه خاص.

ولكن وعلي الرغم من ذلك فإنه يمكن بوجه عام ادراج جميع المتغيرات التفسيرية التي تؤثر علي الظاهرة

1 عبد القادر محمد عبد القادر عطية، "الاقتصاد القياسي بين النظرية والتطبيق"، ط(2)، الإسكندرية: الدار الجامعية، 2000، ص 03.

2 مولود حشمان، نماذج وتقنيات التنبؤ على المدى القصير OPU، الجزائر؛ 2002، ص 05.

3 طارق محمد الرشيد، المرشد في لاقتصاد القياسي التطبيقي، الخرطوم، جى تاون، الطبعة الاولى، 2005، ص 15-18.

محل البحث في النموذج وذلك لصعوبات كثيرة اهمها عدم توافر بيانات عن بعض المتغيرات او لصعوبة القياس ولذلك عادة ما يتم الاقتصار فقط على عدد منها وهي المتغيرات الأكثر اهمية .

وحسب التقسيمات العلمية السائدة يتسم تقسيم متغيرات النماذج الى نوعين من المتغيرات :

**1/ متغيرات داخلية Endogenous Variables:** وهي المتغيرات التي تتحدد اختلافاتها عن طريق النموذج الاقتصادي قيد البحث بمعنى ان اختلافات المتغيرات الداخلية تتحدد بعد معرفة قيم معالم النموذج وقيم المتغيرات الاخرى .

**2/ متغيرات محددة مسبقا Predetermined Variables:** وهي متغيرات تتحدد قيمها بعوامل خارجة عن النموذج وتنقسم الى نوعين:

أ/ متغيرات خارجية ( Exogenous Variables ) .

ب/ متغيرات ذات فترة ابطاء ( lagged Variables ) مثل الدخل القومي في الفترة السابقة.

**ب- تحديد الشكل الرياضي للنموذج :-**

يقصد بالشكل الرياضي للنموذج عدد المعادلات التي يتضمنها هذا النموذج (فقد تكون معادلة واحدة او عدد من المعادلات) ودرجة خطية النموذج (فقد يكون نموذج خطي او غير خطي) ودرجة تجانس كل معادلة (فقد تكون متجانسة او غير متجانسة من درجة معينة)، فالنظرية الاقتصادية لا توضح الشكل الرياضي.

**ج/ الاشارات المسبقة للمعاملات :**

وفي هذه الخطوة يتم تحديد توقعات نظرية مسبقة عن اشارة وحجم معاملات النموذج بناء على ما تقدمه النظرية الاقتصادية او المصادر السابقة من معلومات.

وهنا نميز بين عدة نماذج اقتصادية قياسية **جدول رقم 01:** نختلف الصيغ للنماذج الاقتصادية

نوع الصيغة	الصيغة غير الخطية	الصيغة الخطية	الميل $\frac{\Delta Y}{\Delta X}$	الأثر النسبي $\frac{\Delta Y/Y}{\Delta X/X}$
الصيغة الخطية	...	$Y = \beta_0 + \beta_1 X$	$\beta_1$	$\beta_1 \left(\frac{Y}{X}\right)$
الصيغة العكسية	...	$Y = \beta_0 + \beta_1 \left(\frac{1}{X}\right)$	$-\beta_1 \left(\frac{1}{X^2}\right)$	$-\beta_1 \left(\frac{1}{XY}\right)$
الصيغة التربيعية	...	$Y = \beta_0 + \beta_1 X + \beta_2 X^2$	$\beta_1 + 2\beta_2 X$	$(\beta_1 + 2\beta_2 X) \left(\frac{X}{Y}\right)$
الصيغة اللوغارتمية المزدوجة	$Y = \beta_0 + X^{\beta_1}$	$\ln Y = \ln \beta_0 + \beta_1 \ln X$	$\beta_1 \left(\frac{Y}{X}\right)$	$\beta_1$
الصيغة نصف اللوغارتمية	$e^Y = e^{\beta_0} X^{\beta_1}$	$Y = \beta_0 + \beta_1 \ln X$	$\beta_1 \left(\frac{1}{X}\right)$	$\beta_1 \left(\frac{1}{Y}\right)$
الصيغة الأسية	$Y = e^{\beta_0 + \beta_1 X}$	$\ln Y = \beta_0 + \beta_1 X$	$\beta_1 e^{\beta_0 + \beta_1 X}$	$\beta_1 X$

المصدر: أموري هادي كاظم الحسناوي، طرق القياس الاقتصادي (عمان ، دار وائل للنشر، 2002)، ص 60.

### 2-3 جمع البيانات و تقدير معلمات النموذج ESTIMATION<sup>1</sup>:

في هذه المرحلة يتم جمع البيانات المتعلقة بالظاهرة الاقتصادية (المشكلة) بعد صياغة العلاقات محل البحث في شكل رياضي خلال مرحلة التعيين، يبدأ الباحث القياسي في الحصول على التقديرات الكمية للمعالم وتسمى هذه المرحلة باختبار الفروض، ويعتبر هذا التقدير عمل فني يتطلب الامام الكامل من الباحث القياسي بكافة أساليب التحليل القياسي حيث يتم معالجة المعلومات المتوفرة عن المجتمع وعن العينة ايضا، رياضيا وإحصائيا وذلك بتقدير معلمات النموذج، وأثناء هذه المرحلة نقوم بما يلي:

أولاً: تجميع البيانات عن المتغيرات التي يحتويها النموذج.

ثانياً: تحليل ومعالجة البيانات

ثالثاً: اختيار طريقة القياس الملائمة، من بين الطرق الممكن استخدامها في عملية التقدير، ومنها: طريقة المعادلة الواحدة او طريقة المعادلات الآنية.

#### اولاً : تجميع البيانات الحصائية لمتغيرات النموذج<sup>2</sup>:

يتعين علي الباحث قبل القيام بتقدير النموذج أن يقوم بجمع البيانات عن متغيرات الظاهرة موضوع الدراسة، وتعتبر هذه المرحلة من أهم مراحل العمل القياسي، فإذا توافرت فيها الموضوعية والدقة والبعد عن الاخطاء انعكس ذلك في دقة التحليل وصحة النتائج التي يحصل عليها الباحث وفي هذه المرحلة يتم تحديد كل من:-

#### \*مصادر جمع البيانات:

يتم عملية جمع البيانات من المصادر الاحصائية والتي تصنف إلى مصدرين أساسين همما المصادر الاولية (التاريخية) وهي البيانات التي تقوم بأعدادها ونشرها بعض الجهات والهيئات المحلية والمركزية حكومية أو غير حكومية، والمصادر الثانوية وهي البيانات التي يتم نشرها من الجهات المشار إليها في المصادر الاولية وذلك إذا تم اقتباسها عن طريق جهات أخرى .

ثم المصادر الميدانية يتم اعدادها عن طريق الدراسة الميدانية وذلك بتصميم صحيفة استبيان وفق الشروط العلمية حيث يقوم المحلل باعداد مجموعة من الاسئلة حول أبعاد المتغيرات المختلفة مجال الاهتمام.

#### \*أنواع البيانات:

أ- بيانات سلسلة زمنية (*Time Series Data*) : تحتوي السلسلة الزمنية علي عدد من المشاهدات لمتغير ما عند نقاط زمنية مختلفة ومن الامثلة علي ذلك مشاهدات التضخم خلال الفترة (1985-2015).

ب- بيانات مقطعية (*Gross Section Data*) : ويوضح همذا النوع البيانات المشاهدمات التي يأخذها

1مجيد حسين، عفاف سعيد، مرجع سابق، ص 32.

2طارق محمد الرشيد ، المرجع السابق ذكره ، ص 27-29.

متغير ما بالنسبة لمفردات عينة عند نقطة زمنية معينة، مثال لذلك البيانات الخاصة بدخول عينة من المستهلكين عند نقطة زمنية معينة.

ج- بيانات سلسلة قطاعية (*Cross Series Data*) : وهي تحتوي علي مزيج من بيانات السلسلة الزمنية والبيانات المقطعية ومثال بيانات عن دخول عينة من الافراد عبر فترة زمنية معينة .

د- بيانات تجريبية (*Experiment Data*) : وهي البيانات التي يتم الحصول عليها من خلال إجراء بعض التجارب ومن أمثلة ذلك تلك التي في محلات السوبر ماركت لمعرفة اثر تغيير سعر سلعة ما علي الكميات المطلوبة منها.

### \* حل مشاكل التجميع<sup>1</sup>:

تنشأ مشاكل التجميع عندما يحتاج الباحث لاستخدام متغيرات تجميعية في الدالة محل القياس مثل الناتج القومي والاستهلاك النهائي للافراد، وعملية التجميع قد تتم على أكثر من مستوى، فهناك التجميع على مستوى الافراد مثال لذلك الدخل القومي فمن المشاكل التي تواجه الباحث اختلاف محتوى الدخل من فرد لأخر فهناك الدخل العيني وهناك الدخل النقدي ، وأيضاً هناك التجميع على مستوى السلع حيث تواجهنا مشكلة عدم التجانس واختلاف الاوزان ، كما ان التجميع قد يتم على مستوى الفترات الزمنية، وبالطبع يتعين على الباحث ان يتأكد من حل مشاكل التجميع قبل ان يبدأ في عملية تقدير المعلمات .

### ثانيا : تحليل ومعالجة البيانات

تعتمد دقة التقديرات بشكل أساسي علي حجم وطبيعة هذه الاخطاء ولذلك لا بد من تحسين دقة قياس متغيرات النموذج وذلك عن طريق التحليل. الاولي للبيانات وخاصة إذ اكانت بيانات السلسلة الزمنية معظم الدراسات القياسية تعتمد عليها . ولذلك فان التحليل الاولي للبيانات يشتمل علي:

#### 1/ اختبار سكون واستقرار السلسلة :

تعتبر اولى خطوات التحليل القياسى هو التحليل الاولي للبيانات، وخاصة اذا كانت بيانات السلسلة الزمنية ، اذ ان معظم الدراسات القياسية تعتمد عليها ، وقد اوضحت عدد من الدراسات التطبيقية منها على سبيل المثال دراسة Nelson and Polsser<sup>2</sup> 1989 ، ودراسة<sup>3</sup> (Stock and Watson 1989) أن اغلب

السلاسل الزمنية غير مستقرة في مستوياتها (غير ساكنة) أى انها تحتوي على جذر الوحدة (Unit Root) ويؤدى وجود جذر الوحدة الى وجود ارتباط زائف ومشاكل في التحليل والاستدلال القياسي، لذا لا بد من التأكد من سلامة البيانات بأجراء اختبارات سكون السلاسل الزمنية .

1 عبد القادر محمد عبد القادر عطية ،الاقتصاد القياسى بين النظرية والتطبيق ، مرجع سابق ،ص 39.

2 Nelson C.and Pollser, Trends and Random Walkes in Macroeconomic Time Series:Some Evidens and Implication , Journal of money economics, 1989,vol,10,pp.139-162.

3 Stock,J.H and M.W.Watson, Interpreting the eviden Money Income Causality, Jorunal of .econometrics,1989,vol,40,pp.161-182.

وحيث ان جذور الوحدة تتركز على وجود ارتباط ذاتي بين المتغيرات فأن اختبارات جذور الوحدة تتركز على فرضية ان حدود الخطأ ليست مترابطة بشكل جوهري واسقاط هذا الفرض يؤدي الى حدوث مشكلة الارتباط الذاتي ، ومن اهم هذه لاختبارات اختبار ديكي فولر البسيط (Dickey-Fuller 1979)، اختبار ديكي فولر المطور (Augmented Dickey-Fuller 1981)، اختبار فيليبس بيرون (Phillips and Perron 1988).

## 2/تحليل التكامل المشترك :

على الرغم من ان عدم استقرار بيانات السلاسل الزمنية يمثل مشكلة في التحليل والاستدلال الاحصائي حيث يمكن ان تقود الى نتائج زائفة ، الا أن<sup>1</sup> (Engle-Granger 1987) قد وجد ان بيانات السلاسل الزمنية غير المستقرة يمكن ان تقود الى نتائج احصائية غير زائفة اذا كانت البيانات غير الساكنة درجة التكامل بينها واحدة.

وهذا يعنى ان السلاسل الزمنية موضع الدراسة لها علاقة توازنية في الاجل الطويل على الرغم من اختلالها في الاجل القصير .

ويلاحظ ان الدراسات التطبيقية في مجال التكامل المشترك قد تطورت من خلل اتجاهين رئيسين:

- اختبارات تعتمد على البواقي المتحصلة من جراء انحدار التكامل المشترك مثال (Engle-Granger 1987).

- اختبارات تعتمد على نظام متجه الانحدار الذاتي (Vector Auto Regression) (VAR) مثال ذلك: (Juselius,1990) and (Johnson 1988,1989).

ثالثا: اختيار طرق القياس الملائمة:-

يوجد هنالك عدة طرق قياسي، يمكن استخدامها في تقدير قيم المعالم ويمكن تصنيفها إلى نوعين:-

النوع الاول : طرق المعادلة الواحدة (Techniques Single Equation) وهي تطبق على كل معادلة من معادلات النموذج على حدة ونجسد من أهمها<sup>2</sup>:

- طريقة المربعات الصغرى (OLS).

- طريقة المربعات الصغرى الغير مباشرة (ILS).

- طريقة المربعات الصغرى بمرحلتين (SLS2).

- طرق التقدير المختلط.

1 Engle, Robert F.and C.W.J Ganger , "Co integration and Error Correction:Representation Estimation and Testing " Econometrica ,1987,vol 55.

2عزالدين مالك الطيب محمد ، المدخل الى الاقتصاد القياسي ، الجزء الاول ،نموذج المعادلة الواحدة ومشاكل القياس ،مطبعة جي تاون الخرطوم 2008. ص 104.

- طريقة المتغيرات المساعدة.

### النوع الثاني: طريقة المعادلات الأنية: The Simultaneous Equation Techniques

وتطبق هذه الطرق علي مجموعة المعادلات في النموذج ونحسد من أهمها:-

- طريقة المربعات الصغرى بثلاث مراحل (SLS3)

- طريقة الامكان الاعظم (L.H)

وتتناول بشيء من الشرح والتوضيح في هذا الفصل طريقتين من كل نوع وهما طريقة المربعات الصغرى وطريقة الامكانية العظمى.

### 3-3 مرحلة الاختبار وتقييم معاملات النموذج VALIDATION:

في هذه المرحلة قد يواجه الباحث عدة مشاكل منها مشكلة عدم ثبات التباين او التغير، او الارتباط الذاتي او التعدد الخطي، وعلى الباحث في هذه الحالة ان يعالج هذه المشاكل قبل البدء في عملية التقييم<sup>1</sup>. وبعدها يقوم بتقييم المعلمات المقدرة، أي تحديد ما إذا كانت مقبولة من الناحية الإحصائية، وما إذا كانت قيم هذه المعلمات لها مدلول أو معنى من الناحية الاقتصادية وهذا بالاعتماد على المعايير التالية:

#### ○ المعايير الاقتصادية<sup>2</sup>:

تتعلق بحجم وإشارة المعلمات المقدرة فاذا كانت حجم وإشارة المعلمات لا تتوافق والنظرية الاقتصادية كان هذا سبب كافي في رفض النموذج، وهي تعتمد في ذلك على منطق معين ، فإذا جاءت المعلمات المقدرة على عكس ما تقرره النظرية مسبقا فأن هذا يكون مبررا لرفض هذه المعلمات المقدرة ما لم يوجد من المبررات المنطقية القوية ما يؤدي للتسليم بصحة التقديرات ورفض ما تقرره النظرية ، وفي هذه الحالة يجب عرض هذه المبررات بوضوح ، وبالرغم من ذلك فإنه في بعض الحالات يأتي اختلاف المعلمات المقدرة عما تقرره النظرية مسبقا نتيجة لقصور في البيانات المستخدمة في تقدير النموذج .

#### ○ المعايير الإحصائية<sup>3</sup>:

تعتبر هذه المعايير من المعايير المهمة في دراسة قياس العلاقات الاقتصادية وذلك للتعرف على معنوية التقديرات ومدى مطابقتها مع منطق النظرية الاقتصادية وتمثيلها للمجتمع الذي تنتمي اليه ، ويطلق عليها اختبارات الدرجة الاولى تهدف الى اختبار جودة التوفيق و مدى الثقة الإحصائية في التقديرات الخاصة بالمعلمات. وتنقسم المعايير الاحصائية الي نوعين من الاختبارات :

-اختبارات جودة التوفيق.

1مجيد حسين، عفاف سعيد، مرجع سابق، ص 32.

2عبد القادر محمد عبد القادر عطية ، الاقتصاد القياسي بين النظرية والتطبيق ، مرجع سبق ذكره ، ص 40.

3 طارق محمد الرشيد ، المرشد في الاقتصاد القياسي التطبيقي ، مرجع سبق ذكره ، ص 68-73.

-اختبارات المعنوية

### أ/اختبار جودة التوفيق

اختبار جودة التوفيق هو مقياس للمقدرة التفسيرية للنموذج حيث يعكس هذا الاختبار درجة الانحرافات بين القيم المقدرة والقيم المشاهدة، ويوضح انه كلما زادت انحرافات القيم المقدرة عن القيم المشاهدة للمتغير التابع كلما قلت جودة التوفيق وبالتالي انخفاض المقدرة التفسيرية للنموذج اى زادت النسبة غير المفسرة والعكس صحيح ، ويتم ذلك باستخدام معامل التحديد  $R^2$  وكلما ارتفعت قيمة معامل التحديد كلما كان ذلك دليل على قوة العلاقة والعكس هو الصحيح.

ولكن نجد دائما من عيوب معامل التحديد انه يبالغ في حقيقة تأثير المتغيرات المستقلة على المتغير التابع ، ولذلك تم استخدام معامل التحديد المعدل  $Adjusted R^2$  لعلاج ذلك وهو مرجحا فقط بدرجات الحرية للخطأ ولذلك عادة ما يكون معامل التحديد المعدل اقل من أو يساوى معامل التحديد .

### ب/اختبارات المعنوية

- بعد تقدير قيم المعالم من بيانات العينة لا بد من اختبار الى اى مدى يمكن الاعتماد عليها كأساس جيد للوصول لمعلومات المجتمع وسوف يتم ذلك من خلال اختبار مدى ملاءمتها الإحصائية باستخدام اختبارات المعنوية ويوجد هناك ثلاثة اختبارات يمكن استخدامها لهذا الغرض وهي :

1\* اختبار ستودنت- $t$  - $T$ -test

2\* اختبار التوزيع الطبيعي - $z$  - $Z$ -test

3\* اختبار فيشر - $F$  - $F$ -test

عندما نختبر المعلومات المقدرة بصورة مستقلة باستخدام اختبار  $t$  او  $Z$  ويتضح أنها معنوية ففي الغالب عند اختبار معنويتها مجتمعة باستخدام اختبار  $F$  سوف تكون معنوية إحصائيا ، وقد يثبت كذلك اختبار معنوية المعلومات المقدرة بصفة مستقلة من خلال اختبار  $Z$  أو  $t$  إن كل واحدة منهما غير معنوية ولكن عند اختبار معنوية الانحدار ككل من خلال اختبار  $F$  يثبت انه معنوي إحصائيا ويحدث ذلك غالبا عندما تكون المتغيرات التفسيرية مرتبطة ارتباطا قويا فيما بينهما ، قد يحدث في بعض الحالات أن تكون كل معلمة مقدرة لها معنوية إحصائية عند اختبارها بصفة مستقلة ولكن يثبت من اختبار معادلة الانحدار ككل أنها ليست لها معنوية إحصائيا .

### ○ المعايير القياسية:

كما يطلق عليها كذلك باختبارات التشخيص في الدراسات القياسية الاخرى حيث تهدف هذه المعايير إلى التأكد من أن الافتراضات التي تقوم عليها المعايير الإحصائية منطبقة مع الواقع، ومنها: اختبارات الارتباط الذاتي، اختبارات التعدد الخطي واختبارات ثبات تباين الخطأ.

يعتمد التوقع على النموذج الناتج عن عملية التقدير، وهو يعني الحصول على المستويات المستقبلية للظاهرة المدروسة، وذلك يتم بإحلال قيم مفترضة محل المتغيرات التفسيرية في النموذج، ثم حساب قيمة الظاهرة في الفترة المستقبلية وعادة ماتعطى هذه القيمة المستقبلية في شكل قيمة وسطى ضمن مجال معين. وتقوم عملية التوقع على الفروض التالية:

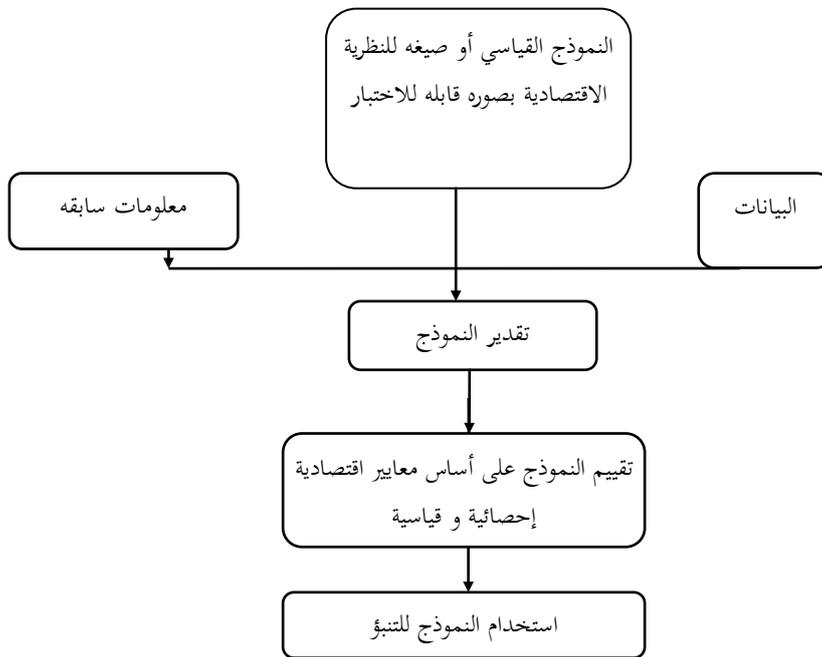
- النموذج المعتمد يطابق الواقع إلى حد كبير.
- الظروف والشروط العامة المحيطة بالظاهرة المدروسة تبقى على حالها في الفترة المستقبلية.

### 3-4 مرحلة التطبيق والتنبؤ للنموذج<sup>1</sup>:

وتمثل هذه الملحة الاخيرة من مراحل النهجية البحث في الاقتصاد القياسي ويتم التنبؤ بالقيم المستقبلية للمتغير التابع على اساس القيم المستقبلية للمتغير (او المتغيرات) المستقلة.

ولكن قبل استخدام النموذج المقدر في التنبؤ يجب التأكد من جودة الاداء العام للنموذج المقدر وبعدئذ يتم التطبيق النتائج التي تم التوصل اليها على الواقع واستخدامها في عملية التنبؤ، لغرض رسم السياسات واتخاذ القرار. وفي الاخير يمكن تلخيص هذه المراحل في الشكل الآتي:

### الشكل رقم 02: يوضح مراحل بناء النموذج الاقتصادي القياسي



المصدر : من اعداد الباحث اعتمادا على الشرح السابق

<sup>1</sup>مجيد حسين، عفاف سعيد، مرجع سابق، ص 33.

#### 4- تقديم النماذج الاقتصادية:

إن العلاقات الاقتصادية التي تحددها النظرية الاقتصادية والتي يمكن قياسها هي في الغالب علاقات سببية مضافا اليها مجموعة من معادلات و نماذج الاقتصادية لا فائدة من تقديرها، كالمعادلات التعريفية، السلوكية، التوازنية والنماذج التتابقية<sup>1</sup>:

أ-المعادلات التعريفية: وهي معادلات لا تصف ولا تحدد سلوك اقتصادي معين بل تعرض علاقة معينة بين متغيرات اقتصادية مثل:

$$Y = C + I$$

حيث:  $Y$  يمثل الدخل،  $C$  يمثل الاستهلاك،  $I$  : يمثل الاستثمار.

ب- النماذج الاقتصادية السلوكية: التي تهدف الى تفسير وتوصيف بالاضافة الى تحليل الظواهر الاقتصادية وفقا للنظرية الاقتصادية في الماضي، الحاضر والمستقبل مثل: .:

$$Q = \alpha + \beta P + u$$

حيث  $Q$  الكمية المطلوبة،  $P$  يمثل السعر، وهي تمثل المتغيرات المشاهدة،  $u$  متغير عشوائي. و  $\alpha$  ،  $\beta$  معالم النموذج.

ج-النماذج التوازنية: وهي نماذج مبنية على اساس شروط معينة لتوازن ظاهرة او ظواهر معينة كتساوي الاستثمار والادخار، او العرض يساوي الطلب:

$$I = S$$

$$D = O$$

د-المعادلات التتابقية: وهي نماذج تسير الى تطابق الجانبين مثل تطابق الكميات المطلوبة مع الكميات المعروضة وعرض النقد مع الطلب عليه كما تسمى هذه النماذج بالمعادلات الهيكلية لأنها تربط المتغيرات ضمن هيكل اقتصادي معين .

وماسنركز عليه في هذا البحث هو دراسة النماذج ذات العلاقات السببية وهي ابراز ظاهرة اقتصادية تكون سببا في وجود ظاهرة اقتصادية اخرى، حيث تكون هي محور الاهتمام في عملية القياس الاقتصادي، ومن أنواع النماذج الاقتصادية: نموذج الانحدار الخطي البسيط، ونموذج الانحدار الخطي المتعدد<sup>2</sup>.

1 وليد اسماعيل السيفو، فيصل مفتاح شلوف، صائب جواد ابراهيم، مصدر سابق، ص 45.

2 BERNARD PAULRE, "La Causalité en économie, signification et portée de la modélisation structurelle" (Lyon : Presse universitaire, 1985).P118.

# الفصل الثاني: الانتحار الخطي البسيط

## الفصل الثاني: الانحدار الخطي البسيط

يعتبر الانحدار الخطي البسيط أبسط أنواع نماذج الانحدار، بحيث يوجد الكثير من العلاقات الاقتصادية التي يمكن قياسها باستخدام هذا الأسلوب لتحليل تأثير بعض السياسات التي تتضمن تغير قيم لفرد معين. كأن يتم تحليل تأثير النفقات الاعلانية على كمية المبيعات، وعلاقة الكمية المطلوبة من السلعة وسعرها، وأيضا مستوى الأسعار مع معدل التضخم<sup>1</sup>.

هناك عدة أسباب لدراسة هذه العلاقات:

- التنبؤ بقيم  $Y$  من قيم  $X$

- اختبار مدى معنوية العلاقة بين كل من  $X$  و  $Y$

**1 صيغة النموذج الانحدار الخطي البسيط:**

العلاقة بين  $Y$  و  $X$  تمثل بالتالي:  $Y = f(X)$

وهي علاقة رياضية محددة *Deterministic* يمكن كتابتها بشكل انحداري كما يلي :

$$Y_i = \alpha + \beta X_i + \varepsilon_i$$

$$i=1, \dots, n$$

حيث  $Y_i$  متغير تابع و  $X_i$  متغير مستقل،

اما  $\varepsilon_i$  فهو المتغير العشوائي حيث يرجع وجوده إلى عدة أسباب منها:

- إهمال بعض المتغيرات المستقلة التي يمكن أن تؤثر على المتغير التابع في النموذج عن طريق تحديد خاطئ للمتغيرات المستقلة: ويتمثل ذلك في إغفال متغيرات مستقلة هامة في نموذج الانحدار المراد تقديره او احتواء هذا النموذج على متغيرات مستقلة غير هامة.

- الصياغة غير السليمة للنموذج.

- حدوث خطأ في كل من تجميع البيانات وقياس المتغيرات الاقتصادية.

- تغير معاملات الانحدار: إن معاملات الانحدار قد لا تظل ثابتة أثناء الفترة الزمنية التي تم تجميع البيانات عنها.

تحديد نوع العلاقة : فالعلاقة الحقيقية بين المتغير التابع والمستقل قد تكون غير خطية لوغاريتمية او نصف لوغاريتمية في حين يتم ادراجها على اساس انها خطية.

ويترتب على إسقاط هذا الافتراض حدوث أخطاء تحديد تتمثل فيما يلي:

<sup>1</sup>عبد القادر محمد عبد القادر، " طرق قياس العلاقات الاقتصادية مع تطبيقات على الحاسوب الالكتروني، الإسكندرية: دار الجامعات المصرية، 1990، ص08.

أ- تحديد خاطئ للمتغيرات المستقلة: ويتمثل ذلك في إغفال متغيرات مستقلة هامة في نموذج الانحدار المراد تقديره، أو احتواء هذا النموذج على متغيرات مستقلة غير هامة.

ب- تغير معاملات الانحدار: إن معاملات الانحدار قد لا تظل ثابتة أثناء الفترة الزمنية التي تم تجميع البيانات عنها.

العلاقة الحقيقية بين المتغير التابع والمستقل قد تكون غير خطية<sup>1</sup>.

## 2. فرضيات النموذج الخطي البسيط<sup>2</sup>:

الفرضية 01: إن وسط التوزيع الاحتمالي الخاص بالمتغير العشوائي = الصفر.  $E(ui) = 0$  إي أن قيم  $u$  تتمركز حول الصفر.

وتعني هذه الفرضية أن الأخطاء لا تدخل في تفسير المتغير التابع  $Y$ ، إذ أنها تعبر عن حدود عشوائية تأخذ قيما سالبة، موجبة أو معدومة لا يمكن قياسها أو تحديدها بدقة، وتخضع لقوانين الاحتمال.

## الفرضية 02: - ثبات وتساوي التباين: $V(\epsilon_i) = E(\epsilon_i^2) = \delta^2$

تباين التوزيع الاحتمالي الخاص بالعناصر العشوائية  $\epsilon_i$  يساوي قيمه ثابتة وموجبة. وهو ما يسمى بـ تجانس (ثبات) تباين الأخطاء *Homoscedasticity*.

## الفرضية 03: استقلالية الخطأ العشوائي:

أي عدم وجود ارتباط ذاتي بين الأخطاء: بمعنى أن التباينات المشتركة لأخطاء الملاحظات المختلفة تكون معدومة، وهذا على مختلف مشاهدات مكونات العينة، ونعبر عنها رياضيا كما يلي:  $COV(\epsilon_i, \epsilon_j) = 0$  أي أن التباين، درجة الارتباط بين قيم العشوائي = الصفر، حيث تكون مستقلة عن بعضها.

## الفرضية 04: التوزيع الطبيعي للخطأ العشوائي. $\epsilon_i \sim N$

ونستطيع تلخيص الفرضيات الثلاثة السابقة كمايلي:  $\epsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$

## الفرضية 04: استقلالية قيم المتغير المستقل عن المتغير العشوائي

$X$  تتمثل في أن المعطيات، التي جمعت بالنسبة لهذا المتغير قادرة على إظهار تأثيرها في تغير المتغير التابع  $Y_i$ ، بحيث تكون قيمة واحدة على الأقل مختلفة عن بقية القيم<sup>3</sup>. أي مهما يكن حجم العينة  $n$ ، فإن المقدر يكون:

$$(1/n) \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \neq 0$$

ومنه فالأخطاء نتيجة لذلك تكون مستقلة عن  $X_i$ :

1 شبيخي محمد، طرق الاقتصاد القياسي، محاضرات وتطبيقات، الجزائر، دار الحامد، الطبعة الاولى 2011، ص 04.

2 عبد الحميد عبد المجيد البلداوي، الإحصاء للعلوم الإدارية والتطبيقية، (عمان: دار الشروق للنشر والتوزيع، 1997)، ص 506.

3 عبد الحميد عبد المجيد البلداوي، 1997، ص 106.

$$\text{Cov}(X_i, \varepsilon_i) = E(X_i, \varepsilon_i) = X_i E(\varepsilon_i) = 0$$

### 3- تقدير معاملات النموذج الخطي البسيط

عند وجوده متغيرين حول دراسة ظاهرة اقتصادية معينة فإنه يمكن تشكيل مجموعة n من الثنائيات :  $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$  ومنه فنحن نحاول إيجاد أفضل خط يعبر عن مجموعة التوليفات التي تكون ممثلة في المعادلة:  $Y_i = \alpha + \beta X_i + u_i$  ، ولذلك يجب تقدير قيم للمعلمتين  $\alpha$  و  $\beta$  التي تكون قيمتهما الحقيقيتين مجهولتين، فعند تمثيل ثنائيات المشاهدات في بيان يظهر لنا تشتت هذه المشاهدات الشكل رقم 2 ، يكون هدفنا هو البحث عن تصحيح يعبر تعبيرا جيدا عن العلاقة أعلاه . وهناك عدة طرق لتقدير معاملات معادلة الانحدار أهمها: طريقة المربعات الصغرى و طريقة الإمكانية العظمى . وقبل ذلك نقوم بادراج بعض الخصائص التي يتضمنها المقدر الجيد.

### 3-1 طريقة المربعات الصغرى العادية

تعتبر هذه الطريقة هي الاحسن والاكثر نجاعة مقارنة بمثيلتها حيث انها تعتمد على الحصول على مقدرات

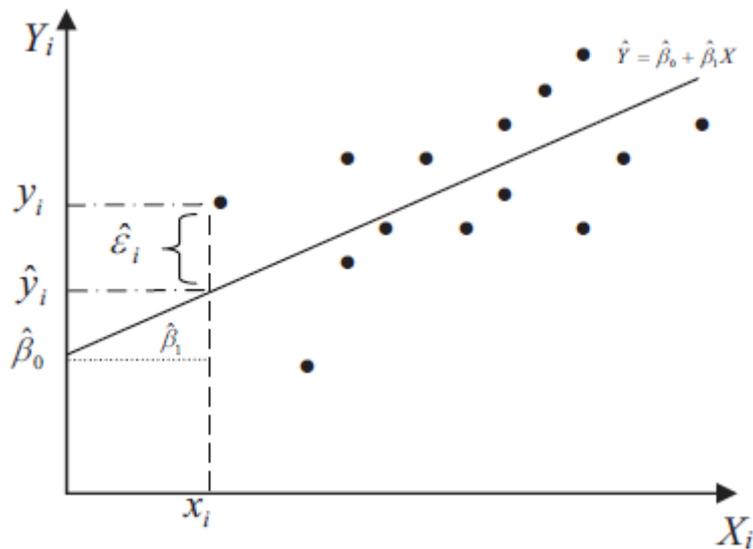
$$Y_i = \alpha + \beta X_i + u_i$$

الخاصة للانحدار التالي:

حيث تمثل  $\alpha$  معلمة القاطع،  $\beta$  معلمة الميل. وتهدف هذه الطريقة الى تصغير وتدئة مجموع مربعات البواقي إلى أدنى قيمة لها. بحيث يجري تعريف مكون يطلق عليه مجموع المربعات البواقي:  $\sum \varepsilon_i^2$  والتي تمثل انحرافات القيم المقدرة عن القيم الحقيقية للمتغير التابع:  $\sum \varepsilon_i^2 = \sum (Y_i - \hat{Y})^2$  وبعد ذلك يشرع في الحصول على  $\hat{\alpha}$ ،  $\hat{\beta}$  بحيث يتم تصغير هذا المكون إلى أدنى قيمة له.

والشكل التالي يوضح قيم البواقي وكيفية تحصيل قيمها:

الشكل رقم 03 يوضح: هدف طريقة المربعات الصغرى العادية



ولكن طريقة المربعات الصغرى تعطينا مقدرات الانحدار  $\alpha$  ،  $\beta$  ولكن لا تعطينا مقدرة التباين وهذا يعتبر من نقاط ضعف طريقة المربعات الصغرى.

$$\hat{Y} = \hat{\alpha} + \hat{\beta}X$$

النموذج المقدر معطى بالشكل التالي:

للحصول على مقدرات المربعات الصغرى العادية يجب أن نحصل أولاً على البواقي:

$$\varepsilon_i^2 = (\hat{Y} - (\hat{\alpha} + \hat{\beta}X))^2$$

مجموع مربعات البواقي هو  $\sum \varepsilon_i^2$  أي:

$$\sum \varepsilon_i^2 = \sum (Y_i - \hat{\alpha} - \hat{\beta}X)^2$$

والشرط اللازم لتدنته هذه العلاقة هو أن تكون المشتقات الجزئية بالنسبة ل  $\hat{\alpha}$  ،  $\hat{\beta}$  هو الصفر أي:

$$\frac{\partial (\sum \varepsilon_i^2)}{\partial \hat{\alpha}} = (2) \sum (Y_i - \hat{\alpha} - \hat{\beta}X)(-1) = 0$$

$$= (-2) \sum (Y_i - \hat{\alpha} - \hat{\beta}X) = 0$$

$$\sum (Y_i - \hat{\alpha} - \hat{\beta}X) = 0$$

نساوي بالصفر :

بادخال المجموع  $\sum$  وحيث ان  $\alpha$  عدد ثابت فإن  $n\hat{\alpha} = \sum \hat{\alpha}$  ثم بقسمة المعادلة على  $n$  نحصل على مايلي<sup>1</sup>:

$$\sum Y_i - \sum \hat{\alpha} - \hat{\beta} \sum X = 0$$

$$\sum \hat{\alpha} = \sum Y_i - \hat{\beta} \sum X$$

$$n\hat{\alpha} = \sum Y_i - \hat{\beta} \sum X$$

$$\hat{\alpha} = \frac{\sum Y_i}{n} - \hat{\beta} \frac{\sum X}{n}$$

$$\hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta} \bar{X}$$

بنفس الطريقة نقوم بتقدير المعلمة  $\hat{\beta}$  :

1مجيد حسين، عفاف سعيد، مرجع سابق، ص 118.

$$\frac{\partial(\sum u_i^2)}{\partial \hat{\beta}} = (2)(\sum (Y_i - \hat{\alpha} - \hat{\beta}X)(-X) = 0$$

$$\frac{\partial(\sum u_i^2)}{\partial \hat{\beta}} = -2\sum X(Y_i - \hat{\alpha} - \hat{\beta}X) = 0$$

ومع المساواة بالصفر نجد:

$$(\sum X(Y_i - \hat{\alpha} - \hat{\beta}X) = 0$$

$$-\sum XY + \sum X\hat{\alpha} + \sum \hat{\beta}X^2 = 0$$

$$\sum XY = \hat{\alpha}\sum X + \hat{\beta}\sum X^2$$

$$\sum XY = \sum X\left(\frac{\sum Y}{n} - \hat{\beta}\frac{\sum X}{n}\right) + \hat{\beta}\sum X^2 \quad \text{بالتعويض بقيمة } \hat{\alpha} \text{ نحصل على :}$$

بالضرب في  $n$ :

$$n\sum XY = \sum X\sum Y - \hat{\beta}(\sum X)^2 + \hat{\beta}n\sum X^2$$

$$n\sum XY - \sum X\sum Y = -\hat{\beta}(\sum X)^2 + \hat{\beta}n\sum X^2$$

$$= \hat{\beta}n\sum X^2 - \hat{\beta}(\sum X)^2$$

$$= \hat{\beta}(n\sum X^2 - (\sum X)^2)$$

$$\hat{\beta} = \frac{n\sum_{i=1}^n X_i Y_i - \sum X_i \sum Y_i}{n\sum X_i^2 - (\sum X)^2} =$$

بالتعويض نحصل على قيمة مقدر  $\beta$  كمايلي<sup>1</sup>:

### 3-2 خصائص طريقة المربعات الصغرى

كما تمت الاشارة فان المقدر يتضمن عدة خصائص ، وهذه الخصائص نجد اغلبها في طريقة المربعات الصغرى

العادية *OLS*.

أ-عدم التحيز

وإذا عدنا إلى مقدرتي المربعات الصغرى فإن  $\hat{\alpha}$  مقدرة غير متحيزة للمعلمة  $\alpha$ . عدم التحيز يتطلب بأن القيمة

المتوقعة ل  $\hat{\alpha}$  و التي هي قيمة المعلومة الحقيقية بمعنى آخر متوسط  $E(\hat{\alpha}) = \alpha$  و  $E(\hat{\beta}) = \beta$

<sup>1</sup>مجيد حسين، عفاف سعيد، مرجع سابق، ص 119.

إذا جمعت عينات كثيرة وفي كل عينه نحسب  $\hat{\alpha}$  او  $\hat{\beta}$  يتم أخذ المتوسط. ذلك المتوسط نظريا يجب أن يتساوى مع المعلمة الحقيقية  $\alpha$  و  $\beta$  على التوالي.

\* البرهان:

$$E(\hat{\beta}_1) = \beta_1 \quad \text{①}$$

إذا كان لدينا:  $x_i = X_i - \bar{X}$  و  $y_i = Y_i - \bar{Y}$

$$\hat{\beta} = \frac{\sum x_i y_i}{\sum x_i^2} \quad \text{فأن: } \hat{\beta} = \frac{\sum x_i y_i}{\sum x_i^2} \quad \text{و اذا وضعنا } w_i = \frac{x_i}{\sum x_i^2} \quad \text{فيكون لدينا المقدر كمايلي: } \hat{\beta} = \sum w_i y_i$$

حيث تمثل  $w_i$  الأوزان ومن خصائصها:

$$\sum_{i=1}^n w_i = 0 \quad -$$

$$\sum_{i=1}^n w_i x_i = 1 \quad -$$

$$\sum_{i=1}^n w_i^2 = \frac{1}{\sum_{i=1}^n x_i^2} \quad -$$

$$\hat{\beta} = \sum_{i=1}^n w_i y_i = w_1 y_1 + w_2 y_2 + \dots + w_n y_n$$

وبالتالي فهو مقدر خطي لأن:

$$\hat{\beta} = \sum_{i=1}^n w_i [Y_i - \bar{Y}]$$

فنستطيع كتابة العلاقة السابقة بالشكل:

$$\bar{Y} = \alpha + \beta_1 \bar{X} + \bar{\varepsilon} \quad \text{حيث: } Y_i = \alpha + \beta_1 X_i + \varepsilon_i \quad \text{ف نجد:}$$

نحصل على:

$$\hat{\beta} = \sum_{i=1}^n w_i [\beta X_i + \varepsilon_i - \beta \bar{X} - \bar{\varepsilon}] = \sum_{i=1}^n w_i [\beta (X_i - \bar{X}) + (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})]$$

وبما ان المقدار  $\varepsilon_i - \bar{\varepsilon}$  يؤول الى  $\varepsilon_i$  لان  $\bar{\varepsilon} = 0$  بالامل الرياضي وكذلك:

$$\hat{\beta} = \beta + \sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i \quad \text{ومنه } \sum_{i=1}^n w_i x_i = 1 \quad \text{وبادخال الامل الرياضي على الطرفين نجد:}$$

$$E(\hat{\beta}) = E(\beta) + \sum_{i=1}^n w_i E(\varepsilon_i) \quad \text{وبحيث ان } E(\beta) = \beta \quad \text{لان } \beta \text{ معلمة نظرية غير عشوائية.}$$

و  $E(\varepsilon_i) = 0$  ومنه فإن:  $E(\hat{\beta}) = \beta$  فهو مقدر غير متحيز.

ملاحظة: اذا كان هناك تحيزا فإن مقدار التحيز هو  $\hat{\beta} - \beta$  وكذلك يساوي  $\sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i$ .

$$E(\hat{\beta}_0) = \beta_0 \quad \text{②}$$

لدينا:  $\hat{\beta}_0 = \bar{Y} - \hat{\beta}_1 \bar{X}$  حيث:  $\bar{Y} = \beta_0 + \beta_1 \bar{X} + \bar{\varepsilon}$

وبتعويض قيمة  $\bar{Y}$  بما يساويها نجد:  $\hat{\beta}_0 = \beta_0 + \beta_1 \bar{X} + \bar{\varepsilon} - \hat{\beta}_1 \bar{X}$

بإدخال التوقع الرياضي على الطرفين، نحصل على:

$$E(\hat{\beta}_0) = \beta_0 + \beta_1 \bar{X} + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(\varepsilon_i) - E(\hat{\beta}_1) \bar{X}$$

وحيث:  $E(\hat{\beta}_1) = \beta_1$  فنجد ان:  $E(\hat{\beta}_0) = \beta_0$ . ومنه فالمقدر  $\hat{\beta}_0$  هو الآخر غير متحيز.

### ب- خاصية الخطية

وباستعمال خصائص طريقة الاوزان السابقة نبين كذلك خاصية الخطية للمقدرات حيث يمكن كتابة المعلمة الثابتة كمايلي:

$$\hat{\beta}_0 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i - \sum_{i=1}^n w_i Y_i \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i - \bar{X} \sum_{i=1}^n w_i (Y_i - \bar{Y}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i - \bar{X} \sum_{i=1}^n w_i Y_i$$

وبالتالي فإن:  $\hat{\beta}_0 = \sum_{i=1}^n \left( \frac{1}{n} - w_i \bar{X} \right) Y_i$  فنضع:  $w_i^* = \frac{1}{n} - w_i \bar{X}$

فيصبح لدينا العلاقة التالية:  $\hat{\beta}_0 = \sum_{i=1}^n w_i^* Y_i = w_1^* Y_1 + w_2^* Y_2 + \dots + w_n^* Y_n$  والتي توضح خاصية

الخطية لهذا المقدر.

### ج- نظرية غوص ماركوف Gauss-Markov

تنص هذه النظرية على انه من بين المقدرات غير المتحيزة، تكون مقدرات المربعات الصغرى العادية  $\hat{\alpha}$  و  $\hat{\beta}$  افضل مقدرات خطية وغير متحيزة، حيث أن لها أصغر تباين ممكن مقارنة مع بقية المقدرات الخطية وغير المتحيزة الأخرى<sup>1</sup>.

إذا واجهنا مشكلة فإننا ننظر إلى الخاصية التقاربية لذلك المقدر، ويحدث ذلك لما يكون المتغير المستقل  $X_i$  عبارة عن متغير تابع ومبطلاً بفترة زمنية ما، فنقول عن  $\hat{\beta}$  انه مقدر متسق اذا كان كلما  $n \rightarrow \infty$  فإن توزيع المعاينة ل  $\hat{\beta}$  يقترب من المعلمة الحقيقية  $\beta$ . ونقول ان النهاية الحقيقية ل  $\hat{\beta}$  هي  $\beta$  ونكتب:

1 محمد شبحي، طرق الاقتصاد القياسي، محاضرات وتطبيقات، ص 25.

$$p \lim_{n \rightarrow \infty} (\hat{\beta}_1) = \beta_1$$

لكن هذا الشرط غير كاف للحصول على مقدر متسق، بل يجب أن تكون قيمة التحيز والتباين تقتربان أو تساويان الصفر كلما  $n \rightarrow \infty$  :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\beta}_1) = p \lim_{n \rightarrow \infty} (\hat{\beta}_1) = \beta_1$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \text{var}(\hat{\beta}_1) = p \lim_{n \rightarrow \infty} \text{var}(\hat{\beta}_1) = 0$$

وبتحقق هذين الشرطين، نقول عن المقدر  $\hat{\beta}_1$  بأنه مقدر متسق للمعلمة الحقيقية

وبالتالي مقدرات المربعات الصغرى العادية هي الأفضل بين جميع المقدرات الخطية غير المتحيزة، وهذه تسمى نظرية جاوس وماركوف. أحياناً، يريد الباحث مفاضلة بعض التحيز بأصغر تباين والتقليل من خطأ مربع الوسط :MSE

حيث ان المقدرات الحقيقية لكل  $\hat{\beta}_0$  ،  $\hat{\beta}_1$  و  $\sigma^2$  من والمحصل عليها سواء بطريقة المربعات الصغرى أو غيرها هي تقديرات نقطية، ولكن من المهم أن يكون لدى الاقتصادي أكثر من اختيار، ولذلك يجب أن نبنى مجالاً لهذه المقدرات وذلك بقبول مستوى ثقة معين وهو ما نسميه بالتقدير الجاهلي للمعلم.

مثال:

من خلال معطيات الجدول الموالي ل: 10 مشاهدات، نقوم بتقدير المعلمتين  $\hat{\beta}_0$  و  $\hat{\beta}_1$  بواسطة طريقة المربعات الصغرى العادية OLS:

### الجدول رقم 02

(1) $t$	(2) $y_t$	(3) $x_t$	(4) $y_t - \bar{y}$	(5) $x_t - \bar{x}$	(6) (5)* (5)	(7) (4)* (5)
1	7 389,99	8 000	- 2 595,59	- 3 280	10 758 400	8 513 518
2	8 169,65	9 000	- 1 815,93	- 2 280	5 198 400	4 140 300
3	8 831,71	9 500	- 1 153,87	- 1 780	3 168 400	2 053 879
4	8 652,84	9 500	- 1 332,74	- 1 780	3 168 400	2 372 268
5	8 788,08	9 800	- 1 197,50	- 1 480	2 190 400	1 772 292
6	9 616,21	11 000	- 369,37	- 280	78 400	103 422
7	10 593,45	12 000	607,88	720	518 400	437 670
8	11 186,11	13 000	1 200,54	1 720	2 958 400	2 064 920
9	12 758,09	15 000	2 772,52	3 720	13 838 400	10 313 755
10	13 869,62	16 000	3 884,05	4 720	22 278 400	18 332 692
Somme	99 855,75	112 800	0	0	64 156 000	50 104 729
Moyenne	9 985,57	11 280	0	0	6 415 600	5 010 472

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum_{i=1} (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1} (X_i - \bar{X})^2} = \frac{50\,104\,729}{64\,156\,000} = 0,78$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{Y} - \hat{\beta}_1 \bar{X} = 9\,985,57 - 0,78 \times 11\,280 = 1\,176,08$$

ومنه فإن النموذج المقدر يكتب بالشكل التالي :  $\hat{Y} = 1176.08 + 0.78 X$

### 3-3 طريقة طريقة الإمكانية العظمى (Maximum Likelihood Method (ML)

هي طريقة احصائية اخرى تستعمل في مجال التقدير أول من قدمها الإحصائي المشهور Fisher. **أ-الإمكانية** : مفهوم احتمال حدوث عمل ما. وهي طريقة للتقدير الإحصائي مثلها مثل طريقة المربعات الصغرى تستخدم في تقدير قيم المعالم المجهولة ويمكن أن تطبق على نماذج الانحدار كما يمكن تطبيقها على أي علاقة مجتمع تحتوي على معالم مجهولة، إلا ان طريقة الإمكانية العظمى تتطلب إجراء حسابات معقدة عكس طريقة المربعات الصغرى وتشارك معها في الحصول على المقدرات الخاصة بالنموذج البسيط أي نتحصل على مقدرات الإمكانية العظمى تتطابق مع مقدرات المربعات الصغرى العادية ، لكن في نماذج أخرى أكثر تعقيدا نرى أن مقدرات الإمكانية العظمى تختلف عن مقدرات المربعات الصغرى العادية.

**ب-مقدرات الإمكانية العظمى**: هي تلك القيم التي تعظم إمكانية ( الاحتمال) الحصول على العينة المشاهدة والمستخدم في التقدير. حيث يصاحب هذه القيمة عند التعويض عن قيمة المعلمة في الدالة الاحتمالية الأكبر احتمال لوقوع قيم العينة، أي انه عند هذه القيمة نحصل على نهاية عظمى لدالة الكاثة الاحتمالية المشتركة للعينة<sup>1</sup>.

**ج- منهجية الإمكانية العظمى**: نبدأ بنموذج الانحدار البسيط:  $Y_i = \alpha + \beta X_i + u_i$

**الخطوة الأولى** : افترضنا أن المتغير العشوائي يتوزع توزيع طيبعا.

**الخطوة الثانية**: تحديد دالة الاحتمال أو دالة الكثافة الاحتمالية *Probability Density Function* الخاصة بالعناصر العشوائية.

**الخطوة الثالثة**: انطلاقا من دالة الكثافة الاحتمالية للمتغير العشوائي يتم الحصول على دالة الاحتمال الخاصة بالمتغير التابع، ثم يعمم على العينة.

**الخطوة الرابعة**: تعظم تلك الدالة بالنسبة لقيم المعالم فنتحصل على مقدرات الإمكانية العظمى. ويمكن تتبع الخطوات السابقة كمايلي :

1 وليد اسماعيل السيفو، فيصل مفتاح شلوف، صائب جواد ابراهيم، مشاكل الاقتصاد القياسي التحليلي، مصدر سابق، ص 323.

1- دالة الكثافة الاحتمالية للعنصر العشوائي  $u_i$  هي دالة توزيع طبيعي معروفه تكتب على النحو التالي<sup>1</sup>:

$$f(u_i) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{1/2}} e^{-1/2 \left\{ \frac{u_i - 0}{\sigma^2} \right\}}$$

حيث أن  $\pi = -3.14$  و  $e = 2.718$

الجزء الثاني من المعادلة هو مربع  $u^{1/2}$  مضروب في المتغير العشوائي مطروح من الوسط ومقسوم على الانحراف المعياري ، وبالتعويض بالمتوسط الصفري يمكن كتابتها كما يلي:

$$f(u_i) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{1/2}} e^{-1/2 \left\{ \frac{u_i^2}{\sigma^2} \right\}}$$

2- تحدد دالة الاحتمال المشتركة *joint Density Function* أي دالة العناصر العشوائية والتي تكون عادة بعدد  $n$ :  $e_1, e_2, \dots, e_n$ ، وحيث أن العنصر العشوائية غير مرتبطة مع بعض يمكن كتابة دالة الاحتمال المشتركة كما يلي:

$$f(u_1, \dots, u_n) = f(u_1) f(u_2) \dots f(u_n)$$

تعوض الدوال بقيمتها من معادلة دالة الكثافة الاحتمالية للعشوائي

$$f(u_1, \dots, u_n) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{1/2}} e^{-1/2 \left\{ \frac{u_1^2}{\sigma^2} \right\}} \times \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{1/2}} e^{-1/2 \left\{ \frac{u_2^2}{\sigma^2} \right\}} \dots \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{1/2}} e^{-1/2 \left\{ \frac{u_n^2}{\sigma^2} \right\}}$$

$$= \left\{ (2\pi\sigma^2)^{1/2} \right\}^n e^{-1/2 \left\{ \frac{\sum u_i^2}{\sigma^2} \right\}}$$

3- استخلاص دالة الاحتمال الخاصة بالمتغير التابع  $Y$ ، حيث أن المتغير التابع يعتمد على المتغير العشوائي. ثم يعمم على العينة.

حيث أن  $u_i = Y - \{\alpha + \beta_i X\}$ :

$$= \left\{ (2\pi\sigma^2)^{1/2} \right\}^n e^{-1/2 \left\{ \frac{\sum (y - \alpha - \beta X)_i^2}{\sigma^2} \right\}}$$

نعوض بقيمة  $u$  من دالة الإمكانية العظمى:

تعتبر هذه المعادلة دالة الاحتمال المشتركة وتسمى بدالة الإمكانية العظمى ويرمز لها بالرمز  $l$

$$l = f(Y_1) . f(Y_2) . \dots f(Y_{ni})$$

<sup>1</sup>وليد اسماعيل السيفو، فيصل مفتاح شلوف، مصدر سابق، ص 324.

ومن دالة الاحتمال المشتركة يمكن الحصول مقدرات الإمكانية العظمى بهذه المعادلة. المطلوب هو إيجاد القيم للمقدرات التي تعظم احتمال العثور على القيم الخاصة بـ  $Y$ ، أي أن المعيار في دالة الإمكانية العظمى يتطلب تعظيم دالة الامكانية العظمى.

ويكون الاحتمال المشترك (جالة احتمالية) لكل  $n$  قين عينة هي ناتج احتمالات المنفردة حيث ان قيم  $Y$  مستقلة حادها عن الاخرى<sup>1</sup>.

لتعظيم أي دالة من الدوال يجب إجراء التفاضل حسب متطلبات شرط الدرجة الأولى لكل من  $\alpha$ ،  $\beta$  ومساواته بالصفر:

$$\ell = f(Y_1) \cdot f(Y_2) \dots f(Y_{ni})$$

$$L\ell = \sum \ln f(Y_1)$$

$$\ell = \left\{ (2\pi\sigma^2)^{-1/2} \right\}^n e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum (y - \alpha - \beta X)^2}$$

$$\ln \ell = -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum (y - \alpha - \beta X)^2$$

$$\ln \ell = -\frac{n}{2} \ln(2\pi) - \frac{n}{2} \ln \sigma^2 - \frac{1}{2\sigma} \sum (y - \alpha - \beta X)^2$$

الغرض من كتابة المعادلة على الصورة المختلفة هو عزل التباين  $\sigma^2$  عن الثابت  $(2\pi)$ . ومن ذلك يمكن التوصل إلى مقدره معلمة التباين لهذا تعتبر طريقة الإمكانية افضل من طريقة المربعات الصغرى لأنها تعطينا بالإضافة إلى مقدره  $\alpha, \beta$  تعطينا مقدره  $\sigma^2$ .

و يتم إجراء التفاضل الذي يعظم دالة الإمكانية اختيار المقدرات التي تعظم الدالة كمايلي

$$\frac{\partial L}{\partial \alpha} = -\frac{1}{2\sigma} \sum 2(y - \alpha - \beta X)(-1)$$

$$\frac{\partial L}{\partial \beta} = -\frac{1}{2\sigma} \sum 2(y - \alpha - \beta X)(-X_i)$$

$$\frac{\partial L}{\partial \sigma} = -\frac{1}{2\sigma} + \frac{1}{2\sigma^4} \sum (y - \alpha - \beta X)^2$$

للحصول على المجاهيل نحل المعادلات الثلاث ومساواتها بالصفر. يمكن الحصول على المعادلات التالية<sup>2</sup>:

1 وليد اسماعيل السيفو، فيصل مفتاح شلوف، صائب جواد ابراهيم، مشاكل الاقتصاد القياسي التحليلي، مصدر سابق، ص 332.

2 وليد اسماعيل السيفو، فيصل مفتاح شلوف، صائب جواد ابراهيم، مشاكل الاقتصاد القياسي التحليلي، مصدر سابق، ص 333.

$$\begin{aligned}\sum Y_i &= -\tilde{\alpha}n + \tilde{\beta}(\sum X_i) \\ \sum X_i Y_i &= \tilde{\alpha}(\sum X_i) + \tilde{\beta}(\sum X_i^2)\end{aligned}$$

هذه المعادلتين هي نفس المعادلتين التي تم الحصول عليها في طريقة المربعات الصغرى العادية أي إن الإمكانية العظمى تقود إلي نفس المعادلات الطبيعية التي تم الحصول عليها في طريقة م ص ع ولكن استخدمنا رموز

جديده لمقدرات الإمكانية العظمى أي المقدرات التي تعظم دالة الإمكانية:  $\tilde{\beta}, \tilde{\alpha}$ ,

وبحل المعادلتين أما بطريقة المصفوفات أو بالمعادلات الآنية أو بطريقة *Cramer* واتباع أي من هذه الطرق

نتحصل على صيغة خاصة ب مقدرات الإمكانية العظمى:

$$\boxed{\tilde{\beta}_0 = \bar{Y} - \tilde{\beta}_1 \bar{X}} \quad \boxed{\tilde{\beta}_1 = \frac{\sum x_i y_i}{\sum x_i^2}}$$

وهي نفس صيغة مقدرة المربعات الصغرى العادية. في حالة النموذج الخطي البسيط. أما في النماذج المتعددة

فلا تكون المقدرات متطابقة .

**4- توزيع المعاينة للمقدرات والتقدير بالمجال للمقدرات:**

**1-4** تباين المقدرات  $var(\hat{\beta}_i)$

تباين اي قيمة تتوزع حول وسط معين هو معدل تشتت هذه القيم عن الوسط ويكون القانون الخاص بتباين

أ-تباين المعلمة (الثابت)  $\hat{\beta}_0$

انطلاقا من خاصية الاوزان وخاصية عدم التحيز لدينا:

$$\hat{\beta}_0 - \beta_0 = \beta_1 \bar{X} + \bar{\varepsilon} - \hat{\beta}_1 \bar{X} = \bar{\varepsilon} - (\hat{\beta}_1 - \beta_1) \bar{X} = \sum_{i=1}^n \left( \frac{1}{n} - w_i \bar{X} \right) \varepsilon_i = \sum_{i=1}^n w_i^* \varepsilon_i$$

$$(\hat{\beta}_0 - \beta_0)^2 = \sum_{i=1}^n w_i^{*2} \varepsilon_i^2 + 2 \sum_i \sum_j w_i^* w_j^* \varepsilon_i \varepsilon_j$$

ونقوم بتربيع المقدار السابق فنجد:

بإدخال التوقع الرياضي على الطرفين:

$$E\left((\hat{\beta}_0 - \beta_0)^2\right) = \sum_{i=1}^n w_i^{*2} E(\varepsilon_i^2) + 2 \sum_i \sum_j w_i^* w_j^* E(\varepsilon_i \varepsilon_j)$$

$$w_i^* = \frac{1}{n} - w_i \bar{X} \quad \text{وكذلك} \quad E(\varepsilon_i^2) = \sigma_\varepsilon^2, \quad E(\varepsilon_i \varepsilon_j) = 0$$

اي:  $\sum_{i=1}^n w_i^{*2} = \sum_{i=1}^n \left( \frac{1}{n^2} + w_i^2 \bar{X}^2 - \frac{2}{n} w_i \bar{X} \right) = \frac{1}{n} + \sum_{i=1}^n w_i^2 \bar{X}^2$  ومنه نجد ان تباين المعلمة  $\hat{\beta}_0$  هو :

$$\text{var}(\hat{\beta}_0) = \left( \frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \right) \sigma_\varepsilon^2 = \left( \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \right) \sigma_\varepsilon^2$$

ب-تباين المعلمة:  $\hat{\beta}_1$

لدينا :  $\hat{\beta}_1 - \beta_1 = \sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i$  نقوم بتربيع المقدار فنجد :

$$\text{var}(\hat{\beta}_0) = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{n} + \bar{X}^2 \text{var}(\hat{\beta}_1)$$

و بإدخال الامل الرياضي نجد:

$$E(\varepsilon_i^2) + 2 \sum_i \sum_j w_i w_j E(\varepsilon_i \varepsilon_j)$$

$$E(\varepsilon_i^2) = \sigma_\varepsilon^2 \text{ و } E(\varepsilon_i \varepsilon_j) = 0$$

$$) = \sigma_\varepsilon^2 \sum_{i=1}^n w_i^2 = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$$

- هناك علاقة بين تباين المقدرتين وهي تعطى بالشكل التالي:

$$\text{cov}(\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1) = -\bar{X} \text{var}(\hat{\beta}_1) \quad \text{- التباين المشترك لـ } \hat{\beta}_1 \text{ و } \hat{\beta}_0 \text{ هو :}$$

من خلال العلاقات الاخير نلاحظ انه كلما كانت عدد المشاهدات كبيرا  $n \rightarrow \infty$  وكذلك  $\sum (x_i - \bar{x})^2$  فإن  $\text{var}(\hat{\beta}_1)$  تؤول قيمته الى الصفر (0)، لان  $\sigma_\varepsilon^2$  قيمة ثابتة:

في ميدان الاحصاء نعلم ان الانحرافات المعيارية هي الجذور التربيعية للتباينات وبالتالي فان الاخطاء المعيارية هي كذلك الجذور التربيعية لتباين المقدرات:

$$\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0} = \sqrt{\text{var}(\hat{\beta}_0)} = \sigma_\varepsilon \sqrt{\frac{\sum X_i^2}{n \sum (X_i - \bar{X})^2}}$$

$$\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1} = \sqrt{\text{var}(\hat{\beta}_1)} = \frac{\sigma_\varepsilon}{\sqrt{\sum (X_i - \bar{X})^2}}$$

بمان الاخطاء المعيارية للمقدرات تكون مجهولة لانها مرتبطة باخطاء التقدير (او حد الخطأ)، فينبغي تقدير قيم تباين الاخطاء او تباين البواقي كمايلي :

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i, \quad i = 1, \dots, n$$

$$\hat{Y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_i$$

$$\bar{Y} = \beta_0 + \beta_1 \bar{X} + \bar{\varepsilon}$$

$$\hat{\varepsilon}_i = Y_i - \hat{Y}_i = (\beta_0 - \hat{\beta}_0) + (\beta_1 - \hat{\beta}_1) X_i + \varepsilon_i$$

نقوم بتعويض قيمة المقدار  $\beta_0 - \hat{\beta}_0$  بما يساويه كذلك قيمة المعلمة  $\hat{\beta}_0$  بما يساويها فنتحصل:

$$\beta_0 - \hat{\beta}_0 = \beta_0 - \bar{Y} + \hat{\beta}_1 \bar{X} = \beta_0 - (\beta_0 + \beta_1 \bar{X} + \bar{\varepsilon}) + \hat{\beta}_1 \bar{X} = (\hat{\beta}_1 - \beta_1) \bar{X} - \bar{\varepsilon}$$

فتصير المعادلة كما يلي:

$$\hat{\varepsilon}_i = (\beta_1 - \hat{\beta}_1) X_i + (\hat{\beta}_1 - \beta_1) \bar{X} + (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon}) = (\beta_1 - \hat{\beta}_1) (X_i - \bar{X}) + (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})$$

ومع التربيع لطرفي المعادلة تصبح:

$$\hat{\varepsilon}_i^2 = (\beta_1 - \hat{\beta}_1)^2 (X_i - \bar{X})^2 + (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})^2 + 2(\beta_1 - \hat{\beta}_1) (X_i - \bar{X}) (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})$$

$$\hat{\beta}_1 - \beta_1 = \sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i \Rightarrow (\hat{\beta}_1 - \beta_1)^2 = \left( \sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i \right)^2$$

ولدينا سابقا:  $(X_i - \bar{X})^2 = x_i^2$  وباستخدام الانحرافات نضع:

$$\hat{\varepsilon}_i^2 = \left( \sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i \right)^2 x_i^2 + (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})^2 - 2 \left( \sum_{i=1}^n w_i \varepsilon_i \right) x_i (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})$$

فتصير المعادلة بالشكل التالي:

$$V(\hat{\alpha}) = E\{\hat{\alpha} - E(\hat{\alpha})\}^2 \quad \text{مقدرة القاطع:}$$

$$V(\hat{\alpha}) = \frac{\sigma^2 \sum X^2}{n \sum x^2} \quad \text{بإجراء بعض الخطوات يمكن إن نبرهن إن تباين } \hat{\alpha} \text{ يساوي:}$$

$$V(\hat{\beta}) = \{\hat{\beta} - E(\hat{\beta})\}^2 \quad \text{اما القانون الخاص بتباين } \hat{\beta} :$$

$$V(\hat{\beta}) = \frac{\sigma^2}{\sum x^2} \quad \text{كما ان التباين الخاص بـ } \hat{\beta} \text{ يساوي}$$

#### 2-4 مجالات الثقة للمعلمات

بمعرفة توزيع  $\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1$  يمكن تكوين مجالات ثقة وإجراء اختبار الفرضيات الموضوعة حو معالم الانحدار  $\beta_0$  و  $\beta_1$  على التوالي، نعطي مجالا للقيم التي يمكن أن تحتوي عليه معالم الانحدار الحقيقية، مع كل مجال ثقة نضع مستوى إحصائيا للمعنوية، حيث أن احتمال احتواء المجال المذكور على معلمة الانحدار الحقيقية يكون واحد مطروحا منه مستوى المعنوية اي  $(1-\alpha)$  ولتكوين مجال الثقة من التوزيع  $t$  بالنسبة معالم الانحدار  $\beta_0$  و  $\beta_1$  نكتب القانون الخاص لكل معلمة.

- اذا كان  $n \leq 30$  و  $\sigma^2$  غير معروف:

$$\frac{\hat{\beta}_0 - \beta_0}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}} \sim t(n-2) \quad \text{يتبع توزيع ستودنت بدرجة حرية } n-2$$

$$\frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}} \sim t(n-2) \quad \text{كذلك يتبع توزيع ستودنت بدرجة حرية } n-2$$

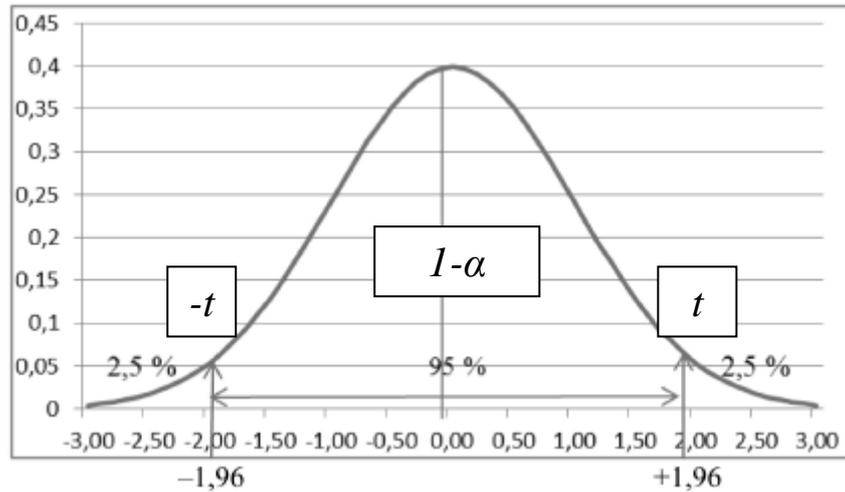
عند مستوى معنوية  $\alpha\%$  يكون مجال الثقة للمعلمتين:

$$\Pr \left[ -t_{n-2, \frac{\alpha}{2}} \leq \frac{\hat{\beta}_0 - \beta_0}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}} \leq +t_{n-2, \frac{\alpha}{2}} \right] = 1 - \alpha$$

$$\Pr \left[ -t_{n-2, \frac{\alpha}{2}} \leq \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}} \leq +t_{n-2, \frac{\alpha}{2}} \right] = 1 - \alpha$$

فيكون توزيع المعاينة ثنائي الطرف كمايلي :

الشكل رقم (04) توزيع المعاينة ثنائي الطرف لـ  $\hat{\beta}_1$



المصدر: Bourbonnais R, Econométrie, 9emeEdition, Dunod, Paris, 2015, p28.

إذا ضربنا (داخل الاحتمال) كل الأطراف بواسطة  $(\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}) \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}$  ثم اضفنا لذات المتراجعة  $(\beta_1) \beta_0$  نجد

$$\beta_0 \in \left[ \hat{\beta}_0 - t_{n-2, \frac{\alpha}{2}} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}, \hat{\beta}_0 + t_{n-2, \frac{\alpha}{2}} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0} \right]$$

$$\beta_1 \in \left[ \hat{\beta}_1 - t_{n-2, \frac{\alpha}{2}} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}, \hat{\beta}_1 + t_{n-2, \frac{\alpha}{2}} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1} \right]$$

- اذا كان  $n \geq 30$  و  $\sigma^2$  معروف:

$$\hat{\beta}_0 \sim N \left[ \beta_0, \hat{\sigma}_\varepsilon \sqrt{\frac{\sum X_i^2}{n \sum x_i^2}} \right]$$

$$\hat{\beta}_1 \sim N \left[ \beta_1, \hat{\sigma}_\varepsilon^2 \frac{1}{\sum x_i^2} \right]$$

وعند تحويله الى التوزيع الطبيعي المعياري يصبح بالشكل التالي:

$$\frac{\hat{\beta}_0 - \beta_0}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}} \rightsquigarrow N(0,1)$$

$$\frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}} \rightsquigarrow N(0,1)$$

عند مستوى معنوية  $\alpha\%$  يكون مجال الثقة لكلا المعلمتين هو :

$$\Pr \left[ -z_{\frac{\alpha}{2}} \leq \frac{\hat{\beta}_0 - \beta_0}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}} \leq +z_{\frac{\alpha}{2}} \right] = 1 - \alpha$$

$$\Pr \left[ -z_{\frac{\alpha}{2}} \leq \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}} \leq +z_{\frac{\alpha}{2}} \right] = 1 - \alpha$$

بنفس الطريقة نقوم بضرب (داخل الاحتمال) كل الأطراف بواسطة  $(\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}) \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}$  ثم نضيف  $(\beta_1) \beta_0$  نجد

$$\beta_0 \in \left[ \hat{\beta}_0 - z_{\frac{\alpha}{2}} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}, \hat{\beta}_0 + z_{\frac{\alpha}{2}} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0} \right]$$

$$\beta_1 \in \left[ \hat{\beta}_1 - z_{\frac{\alpha}{2}} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}, \hat{\beta}_1 + z_{\frac{\alpha}{2}} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1} \right]$$

$\frac{z_{\alpha}}{2}$ : القيمة الحرجة للتوزيع الطبيعي بنسبة معنوية  $(\alpha\%)$  ونجد من جدول التوزيع القيمة المحسوبة . كلما

كان مجال الثقة ضيقا كلما كان المقدر أحسن، لأن الأخطاء المعيارية تكون أصغر.

### 3-4 مجال الثقة لتباين الاخطاء

نبنى أيضا مجال الثقة لـ  $\sigma^2$  :

$$\chi^2_{\alpha}(n-2) \sim \frac{(n-2)\hat{\sigma}_{\varepsilon}^2}{\sigma_{\varepsilon}^2}$$

حيث:  $\chi^2_{\alpha}(n-2)$  القيمة الحرجة  $\chi^2$  لتوزيع بدرجة حرية  $n-2$  نجد:

$$\Pr \left[ \chi^2_{\alpha/2} \leq \frac{(n-2)\hat{\sigma}_{\varepsilon}^2}{\sigma_{\varepsilon}^2} \leq \chi^2_{1-\alpha/2} \right] = 1 - \alpha \Rightarrow \Pr \left[ \frac{(n-2)\hat{\sigma}_{\varepsilon}^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}} \leq \sigma_{\varepsilon}^2 \leq \frac{(n-2)\hat{\sigma}_{\varepsilon}^2}{\chi^2_{\alpha/2}} \right] = 1 - \alpha$$

ومنه يكون مجال الثقة لتباين حد الخطأ:

$$\sigma_{\varepsilon}^2 \in \left[ \frac{(n-2)\hat{\sigma}_{\varepsilon}^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}}, \frac{(n-2)\hat{\sigma}_{\varepsilon}^2}{\chi^2_{\alpha/2}} \right]$$

مثال:

تبين النتائج التالية تقديرا لاحدى النماذج:

$$\hat{Y}_i = 0.21X_i + 10.89$$

حيث نقوم بحساب تباين المعلمات  $\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}^2$  و  $\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}^2$  و الاخطاء المعيارية لها وهذا انطلاقا من تباين الاخطاء  $\hat{\sigma}_{\varepsilon}^2$

### جدول رقم 03

$\hat{\varepsilon}_i^2$	$\hat{\varepsilon}_i$	$\hat{Y}_i$	$Y_i$	$i$
0.42	-0.65	19.12	18.47	1
0.04	0.22	19.66	19.89	2
0.005	0.07	21.18	21.26	3
0.61	0.78	22.92	23.71	4
0.002	-0.04	25.57	25.53	5
0.21	-0.46	27.41	26.95	6
0.008	0.09	29.38	29.48	7
1.32	0			المجموع

نقوم اولا بحساب البوقي انطلاقا من العبارة:  $\hat{\varepsilon}_i = Y_i - \hat{Y}_i$

تباين البواقى:

$$\hat{\sigma}_{\varepsilon}^2 = \frac{\sum_{i=1}^7 \hat{\varepsilon}_i^2}{n-2} = \frac{1.32}{7-2} = 0.26$$

نقوم باستنتاج تباين المعلمات:

$$\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}^2 = \text{var}(\hat{\beta}_1) = \frac{\hat{\sigma}_\varepsilon^2}{\sum_{i=1}^7 (X_i - \bar{X})^2} = \frac{0.26}{2114.25} = 0.000124$$

$$\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}^2 = \text{var}(\hat{\beta}_0) = \frac{\hat{\sigma}_\varepsilon^2}{n} + \bar{X}^2 \text{var}(\hat{\beta}_1) = \frac{0.26}{7} + (60.57)^2 (0.000124) = 0.49$$

تكون الاخطاء المعيارية هي الجذر التربيعي للتباينات كمايلي :

$$\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1} = \sqrt{\text{var}(\hat{\beta}_1)} = \sqrt{0.000124} = 0.011$$

$$\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0} = \sqrt{\text{var}(\hat{\beta}_0)} = \sqrt{0.49} = 0.7$$

مجالات الثقة :

$$\beta_0 \in [\hat{\beta}_0 - t_{0.025} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}, \hat{\beta}_0 + t_{0.025} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_0}]$$

$$\beta_1 \in [\hat{\beta}_1 - t_{0.025} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}, \hat{\beta}_1 + t_{0.025} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}]$$

حيث ان  $t_{0.025}$  هي القيمة الحرجة لتوزيع ستيودنت بنسبة معنوية 5%، ودرجة حرية  $n-2$  التي تعادل القيمة 2.750 في جدول توزيع ستيودنت . بالتطبيق العددي لدينا:

$$\beta_0 \in [10.89 - 2.570 \times 0.7, 10.89 + 2.570 \times 0.7]$$

$$\beta_0 \in [9.09, 12.68] \quad \text{أي:}$$

$$\beta_1 \in [0.21 - 2.570 \times 0.011, 0.21 + 2.57 \times 0.011] \quad \text{و:}$$

$$\beta_1 \in [0.18, 0.23] \quad \text{هذا يعني:}$$

## 5- اختبار الفرضيات

يمكن إجراء اختبار الفرضيات الموضوعية حول معالم النموذج

ولاختبار الفرضية الخاصة بمعنوية المعلمات  $\alpha$  ،  $\beta$  وتسمى فرضية العدم  $H_0$  فإننا نختبر هل  $\hat{\beta}$

تساوي 0 أم تختلف عنها مادام ان العلاقة بين  $X$  و  $Y$  مبينة على اساس الخطية، فإن انعدام هذه العلاقة يعني

بأن خط انحدار المجتمع هو عبارة عن خط أفقي، أي  $(H_0 : \beta_1 = 0)$  ونرفض فرضية انهما متساويان اي

يكون على الشكل :  $H_1 : \beta_1 \neq 0$  . وحسب اشارة المقدرة  $\beta_1$  فقد نستطيع كتابة الفرض البديل بالشكل التالي

$$(H_1 : \beta_1 > 0 \text{ أو } H_1 : \beta_1 < 0)$$

ومنه يقوم هذا الاختبار على فرضيتين عموما الفرضية الصفرية  $H_0$  والتي تنص على عدم وجود أثر على النموذج من قبل متغير مستقل ما،

$$\begin{cases} H_0 : \beta_1 = 0 \\ H_1 : \beta_1 \neq 0 \end{cases}$$

ولاختبار صحة إحدى الفرضيتين  $H_1, H_0$  نستخدم الاختبارين ستودنت  $T$  واختبار فيشر  $F$  ونظرا إلى أن الباحثين يتمنون قبول النموذج، فإن فرضية العدم توضع عادة لإثبات رفضها إذا أمكن ذلك . ونأمل رفض الفرضية الصفرية  $H_0$  بإيجاد القيمة التقديرية والتي تكون تختلف عن الصفر، حتى نقبل النموذج.

### 5-1 اختبار ستودنت $T^1$ :

$$T_c = \left| \frac{\hat{\beta} - \beta}{\delta_{\hat{\beta}}} \right|$$

ويتم هذا الاختبار بحساب الإحصائية التالية:

حيث  $\hat{\beta}$  القيمة المقدرة ل  $\beta$  و  $\delta_{\hat{\beta}}$  الانحراف المعياري ل  $\hat{\beta}$  ، وبما أن الفرضية  $H_0$  تنص على انعدام

$$T_c = \left| \frac{\hat{\beta}}{\delta_{\hat{\beta}}} \right|$$

$\beta$  معناه قيمة  $T$  تصبح :

نتيجة الاختبار: يتم قبول او رفض الفرضية  $H_0$  : بمقارنة قيمة (T) المحسوبة المحصل عليها مع القيمة الجدولة عند درجة الحرية  $(n - k)$ ، حيث:  
k هو عدد المتغيرات في هذه الحالة ، و n هو عدد المشاهدات.

ويتم رفض الفرضية  $H_0$  اذا كان  $T_t < T_c$  اي ان  $\hat{\beta} \neq 0$  معناه ان المتغير له تأثير في النموذج وذات معنوية  
ويتم قبول الفرضية  $H_0$  اذا كان  $T_t > T_c$  اي ان  $\hat{\beta} = 0$  معناه ان المتغير ليس له تأثير في النموذج . حيث  
ان  $T_t$  هي قيمة ستودنت الجدولة لدرجة حرية  $n-k$  عند مستوى معنوية :  $\alpha=5\%$ .

توجد عدة تساؤلات لدى باحثي الاقتصاد القياسي عن افضلية معامل التحديد  $R^2$  (مربع معالم الارتباط  $R^2$ ) او الانحرافات المعيارية للمقدرات  $\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}$  حيث ايهما افضل: قيمة عالية للمعامل التحديد ام قيم متدنية للانحرافات المعيارية؟

1 بن أحمد أحمد، النمذجة القياسية للاستهلاك الوطني للطاقة الكهربائية في الجزائر خلال الفترة (1988:10-2007:03)، رسالة ماجستير، فرع اقتصاد كمي، جامعة الجزائر 03، 2007-2008، ص 63.

تكون الاجابة واضحة واتفاق حول الاجابة اذا كانت هناك قيمة عالية لمعامل التحديد وفي نفس الوقت قيم منخفضة للاخطاء المعيارية للمعاملات ولكن في الواقع الخاص بالدراسات الاقتصادية نجد ان هذا الامر نادر الحدوث فكثيرا ما نجد قيما مرتفعة لمعامل التحديد مع قيم كبيرة ايضا للاخطاء المعيارية ويرى في هذا السياق بعض منظري النظرية الاقتصادية ان تعطى الاهمية لمعامل التحديد العالية ثم يقبلون قيم مقدرات المعلمات دون مراعاة جدية معنويتها<sup>1</sup>.

مثال:

باستعمال معطيات المثال الأول، نقوم باختبار المعنوية الإحصائية للمعالم ندرس أولا إمكانية قبول المقدرات كتقديرات جيدة للمتغيرات فمثلا هل يختلف الميل الحدي للاستهلاك معنويا عن الصفر؟ باستعمال اختبار ستودنت  $t$  لدينا الفرضيتين:

$$H_0 : \beta_1 = 0$$

$$H_1 : \beta_1 \neq 0$$

لدينا :  $\frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}}$  وهي تتبع توزيع ستودنت بدرجة حرية  $(n - 2)$  وبتعويض قيمة بالقيمة صفر  $\beta_1 = 0$

$$t_c = \frac{\hat{\beta}_1}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}} = \frac{0.21}{0.011} = 18.81 \quad \text{اي} \quad t_c = \frac{\hat{\beta}_1 - 0}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}} = \frac{\hat{\beta}_1}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_1}}$$

تصبح قيمة ستودنت المحسوبة كمايلي :

بعد نتيجة قيمة المحسوبة  $t_c$  نقوم بمقارنتها مع قيمة ستودنت الجدولية  $t_t$  بدرجة حرية  $(n-2=5)$  ومستوى معنوية 5% ،  $|t_c| = 18.81 > t_{0.025} = 2.57$

ومنه فاننا نرفض الفرضية  $H_0$  ونقبل الفرضية البديلة  $H_1$  أي أن الميل الحدي للاستهلاك يختلف معنويا عن الصفر

## 2-5 اختبار فيشر F

يوضح لنا هذا النموذج دلالة النموذج بصورة عامة، ويأخذ الشكل التالي:

\*فرضية العدم  $H_0$ : نموذج الانحدار غير معنوي (جميع معاملات الانحدار لا تختلف عن الصفر).

\* الفرضية البديلة  $H_1$ : نموذج الانحدار معنوي (واحد على الأقل من معاملات الانحدار يختلف عن الصفر)

ويمكن كتابة ذلك اختصارا:

$$H_0 : \beta_0 = \beta_1 = 0$$

$$H_1 : \beta_1 \neq 0$$

1 تومي صالح، مرجع سابق، ص 59.

وتتم التحقق من صحة احدى الفرضيات إذا كانت قيمة الاحتمال P. Value أقل من مستوى المعنوية 5% فإننا نرفض الفرض العدمي، والعكس صحيح.

او عن طريق مقارنة بين احصائيتين لفيشر فالاحصائية المحسوبة لفيشر معطاة بالعلاقة التالية :

$$F = \frac{\hat{\beta}_1^2 \sum x_i^2}{RSS/(n-2)} = \frac{ESS/1}{RSS/(n-2)} \sim F_{1,n-2} \quad \text{او} \quad F_c = \frac{SSR}{SSE / n - 2}$$

$$F^* = \frac{\frac{SCE}{ddl_{SCE}}}{\frac{SCR}{ddl_{SCR}}} = \frac{\frac{\sum_i (\hat{y}_i - \bar{y})^2}{1}}{\frac{\sum_i e_i^2}{(n-2)}} = \frac{\frac{R^2}{1}}{\frac{(1-R^2)}{(n-2)}}$$

وتتم مقارنتها بالاحصائية الجدولية لدرجتي حرية 1 و n-2 عند مستوى معنوية دائما  $\alpha\%$ . ويتم رفض فرضية

$$F_{1,n-2} = \frac{\hat{\beta}_1^2 \sum x_i^2}{RSS/(n-2)} = \frac{ESS/1}{RSS/(n-2)} > F_{\alpha,(1,n-2)} \quad \text{العدم اذا كان } F_c > F_t \text{ اي:}$$

والعكس صحيح بمعنى :

$$F_{1,n-2} = \frac{\hat{\beta}_1^2 \sum x_i^2}{RSS/(n-2)} = \frac{ESS/1}{RSS/(n-2)} \leq F_{\alpha,(1,n-2)}$$

### 3-5 العلاقة بين معامل التحديد $R^2$ ، $F$ و $t$

$$\begin{aligned} F &= \frac{SCE/1}{SCR/(n-2)} \\ &= \frac{\sum_i (\hat{y}_i - \bar{y})^2}{\hat{\sigma}_e^2} \\ &= \frac{\sum_i (\hat{a}x_i + \hat{b} - \bar{y})^2}{\hat{\sigma}_e^2} \\ &= \frac{\sum_i [\hat{a}x_i + (\bar{y} - \hat{a}\bar{x}) - \bar{y}]^2}{\hat{\sigma}_e^2} \\ &= \frac{\hat{a}^2 \sum_i (x_i - \bar{x})^2}{\hat{\sigma}_e^2} = \frac{\hat{a}^2}{\frac{\hat{\sigma}_e^2}{\sum_i (x_i - \bar{x})^2}} \\ &= \frac{\hat{a}^2}{\hat{\sigma}_a^2} = \left( \frac{\hat{a}}{\hat{\sigma}_a} \right)^2 \\ &= t_a^2 \end{aligned}$$

$$F = \frac{R^2/1}{(1-R^2)/(n-2)} = \frac{R^2}{(1-R^2)} \cdot (n-2) \sim F_{1,n-2}$$

من جانب اخر ونعلم ان قيمة فيشر هي :

$$t = \frac{r\sqrt{n-2}}{\sqrt{1-r^2}} \sim t_{n-2}$$

وبتجذير الطرفين نجد:

مثال :

ومتابعة للمثال السابق نقوم باختبار الآن المعنوية الكلية لنموذج الاستهلاك معتمدا على إحصائية فيشر .  
لدينا الفرضيتان:

$$H_0 : \beta_0 = \beta_1 = 0$$

$$H_1 : \beta_1 \neq 0$$

نقوم بحساب قيمة فيشر المحسوبة  $F_C$

$$F = \frac{R^2/1}{(1-R^2)/(n-2)} = \frac{0.9861/1}{(1-0.9861)/(7-2)} = 354.02$$

يتم اتخاذ القرار بمقارنة القيمة المحسوبة بالقيمة الحرجة لتوزيع فيشر بدرجتي حرية الاولى  $I$  والثانية  $8$  ونسبة معنوية 5% فنجد ان :  $F = 354.02 > F_{0.05}(1,5) = 6.60$

ومنه نرفض الفرضية  $H_0$  ونقبل الفرضية البديلة  $H_1$  ومنه فالنموذج له معنوية احصائية اجمالا .

### 6 اختبار جودة النموذج (القوة التفسيرية) وتحليل التباين<sup>1</sup>

وتعني جودة التوفيق هو الوصول بواسطة طريقة المربعات الصغرى الى افضل صيغة للعلاقة بين والتي تعكس حقيقة العلاقة بين المتغيرين التابع والمستقل لاقرب دقة مع تبيان قوة هذه العلاقة وافضل مقياس لقوة هذه العلاقة هو معامل الارتباط الذي تتراوح قيمته بين الصفر والواحد صحيح بالاضافة الى معامل التحديد الذي يحدد قوة التأثير العامل المعني او المتغير المستقل على سلوك المتغير التابع وقوة التأثير تعكس قوة العلاقة بين المتغيرين  $X$  و  $Y$  الذي يعني وجود رابطة او تأثير حقيقي للمتغير المستقل على التابع.

### 6-1 معامل الارتباط البسيط

إن الهدف من حساب معامل الارتباط الخطي  $r$  ، هو معرفة درجة الارتباط بين المتغيرات  $X$  و  $Y$  وهو محصور بين  $[-1; +1]$  .

وتعطي عبارة معامل الارتباط  $r$  على الشكل التالي<sup>2</sup>:

<sup>1</sup> وليد اسماعيل السيفو، فيصل مفتاح شلوف، صائب جواد ابراهيم، اساسيات الاقتصاد القياسي مرجع سابق، ص 152.

<sup>2</sup> 2 Bourbonnais R., Econométrie , 3 éme édition, Dunod, Paris, 2003, p 21.

$$r = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}} = \frac{COV(x_i, y_i)}{\sqrt{V(x)V(y)}}$$

- اذا كان  $r=1$ : معناه ان هناك ارتباط كلي (تام) موجب بين  $(y)$  و  $(x)$ .
- اذا كان  $r=-1$ : معناه ان هناك ارتباط كلي (تام) سالب بين  $(y)$  و  $(x)$ .
- اذا كان  $r=0$ ، معناه لا يوجد ارتباط بين  $(y)$  و  $(x)$

## 2-6 معامل التحديد $R^2$ وجدول تحليل التباين

أن المشكلة في استعمال البواقي كمقياس لجودة التوفيق هو أن قيمة البواقي تعتمد على المتغير التابع الذي نعرفه حول وسطه كما يلي<sup>1</sup>:

$$SST = \sum y_i = \sum (Y - \bar{Y})^2$$

$$SSR = \sum \hat{y}^2 = \beta \sum x_i^2 = \sum (\hat{Y} - \bar{Y})^2$$

$$SSE = \sum u_i^2 = \sum (\hat{Y} - Y)^2$$

$$SST = SSR + SSE$$

مجموع المربعات الإجمالي للتغيرات التي تحدث في المتغير التابع Y	<b>SST</b> Total Sum of Squares
يسمى بمجموع مربعات الانحدار يعني جزء من تباين Y الذي تم تفسيره بواسطة الانحدار. إي الجزء من المتغيرات التي تحدث في المتغير التابع والذي تم تفسيرها بواسطة النموذج المقدر	<b>SSR</b> Regression Sum of Squares
مجموع مربعات البواقي، $\sum u_i^2$ وهذا مؤشر للجزء الذي لم يفسر بواسطة نموذج الانحدار، إي الجزء الذي فشل النموذج في تفسيره	<b>SSE</b> Error

ويمثل معامل التحديد نسبة مجموع مربعات الانحدار إلى مجموع المربعات الإجمالي:

$$R^2_{xy} = \frac{SSR}{SST} = \frac{SST - SSE}{SST} = \frac{\hat{\beta} \sum xy}{\sum y_i^2}$$

$R^2$ : يقيس ويشرح نسبة الانحرافات الكلية أو التغيرات التي تحدث في المتغير التابع Y والمشروحة بواسطة تغيرات المتغير المستقل X، حيث تتراوح قيمته بين صفر وواحد، فهو إذن مقياس للقدرة التفسيرية للنموذج

1 المرسي السيد الحجازي، عبد القادر محمد عطية" مقدمة في الاقتصاد القياسي:المبادئ والتطبيقات، الرياض، النشر العلمي والمطابع، 2001. ص 112.

أي يختبر جودة التوفيق و الارتباط.

ويعتبر  $R^2$  من أهم المعاملات التي تقيس علاقة الارتباط بين متغيرين ووجود مثل هذه العلاقة يعني ضمناً أن أحد هذين المتغيرين يعتمد في تغيره أو في حدوثه على المتغير الآخر.

$$0 \leq R^2 \leq 1$$

$$\sum (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 \leq \sum (Y_i - \bar{Y})^2 \Rightarrow \frac{\sum (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2} \leq 1 \Rightarrow R^2 \leq 1$$

$$\left. \begin{array}{l} \sum (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 \geq 0 \\ \sum (Y_i - \bar{Y})^2 > 0 \end{array} \right\} \Rightarrow R^2 \geq 0$$

- إذا كانت مرتفعه أي قريه من الواحد تعتبر  $X$  جيده في تفسير التغيرات في  $Y$ .

إذا كانت قريه من الصفر، فان المتغير لا يشرح إلا القليل من التغير في  $Y$ . أي ان الارتباط بين المتغير التابع و المستقل أي ليس للنموذج قدرة تفسيرية على الإطلاق ويعود ذلك إلى سببين، إما العلاقة الموجودة بين المتغيرين هي غير خطية أو غياب السببية بينهما<sup>1</sup>.

نذكر أن الفرق الجوهرى بين معامل التحديد و معامل الارتباط يكمن في السببية حيث يقيس معامل الارتباط العلاقة بين متغيرين بغض النظر عن الدور الذي يلعبه كل متغير، أما معامل التحديد فيقيس أيضا الارتباط ولكن يأخذ بعين الاعتبار السببية حيث المتغير  $X$  هو الذي يشرح التغيرات في  $Y$ .

ان العلاقة بين معامل الارتباط ومعامل والانحدار تتفق وتختلف حيث ان الارتباط يوضح علاقة الاقتران بين متغيرين دون تحديد نوع ووجود العلاقة السببية بينهما ، كما انه معطى بقيمة واحدة فهو لا يبين القيم التنبئية لاحدهما بواسطة الاخر.

اما اوجه الاتفاق بينهما فهو يتمثل في الاشارة فادا كان معامل الانحدار موجبا  $\beta_i > 0$  فان معامل الارتباط يكون كذلك موجبا

\* العلاقة بين المعلمة  $R^2$  و  $\hat{\beta}_1$ .

$$R^2 = r^2 = \frac{(\text{cov}(X_i, Y_i))^2}{(\sigma_{X_i} \sigma_{Y_i})^2} = \frac{\left( \frac{1}{n} \sum_i (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y}) \right)^2}{\left( \sqrt{\frac{1}{n} \sum_i (X_i - \bar{X})^2} \sqrt{\frac{1}{n} \sum_i (Y_i - \bar{Y})^2} \right)^2}$$

فنتحصل على:

1محمد شيخي ، مرجع سابق، ص 40.

$$R^2 = \frac{\frac{1}{n^2} \left[ \sum_i (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y}) \right]^2}{\frac{1}{n^2} \sum_i (X_i - \bar{X})^2 \sum_i (Y_i - \bar{Y})^2}$$

$$R^2 = \frac{\hat{\beta}_1 \sum (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2}$$

بضرب المعادلة الاخيرة في  $\sum (X_i - \bar{X})^2$  نحصل على :

$$R^2 = \frac{\hat{\beta}_1 \sum (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_i - \bar{X})^2}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2 \sum (X_i - \bar{X})^2} = \frac{\hat{\beta}_1^2 \sum (X_i - \bar{X})^2}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2}$$

ومنه نقول :

$$\frac{\hat{\beta}_1^2 \sum (X_i - \bar{X})^2}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2} R^2 = \frac{ESS}{TSS} = \frac{\hat{\beta}_1 \sum (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2}$$

الانحدار يفترض وجود علاقة سببية بين المتغيرين محل البحث ويبين ايهما التبع وايهما المستقل وبالتالي يمكن  
مثال:

باستعمال معطيات المثال السابق، نقوم بتحليل التباين ثم حساب معامل التحديد .نتساءل ما إذا كان  
لنموذج الاستهلاك قدرة تفسيرية عالية أم لا.

نقوم بحساب قيمة  $ESS$  انطلاقاً من قيمتي  $TSS$  و  $RSS$ :

$$TSS = \sum_i (Y_i - \bar{Y})^2 = 95.05$$

$$RSS = \sum_{i=1}^7 \hat{\epsilon}_i^2 = 1.32$$

$$ESS = TSS - RSS = 95.05 - 1.32 = 93.73$$

### 3-6 جدول تحليل التباين لمعادلة الانحدار ANOVA (Analysis Of Variance) :

هو تحليل مجموع المربعات الصغرى إلى مجموع مربعات البواقي ومجموع مربعات الانحدار، و الغرض من هذا  
التحليل هو اختبار معنوية مجموع مربعات الانحدار وهذا أيضا يدخل في اختبار معنوية المعامل  $\beta$ . ونمثل هذا  
التحليل في جدول تحليل التباين<sup>1</sup>:

1 أسامة ربيع أمين، "التحليل الإحصائي باستخدام برنامج SPSS مصر، المكتبة الأكاديمية، بدون سنة، ص 114 .

جدول رقم (04) : تحليل التباين ANOVA

متوسط المربعات	درجة الحرية	مجموع المربعات	التباين
$SSR/1$	$k-1=2-1$	$SSR = \sum \hat{y}^2 = \hat{\beta} \sum xy = \hat{\beta}^2 \sum x^2$	مجموع مربعات الانحدار
$SSE/(n-2)$	$n-k=n-2$	$SSE = \sum u^2 = \sum y^2 - \sum \hat{y}^2$	مجموع مربعات البواقي
$F = \frac{SSR}{SSE / n - k}$	$n-2=3$	$SST = \sum y^2 = \sum \hat{y}^2 + \sum u^2$	مجموع مربعات الإجمالي

مثال: يمكن تحليل تباين الاستهلاك كما هو مبين في الجدول التالي:

المربعات المتوسطة	درجة الحرية	مجموع المربعات	مصدر التغير
$ESS/1 = 93.73$	1	$ESS = 93.73$	المتغير المستقل
$RSS/5 = 0.26$	$n-2 = 7-2 = 5$	$RSS = 1.32$	البواقي
	$n-1 = 7-1 = 6$	$TSS = 95.05$	المجموع

وانطلاقاً من الجدول السابق نقوم بحساب معامل التحديد  $R^2$ :

$$R^2 = 1 - \frac{\sum \hat{\epsilon}_i^2}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2} = 1 - \frac{RSS}{TSS} = 1 - \frac{1.32}{95.05} = 0.9861$$

من خلال نتيجة معامل التحديد، نلاحظ أن الدخل المتاح يفسر الاستهلاك بنسبة 98.61% فالنموذج لديه قدرة تفسيرية عالية.

### 7. التنبؤ في الانحدار الخطي البسيط<sup>1</sup>

تتم عملية التنبؤ بواسطة طريقتين ، طريقة معادلة الانحدار و طريقة التقدير بواسطة قيمة معينة ضمن مجال وتسمى القيمة المتوقعة.

### 7-1 التنبؤ باستخدام معادلة الانحدار:

معادلة الانحدار المقدرة  $\hat{Y} = \hat{\alpha} + \hat{\beta}X + u_t$  تستخدم في عملية التنبؤ لقيم  $Y$  لقيم محددة من  $X$  . إذا كانت  $X_0$  تمثل القيمة المحددة من  $X$  تستخدم في التنبؤ بقيمة  $Y_0$  من قيم  $Y$  .

1 نور عبد الرحمن اليوسف، محاضرات في الاقتصاد القياسين جامعة الملك سعود، كلية العلوم الادارية، قسم الاقتصاد، غير منشورة ص 32.

$$\hat{Y}_0 = \hat{\alpha} + \hat{\beta}X_0 + u_0$$

حيث  $u$  تمثل حد الخطأ.

$$\hat{Y}_0 - Y_0 = (\hat{\alpha} - \alpha) + (\hat{\beta} - \beta)X_0 + u_0 \quad : \quad \text{حيث يمثل خطأ التنبؤ}$$

$$E(\hat{\alpha} - \alpha) = 0, E(\hat{\beta} - \beta) = 0, E(u_0) = 0 \quad \text{حيث إن}$$

$$E(\hat{y}_0 - y_0) = 0 \quad \text{إذا تكون}$$

هذه تعني إن قيمة  $Y$  هي قيمه غير متحيزة ويكون تباين يساوي:

$$V(\hat{y}_0 - y_0) = V(\hat{\alpha} - \alpha) + X_0^2 V(\hat{\beta} - \beta) + 2X_0 \text{COV}(\hat{\alpha} - \alpha, \hat{\beta} - \beta) + V(u)$$

$$= \sigma^2 \left[ \frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{\sum x_i^2} \right] + \sigma^2 \frac{X_0^2}{\sum x_i^2} - 2X_0 \sigma^2 \frac{\bar{X}}{\sum x_i^2} + \sigma^2$$

2-7 التنبؤ للقيمة المتوقعة<sup>1</sup>:

قد يتم التنبؤ بالقيمة المتوقعة لـ  $Y$  بدلا من  $Y_0$  اي قيمة  $E(Y_0)$  وهي القيمة المتوسطة لـ  $E(Y_0)$  وليس

$Y_0$ ، فعند التنبؤ بالقيمة المتوقعة فان  $E(Y_0) = Y_0$  حيث أن  $E(Y_0) = \alpha + \beta X_0 + u_0$  فان

القيمة المتنبأ بها تساوي:  $\hat{E}(Y_0) = \hat{\alpha} + \hat{\beta}X_0 + u_0$  أي يساوي  $Y_0$  ولكن الخطأ المعياري والتباين

سيكون مختلفا وله اصغر قيمة:

$$\hat{E}(y_0) - E(y_0) = (\hat{\alpha} - \alpha) + (\hat{\beta} - \beta)X_0$$

$$\text{Var}[E(y_0) - E(y_0)] = \sigma^2 \left[ \frac{1}{n} + \frac{(X_0 - \bar{X})^2}{\sum x^2} \right] \quad \text{التباين يساوي:}$$

$$\hat{E}(y_0) \pm t_T SE \quad \text{والخطأ المعياري يساوي الجذر التربيعي للتباين وفترة الثقة تساوي}$$

مثال

في المثال الاول تم تسجيل البيانات الخاصة بمتغيري الاستهلاك  $x_t$  والدخل المتاح  $y_t$  :

$$y_t = 1176,08 + 0,78x_t + e_t$$

$$(0,21) \quad (43,53)$$

$$n = 10$$

$$(\cdot) = t \text{ de Student}$$

ماهو الاثر على الاستهلاك اذا ارتفع الدخل بمقدار 8%

نقوم بقياس المرونة في حالة ثبات باقي المتغيرات الاخرى فنجد :

$$\Delta \hat{y}_t = \hat{a}_1 \Delta x_t \quad \text{soit} \quad \Delta \hat{y}_t = 0,78 \times \Delta x_t = 0,78 \times 0,08 = 0,0624$$

1 نور عبد الرحمن اليوسف، مرجع سابق، ص33.

ان الاستهلاك ارتفع بمقدار 6.24% وهي تعتبر اقل نسبيا مقارنة بالزيادة في الدخل نستعمل دائما معطيات المثال والممتدة لعشر سنوات  $n=10$  الأول للتنبؤ بالاستهلاك لسنة المقبلة 11 حيث: التوقع النقطي للسنة 11 هو:

$$\hat{y}_{11} = 1\,176,08 + 0,78 x_{11} = 1\,176,08 + 0,78 \times 16\,800 = 14\,280,08$$

ومنه فمجال الثقة للسنة 11 :

$$y_{11} = \hat{y}_{11} \pm t_{n-2}^{\alpha/2} \hat{\sigma}_\varepsilon \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{(x_{11} - \bar{x})^2}{\sum_t (x_t - \bar{x})^2} + 1}$$

بالعويض العددي :

$$\begin{aligned} n &= 10 \\ \hat{\sigma}_\varepsilon &= 143,69 \\ \sum_t (x_t - \bar{x})^2 &= 64\,156\,000 \\ \bar{x} &= 11\,280 \\ t_{n-2}^{\alpha/2} &= 2,306 \\ x_{11} &= 16\,800 \\ y_{11} &= 14\,280,08 \pm 2,306 \times 180,32 \\ IC &= [13\,864,24; 14\,695,91] \end{aligned}$$

اذن بمستوى ثقة 95% نجد ان الدخل المتاح سيكون ضمن هذا المجال<sup>1</sup>.

تمارين مقترحة

①- اجب على الاسئلة التالية؟

1- كيف يتم التعامل مع المتغيرات الاسمية أو الترتيبية في النماذج القياسية بشكل عام كمتغيرات تابعة أو مستقلة؟

2- بين مراحل البحث القياسي، ثم اذكر المقصود بما يلي:

مرحلة تقدير النموذج.

التقييم الاقتصادي للمقدرات.

التقييم الاحصائي للمقدرات

التقييم القياسي للمقدرات.

طرق تقدير القدرة التنبؤية للمعالم.

3- بين مفهوم وأهمية تحليل الارتباط في قياس العلاقات الاقتصادية، وكيف يستخدم معامل الارتباط كمؤشر للقياس والمدى الذي يسير فيه.

1 Bourbonnais R, Econométrie, 9emeEdition, Dunod, Paris, 2015, p42.

4- ما مفهوم مصفوفة الارتباط وعمّ تعبر؟ وما الفرق بين مؤشر معامل ارتباط بيرسون ومعامل ارتباط سيرمان ومتى يتم استخدام كل منهما.

متى يتم استخدام الانحدار البسيط وما علاقة الانحدار أو الارتباط مع مسألة السببية في الاقتصاد.

5- ما هي شروط النموذج الكلاسيك في طريقة "OLS" وما أهمية هذه الطريقة في تقدير معالم النموذج.

6- بين كيف يتم استخدام اختبار F، T، R<sup>2</sup>، B في اختبار الفرضيات كل على حدة.

②-

إذا كانت لدينا المعطيات الاحصائية عن عينة مكونة من 5 مشاهدات كالتالي:

$$\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y}) = 70 \quad RSS = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y})^2 = 1.5 \quad \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = 124 \quad \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = 40$$

$$\bar{X} = 4 \quad \bar{Y} = 8$$

1- قدر معالم معادلة الانحدار  $\hat{Y}_i = \hat{\alpha} + \hat{b}X_i$

2- احسب ESS ومعامل التحديد R<sup>2</sup> مع تفسير النتيجة.

3- احسب تباين المعلمات  $\hat{\sigma}_b^2$ ،  $\hat{\sigma}_{ai}^2$  والأخطاء المعيارية لها.

4- اختبر الفرضية:  $\begin{cases} H_0: \beta_1 = 1 \\ H_1: \beta_1 \neq 1 \end{cases}$  عند مستوى معنوية  $\alpha = 5\%$ .

5- اوجد مجال الثقة للمعلمتين .

$$\text{ملاحظة: } t_{1-\frac{\alpha}{2}}^{n-2} = t_{0.025}^3 = 3.182$$

③

من خلال دراسة قياسية تم تقدير النموذج القياسي التالي :  $Y_i = 10.0 + 0.90 X_i$

$$\hat{\sigma}_{ei}^2 = 0.01, \bar{X} = 200, \sum x_i^2 = 400 \quad n=12$$

إذا كانت  $m = (Y_f - \hat{Y}_f)$  تعبر عن خطأ التنبؤ ،

1- أوجد العلاقة بين تباين خطأ التنبؤ  $\hat{\sigma}_m^2$  وتباين الخطأ العشوائي  $\hat{\sigma}_{ei}^2$ .

2- أحسب القيمة التنبؤية  $\hat{Y}_f$  عند مستوى  $X_f = 250$  ؟

3- قدر مجال الثقة لـ:  $Y_f$  و  $E(Y_f)$  عند  $X_f = 250$  و مستوى معنوية  $\alpha = 5\%$  .

④

يبين التوزيع التالي العلاقة بين استهلاك مادة معينة و الدخل خلال 11 سنة:

11	10	9	8	7	6	5	4	3	2	1	السنة
10.2	10	10.65	11.2	12.15	11.8	12.5	12.9	15.1	14.45	15.8	الاستهلاك
12	12.5	11	10	8.5	9	8	7.5	5.5	6	5	الدخل

المطلوب مايلي :

1- ما هو نوع العلاقة بين الاستهلاك و الدخل ؟.

2- قدر معاملات النموذج الخطي البسيط علما أن:

$$\bar{x} = 8,63 \text{ ، } \bar{y} = 12,43 \text{ ، } \sum x_i y_i = 1131,52 \text{ ، } \sum x_i^2 = 886 \text{ ، } \sum y_i^2 = 1738,87 \text{ ، } \sum \varepsilon_i^2 = 1,45$$

3- ادرس صلاحية النموذج عند مستوى المعنوية 5% علما أن :

$$t_{T(5,7ddl)} = 2,365 \text{ ، } t_{T(5,8ddl)} = 2,306 \text{ ، } t_{T(5,9ddl)} = 2,262$$

4- ما هو التفسير الذي يمكن إعطاؤه لكل من معامل الانحدار، التحديد و الارتباط ؟

5- قدر قيمة الاستهلاك عند  $x_i = 15$  ؟.

6- ضع جدول تحليل التباين ؟ ماذا تلاحظ ؟ احسب قيمة فيشر (Fisher) ؟

# الفصل الثالث : تحليل الانحدار الخطي العام

## الفصل الثاني : تحليل الانحدار الخطي العام

من خلال الانحدار الخطي العام او المتعدد والذي يبين العلاقة بين أكثر من متغير مستقل ومتغير تابع حيث ان سلوك الضاهرة المدروسة لا يرتبط بواحد من المتغيرات فقد يتغير بفعل تأثير اكر من عامل ويؤثرون في وقت واحد وبدرجات متفاوتة من القوة في سلوك هذه الضاهرة<sup>1</sup>، نهدف الى توضيح أهم افتراضات النموذج، ثم تحديد كيفية تقدير معلمات نموذج الانحدار الخطي المتعدد يضاف الى ذلك تقدير التباين والتباين المشترك والانحراف المعياري لها للوصول إلى اختبار معاملات النموذج. والتطرق في الاخير الى التوقع من خلال هذا النموذج بالاضافة الى مشكلة عدم ثبات تجانس تباين الاخطاء.

### 1 مفهوم الانحدار الخطي العام

نموذج الانحدار المتعدد ويسمى أحيانا النموذج الخطي العام هو امتداد للنموذج البسيط حيث انه يتضمن أكثر من متغير مستقل واحد، في حالة النموذج البسيط كان الأمر يعتمد على متغيرين متغير تابع والآخر متغير مستقل، لكن في حالة النموذج العام قد يتضمن عدد من المتغيرات تمثل انحدار للمتغير التابع ( $Y$ ) على العديد من المتغيرات المستقلة  $X_1, X_2, \dots, X_K$

### 2 فرضيات نموذج الانحدار الخطي العام

في تقدير نموذج الانحدار الخطي المتعدد ، فانه عند استخدام طريقة OLS يجب توافر نفس الفروض التي يستند عليها النموذج البسيط لكي نتحصل على النموذج المقدر حيث يمكن ان نقسمها الى جزئين وهما الفرضيات الهيكلية، التصادفية

1. المتغير العشوائي  $U_i$  يتوزع توزيعا طبيعيا، متعدد المتغيرات لمتجه وسطه صفري، صفري (0) ومصنوفة

$$U_i \sim N(0, \delta^2 In) \quad . \delta^2 In \text{ هي مشترك عدديه}$$

2. القيمة المتوقعة لمتجه حد الخطا تساوي صفرا أي أن وسط المتغيرات العشوائية يكون مساو للصفري. أي

انه ليس هناك خطأ تحديد، وبالتالي نتوقع أن تكون المقدرات غير متحيزة.

$$E(U_i) = E \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ \cdot \\ U_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} E(U_1) \\ E(U_2) \\ \cdot \\ E(U_n) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \cdot \\ 0 \end{bmatrix}$$

1. وليد اسماعيل السيفو، فيصل مفتاح شلوف، اساسيات الاقتصاد التحليلي القياسي، مرجع سابق، ص 195.

3. يضاف الى افتراضين السابقين، افتراض ثبات التباين فرض يشمل ثبات التباين وانعدام التباين أي ان التباين المشترك بينها يساوي صفرا ، أي<sup>1</sup>:

$$\begin{aligned} \text{Cov (U)} &= \text{E ( UU')} = \sigma^2 \text{In} \\ \text{E ( UU')} &= \text{E} \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ \cdot \\ U_n \end{bmatrix} [U_1 \ U_2 \ \dots \ U_n] \\ &= \text{E} \begin{bmatrix} U_1^2 & U_1U_2 & \dots & U_1U_n \\ U_2U_1 & U_2^2 & \dots & U_2U_n \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ U_nU_1 & U_nU_2 & \dots & U_n^2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \text{var}(U_1) & \text{Cov}(U_1U_2) & \dots & \text{Cov}(U_1U_n) \\ \text{Cov}(U_2U_1) & \text{Var}(U_2) & \dots & \text{Cov}(U_2U_n) \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \text{Cov}(U_nU_1) & \text{Cov}(U_nU_2) & \dots & \text{Var}(U_n) \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\therefore \text{var (Ui)} = \text{E}(U_i^2) = \sigma^2$$

$$\therefore \text{Cov (U}_i\text{U}_j) = \text{E}(U_iU_j) = 0, \text{I} \neq \text{j}$$

$$\text{E}(UU') = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \dots = \sigma_n^2 \text{ حيث أن:}$$

$$\begin{aligned} &= \sigma^2 \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix} \\ &= \sigma^2 \text{In} \end{aligned}$$

وتسمى المصفوفة العددية أعلاه بمصفوفة التباين والتباين المشترك .

**3-** ليس هناك علاقة خطية تامة بين المتغيرات المستقلة كما وان عدد المشاهدات يجب أن يزيد على عدد

<sup>1</sup>نورة عبد الرحمن اليوسف، مرجع سابق، ص46.



$$Y = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} 1 & X_{11} & X_{12} & \cdots & X_{1k} \\ 1 & X_{21} & X_{22} & \cdots & X_{2k} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & X_{n1} & X_{n2} & \cdots & X_{nk} \end{pmatrix}, \quad \beta = \begin{pmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_k \end{pmatrix}, \quad \varepsilon = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{pmatrix}$$

$Y(n \times 1)$ : المتغير التابع أو المفسر،

$X(n \times (k+1))$ : مصفوفة المتغيرات المفسرة أو المستقلة،

$\beta((k+1) \times 1)$ : شعاع المعالم،

$\varepsilon(n \times 1)$ : شعاع الأخطاء.

وبما أن المعادلة (I) هي العلاقة الحقيقية المجهولة والمراد تقديرها عن المتغير التابع  $Y$ ، والمتغيرات المستقلة التالية  $X_1, X_2, \dots, X_k$  باستخدام الإحصاءات المتوفرة فإنه يستوجب تحقق الفروض الأساسية الخاصة بـ  $e_i$  : إيجاد تقدير للشعاع  $\beta$  الذي يصغر مجموع مربعات الانحرافات  $\varepsilon_i$  بين القيم المقدرة  $\hat{Y}$  والقيم الحقيقية  $Y$

$$\Rightarrow \hat{\varepsilon} = Y - \hat{Y} = \begin{pmatrix} \hat{\varepsilon}_1 \\ \hat{\varepsilon}_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ \hat{\varepsilon}_n \end{pmatrix}$$

$$\text{Min} \sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i^2 = \text{Min} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

$$\hat{\varepsilon}_i = Y_i - \hat{Y}_i \quad i = 1, \dots, n$$

$$\text{Min} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2 = \text{Min} (Y - \hat{Y})'(Y - \hat{Y}) = \text{Min} \hat{\varepsilon}' \hat{\varepsilon}$$

نرمز للمقدار الاخير  $\text{Min} \hat{\varepsilon}' \hat{\varepsilon}$  بـ  $\Gamma(Y, X, \hat{\beta})$  حيث:

$$\Gamma(Y, X, \hat{\beta}) = (Y - \hat{Y})'(Y - \hat{Y}) = \hat{Y}'\hat{Y} - 2\hat{Y}'Y + Y'Y$$

$$= \hat{\beta}'X'X\hat{\beta} - 2\hat{\beta}'X'Y + Y'Y$$

حيث ان  $\hat{Y} = X\hat{\beta}$  ومنه فان الهدف هو تصغير المقدار:  $\min_{\hat{\beta}} \Gamma(Y, X, \hat{\beta})$

تحت الشرط التالي:

$$\frac{\partial \Gamma(Y, X, \hat{\beta})}{\partial \hat{\beta}'} = 0 \Leftrightarrow 2(X'X)\hat{\beta} - 2X'Y = 0$$

وبما أن رتبة  $X$  هي  $k+1$  فإن:  $(X'X)$  مصفوفة مربعة  $((k+1) \times (k+1))$  رتبته  $k+1$  وتقبل معكوس  $(X'X)^{-1}$ .

$$2(X'X)\hat{\beta} - 2X'Y = 0 \Rightarrow (X'X)\hat{\beta} - X'Y = 0$$

نظرب طرفي المعادلة في  $(X'X)^{-1}$  فنحصل مباشرة على تقدير معاملات  $\beta$ :

$$\hat{\beta} = (X'X)^{-1} X'Y$$

ومن اجل ان تكون  $\hat{\beta}$  قيمة دنيا ل:  $\Gamma(Y, X, \hat{\beta})$ . يجب توفر الشرط الثاني:

$$\frac{\partial^2 \Gamma(Y, X, \hat{\beta})}{\partial \hat{\beta}' \partial \hat{\beta}} = (X'X) > 0$$

ونقول عنها انها مصفوفة شبه معرفة موجبة ومنه فان  $\hat{\beta}$  هو نهاية صغرى.

او باختصار:

$$\sum_{i=1}^n e_i^2 = e'e = (y - \hat{y})'(y - \hat{y})$$

$$= (y - X\hat{B})'(y - X\hat{B})$$

$$= y'y - y'X\hat{B} - \hat{B}'X'y + \hat{B}'X'X\hat{B}$$

$$= y'y - 2\hat{B}'X'y + \hat{B}'(X'X)\hat{B}$$

وباشتقاق المعادلة بالنسبة ل  $\beta$ ، نحصل على قيمة هذه الأخيرة:

$$\hat{B} = (X'X)^{-1} X'y$$

#### 4 خصائص المقدرات $\hat{\beta}$

أ- الخطية

لتكون المصفوفة  $A$  ترميز للمصفوفة  $(X'X)^{-1} X'$  حيث:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \dots & a_{kn} \end{pmatrix} \Rightarrow \hat{\beta} = A.Y \quad \therefore \hat{\beta}_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} Y_j, \quad i = 1, \dots, k$$

ومنه نجد ان المعلمات  $(\hat{\beta}_k, \dots, \hat{\beta}_2, \hat{\beta}_1)$  تمثل دالة خطية مع المتغير التابع  $Y$ .

ب- عدم التحيز

لدينا:  $\hat{\beta} = (X'X)^{-1} X'Y$  و  $Y = X\beta + \varepsilon$  اي:

$$\hat{\beta} = (X'X)^{-1} X'[X\beta + \varepsilon] = (X'X)^{-1} X'X\beta + (X'X)^{-1} X'\varepsilon \Rightarrow \hat{\beta} = \beta + (X'X)^{-1} X'\varepsilon$$

ومع ادخال التوقع الرياضي:  $E(\varepsilon) = 0$  |  $E(\hat{\beta}) = \beta + (X'X)^{-1} X'E(\varepsilon)$  نجد:

$$E(\hat{\beta}) = \beta$$

نستطيع القول في الاخير ان

يعتبر المقدر  $\hat{\beta}$  لـ  $\beta$  هو مقدر خطي و غير متحيز وهو يعتبر الافضل من بين كل المقدرات بالطرق

الاخري: (BLUE)

**5- تقدير تباين الاخطاء  $\sigma_\varepsilon^2$  ومصفوفة التباين والتباين المشترك للمعلمات المقدرة  $\Omega_\beta$ :**

1-5 تباين الاخطاء  $\sigma_\varepsilon^2$

تتضمن احدى فرضيات النموذج الخطي العام هي ثبات تباين الخطأ اي  $E(\varepsilon\varepsilon') = \Omega_\varepsilon = \sigma^2 I_n$  وحيث ان  $\delta^2$  مجهولة فيمكن تقديرها بالشكل التالي:

$$\hat{\varepsilon} = Y - X\hat{\beta} = X\beta + \varepsilon - X\hat{\beta} = \varepsilon - X(\hat{\beta} - \beta) = \varepsilon - X(X'X)^{-1} X'\varepsilon = (I_n - X(X'X)^{-1} X')\varepsilon$$

2-5 نظرية (FWL) Frisch, Waugh et Lovell

نفترض ان المتغيرات التفسيرية هي مقسمة بين مجموعتين من المصفوفات هي  $X_1$  و  $X_2$  ضمن نموذج واحد

$$Y = X_1\beta_1 + X_2\beta_2 + \varepsilon$$
 بالشكل يكتب بالمشكل:

تنص هذه النظرية (FWL) على ان مقدرات طريقة المربعات الصغرى للمعلمة  $\beta_2$  وكذا البواقي هي نفسها المقدرات في النموذج التالي:  $Y = M_X X_2\beta_2 + \varepsilon$  حيث ان  $M_X$  هي المصفوفة الدورية التي تحقق الشروط التالية<sup>1</sup>:

$$M_X = M_X' M_X = M_X^2 = M'$$

$$M_X X = 0$$

$$M_X = (I_n - X(X'X)^{-1} X')$$
 اذا كان لدينا:

$$\hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon} = \varepsilon' M_X \varepsilon \quad \text{أي:} \quad \hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon} = \varepsilon' M_X M_X \varepsilon$$

وبادخال الامل الرياضي على المعادلة السابقة نجد:  $E(\hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon}) = E(\varepsilon' M_X \varepsilon)$  ويجب ملاحظة:

ان أثر  $\hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon}$  يساوي أثر  $\varepsilon' M_X \varepsilon$ ، ونعلم أيضا أن أثر  $(AB) = \text{أثر } (BA)$  فيكون لدينا كذلك:

<sup>1</sup> 1 Bourbonnais R, Econométrie, 9emeEdition, Dunod, Paris, 2015, p53.

أثر  $(\varepsilon'M)$  = أثر  $(\varepsilon\varepsilon'M)$  كما

$$E(\hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon}) = E(\varepsilon'\varepsilon)Tr(M_X)$$

نعلم أن:  $E(\varepsilon'\varepsilon) = \sigma^2$  وعليه:  $E(\hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon}) = \sigma^2 \{Tr(I_n) - Tr(X(X'X)^{-1}X')\}$

$$E(\hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon}) = \sigma^2(n-k-1) \quad \text{ومنه:}$$

$$\text{حيث: } Tr(I_n) = n \quad ; \quad Tr(X(X'X)^{-1}X') = k+1$$

لكي نحصل على تقدير غير متحيز لـ  $\sigma^2$  . يكفي قسمة العبارة على  $(n-k-1)$ :

$$E\left(\frac{\hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon}}{n-k-1}\right) = \sigma^2$$

وفي الانحدار الخطي العام ( المتعدد ) يكون لدينا  $k+1$  معلمة للتقدير (بالإضافة الى القاطع) و  $n$  عدد المشاهدات او حجم العينة ، وهو ما يعطي درجة الحرية:  $n-k-1$  ومنه<sup>1</sup>:

$$\hat{\sigma}_\varepsilon^2 = \frac{\hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon}}{n-k-1} = \frac{\sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i^2}{n-k-1}$$

**3-5- مصفوفة التباين - تباين مشترك للمعلمات المقدرة  $\hat{\Omega}_{\hat{\beta}}$**

من خلال ماسبق وجدنا ان هي :  $\hat{\beta} - \beta = (X'X)^{-1}X'\varepsilon$  اي:

$$(\hat{\beta} - \beta)(\hat{\beta} - \beta)' = (X'X)^{-1}X'\varepsilon\varepsilon'X(X'X)^{-1}$$

وبما تباين حد الخطأ معطى بالشكل :  $E(\varepsilon\varepsilon') = \Omega_\varepsilon = \sigma^2 I_n$

بإدخال التوقع الرياضي على الطرفين، نتحصل على مصفوفة التباين المشترك للمقدرات:

$$\Omega_{\hat{\beta}} = E((\hat{\beta} - \beta)(\hat{\beta} - \beta)') = (X'X)^{-1}X'E(\varepsilon\varepsilon')X(X'X)^{-1} = (X'X)^{-1}X\Omega_\varepsilon X(X'X)^{-1}$$

$$\Omega_{\hat{\beta}} = \sigma_\varepsilon^2 (X'X)^{-1} \quad \text{إذن:}$$

**6. تقييم واختبار معنوية المقدرات والنموذج**

**1-6 اختبار جودة النموذج:**

عند دراسة نموذج الانحدار الخطي البسيط استعملنا معامل التحديد أي مربع معامل الارتباط البسيط، ولكن في هذه الحالة يختلف المعامل حيث نعلم على معامل التحديد المتعدد، والذي بالإضافة إلى انه يدرس العلاقة

1 محمد شيخي، مرجع سابق، ص 63.

بين المتغير التابع والمتغير المفسر، فانه يدرس العلاقة الموجودة ما بين متغير تابع وعدة متغيرات مستقلة مرة واحدة ، كما انه يمكن ان يقيس جودة العلاقة بين متغير مستقل وعدة متغيرات مستقلة<sup>1</sup>.  
يشير هذا المعامل الى النسبة من المتغير التابع  $Y$  التي يمكن تفسيرها بدلالة المتغيرات المستقلة ولحسابه يستعمل نفس الطريقة المتبعة في الانحدار الخطي البسيط<sup>2</sup>.  
من خلال النموذج العام:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \beta_3 X_{i3} + \dots + \beta_k X_{ik} + \varepsilon_i \quad i = 1, \dots, n$$

تكون عبارة معامل التحديد  $R^2$ :

$$R^2 = \frac{ESS}{TSS} = 1 - \frac{RSS}{TSS} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}$$

في حالة نموذج لا يتضمن قاطع ( ثابت) فان يمكن كتابتها بدون تركيز المتغيرات (اوساط معدومة) اي بالشكل التالي:

$$R^2 = \frac{ESS}{TSS} = 1 - \frac{RSS}{TSS} = 1 - \frac{\hat{\varepsilon}'\hat{\varepsilon}}{Y'Y} = \frac{\hat{Y}'\hat{Y}}{Y'Y}$$

يمكن كتابة عبارة معامل التحديد  $R^2$  بواسطة شعاع المعلمات المقدرة كمايلي:

$$R^2 = \frac{\hat{Y}'\hat{Y}}{Y'Y} = \frac{\hat{\beta}'X'X\hat{\beta}}{Y'Y}$$

وباستخدام البيانات الممركزة يمكن كتابته بالشكل التالي :

$$R^2 = \frac{\hat{\beta}_1 \sum x_{i1} y_i + \hat{\beta}_2 \sum x_{i2} y_i + \dots + \hat{\beta}_k \sum x_{ik} y_i}{\sum y_i^2}$$

$$y_i = Y_i - \bar{Y} \quad , \quad x_{ij} = X_{ij} - \bar{X}_j \quad \forall j = 1, \dots, k, \quad \forall i = 1, \dots, n$$

إذا كان النموذج لا يحتوي على ثابتة، فإننا نعوض شعاع المقدرات بما يساويه، أي:

$$R^2 = \frac{\hat{\beta}'X'X\hat{\beta}}{Y'Y} = \frac{\hat{\beta}'X'Y}{Y'Y} \quad : \text{إذن، } \hat{\beta} = (X'X)^{-1}X'Y$$

1 خليدة دهوم، اساليب التنبؤ بالمبيعات -دراسة حالة- مذكرة مقدمة لنيل شهادة الماجستير في العلوم التجارية، تخصص: تسويق، جامعة الحاج لخضر باتنة، 2009/2008، ص 59.

2 عبد العزيز شرابي، طرق إحصائية للتوقع الاقتصادي، الجزائر: ديوان المطبوعات الجامعية، (2000 ص 138).

## 6-2 معامل التحديد المعدل $\bar{R}^2$

ففي الغالب فإن معامل التحديد العادي غير حساس  $R^2$  لعدد المتغيرات في النموذج حيث ان إضافة متغيرات مستقلة أخرى لمعادلة الانحدار لا يمكن أبدا أن تقلل من قيمة  $R^2$  بل على العكس فإنه يمكن أن تزيد من قيمته (لأن إضافة متغير مستقل جديد لا يؤثر في التغيرات الكلية للنموذج  $TSS$  بينما يزيد في قيمة الانحرافات المشروحة  $ESS$ ).

- صعوبة تفسير واستعمال معامل التحديد العادي  $R^2$  في حالة نموذج لا يتضمن الحد الثابت ( القاطع ) لانه يصبح يأخذ قيمة سالبة ( اي لا يكون محصورا بين 0 و 1 )

- ان هذه الصعوبات وغيرها في استخدام  $R^2$  كمقياس لجودة التوفيق راجعة لأن هذا المعامل يعتمد على التغيرات الحاصلة في  $Y$  (المشروحة وغير المشروحة)، وبالتالي فإنه لا يأخذ بعين الاعتبار عدد درجات الحرية في أي مشكل إحصائي. ولتفادي قصور هذا المعامل يتم تصحيحه وذلك بالأخذ في الحسبان عدد درجات الحرية  $n-k$  ويصبح المعامل المعتمد هو معامل التحديد المعدل  $\bar{R}^2$ .

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{n-1}{n-k-1} (1 - R^2) \quad \text{وكذلك} \quad \bar{R}^2 = 1 - \frac{RSS/(n-k-1)}{TSS/(n-1)}$$

ومن العلاقة الاخيرة تضح العلاقة بين معاملي التحديد كمايلي :

$$R^2 \geq \bar{R}^2 \quad \text{إذا كانت } k > 1$$

$$R^2 = \bar{R}^2 \quad \text{إذا كانت } k = 1$$

$$\bar{R}^2 \text{ يمكن أن يأخذ قيمة سالبة.}$$

إذا كانت  $n$  تأخذ قيمة كبيرة فإن  $\bar{R}^2 \simeq R^2$  لكن في المقابل اذا كان حجم العينة صغيرا و كان عدد المتغيرات المستقلة كبيرا بالمقارنة مع حجم العينة، فإن  $\bar{R}^2$  يقل بكثير عن  $R^2$  ويمكن أن يأخذ قيمة سالبة، في هذه الحالة يجب شرحه على أساس أنه يأخذ القيمة 0.

مثال

من خلال البيانات في الجدول رقم 05 الخاصة بربع متغيرات الخاصة بالنموذج العام التالي:

$$y_t = a_0 + a_1 x_{1t} + a_2 x_{2t} + a_3 x_{3t} + \varepsilon_t$$

الجدول رقم 05

y	x <sub>1</sub>	x <sub>2</sub>	x <sub>3</sub>
12	2	45	121
14	1	43	132
10	3	43	154
16	6	47	145
14	7	42	129
19	8	41	156
21	8	32	132
19	5	33	147
21	5	41	128
16	8	38	163
19	4	32	161
21	9	31	172
25	12	35	174
21	7	29	180

نقوم بكتابة بيانات اجدول السابق بالشكل المصفوفي مع توضيح ابعاد كل مصفوفة

$$Y = Xa + \varepsilon$$

$$Y = \begin{pmatrix} 12 \\ 14 \\ 10 \\ \vdots \\ 21 \end{pmatrix}; X = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 45 & 121 \\ 1 & 1 & 43 & 132 \\ 1 & 3 & 43 & 154 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & 7 & 29 & 180 \end{pmatrix}; a = \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix}; \varepsilon = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \vdots \\ \varepsilon_t \\ \vdots \\ \varepsilon_{14} \end{pmatrix}$$

(14,1)                      (14,4)                      (4,1)                      (14,1)

2- تقدير معاملات النموذج:

لدينا:  $\hat{a} = (X'X)^{-1} X'Y$  اي نقوم بحساب كل من  $X'X$  و  $X'Y$  ثم

$$X' \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 2 & 1 & 3 & \dots & 7 \\ 45 & 43 & 43 & \dots & 29 \\ 121 & 132 & 154 & \dots & 180 \end{pmatrix} X \begin{pmatrix} 1 & 2 & 45 & 121 \\ 1 & 1 & 43 & 132 \\ 1 & 3 & 43 & 154 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & 7 & 29 & 180 \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} 14 & 85 & 532 & 2094 \\ 85 & 631 & 3126 & 13132 \\ 532 & 3126 & 20666 & 78683 \\ 2094 & 13132 & 78683 & 317950 \end{pmatrix}$$

ثم نستنتج المصفوفة  $(X' X)^{-1}$

$$(X' X)^{-1} = \begin{pmatrix} 20,16864 & 0,015065 & -0,23145 & -0,07617 \\ 0,015065 & 0,013204 & 0,001194 & -0,00094 \\ -0,23145 & 0,001194 & 0,003635 & 0,000575 \\ -0,07617 & -0,00094 & 0,000575 & 0,000401 \end{pmatrix}$$

حساب المصفوفة  $X'Y$ :

$$\begin{matrix} X' & Y \\ \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 2 & 1 & 3 & \dots & 7 \\ 45 & 43 & 43 & \dots & 29 \\ 121 & 132 & 154 & \dots & 180 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} 12 \\ 14 \\ 10 \\ \vdots \\ 21 \end{pmatrix} \end{matrix} = \begin{pmatrix} 248 \\ 1622 \\ 9202 \\ 37592 \end{pmatrix}$$

ومنه:

$$\begin{matrix} (X' X)^{-1} & X' Y \\ \begin{pmatrix} 20,16864 & 0,015065 & -0,23145 & -0,07617 \\ 0,015065 & 0,013204 & 0,001194 & -0,00094 \\ -0,23145 & 0,001194 & 0,003635 & 0,000575 \\ -0,07617 & -0,00094 & 0,000575 & 0,000401 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} 248 \\ 1622 \\ 9202 \\ 37592 \end{pmatrix} \end{matrix} = \hat{a}$$

$$= \begin{pmatrix} 32,89132 \\ 0,801900 \\ -0,38136 \\ -0,03713 \end{pmatrix}$$

فالنموذج المقدر يكتب على الشكل:  $Y_t = 32,89 + 0,80 X_{1t} - 0,38 X_{2t} - 0,03 X_{3t} + e_t$

مصفوفة التباين - التباين المشترك

لإيجاد مصفوفة التباين - التباين المشترك للمقدرات، ينبغي أولاً حساب تباين البواقي حيث يتم حساب

بواقي التقدير من المعادلة:  $e = Y - \hat{Y} = Y - X\hat{a}$  بهذا الشكل

$$e_t = y_t - (\hat{a}_0 + \hat{a}_1 x_{1t} + \hat{a}_2 x_{2t} + \hat{a}_3 x_{3t})$$

$$e_t = y_t - 32,89 - 0,80 x_{1t} + 0,38 x_{2t} + 0,03 x_{3t}$$

فمثلاً البواقي للشاهدة الأولى يكون كمايلي:

$$e_1 = y_1 - 32,89 - 0,80 x_{11} + 0,38 x_{21} + 0,03 x_{31}$$

$$e_1 = 12 - 32,89 - 0,80 \times 2 + 0,38 \times 45 + 0,03 \times 121 = -0,84$$

وهكذا لباقي المشاهدات فتحصل على الجدول رقم 06 التالي:

الجدول رقم 06

$y_t$	$\hat{y}_t$	$e_t$	$e_t^2$
12	12,84	- 0,84	0,71
14	12,39	1,61	2,58
10	13,18	- 3,18	10,11
16	13,39	1,61	2,58
14	17,70	- 3,70	13,67
19	17,88	1,12	1,26
21	22,20	- 1,20	1,44
19	18,86	0,14	0,02
21	16,51	4,49	20,14
16	18,76	- 2,76	7,63
19	17,92	1,08	1,17
21	21,90	- 0,90	0,81
25	22,71	2,29	5,27
21	20,76	0,24	0,06
Somme		0	67,45

فيكون لدينا مجموع مربع البواقي هو 67.45 اما تبين الاخطاء  $\hat{\sigma}_e^2$  فهو كمايلي:

$$\hat{\sigma}_e^2 = \frac{e' e}{n - k - 1} = \frac{\sum_{t=1}^{t=14} e_t^2}{14 - 3 - 1} = \frac{67,45}{10} = 6,745$$

نقوم بتحديد مصفوفة التباين-التباين المشترك للمقدرات :  $\hat{\Omega}_{\hat{a}} = \hat{\sigma}_e^2 (X' X)^{-1}$

$$\hat{\Omega}_{\hat{a}} = 6,745 \times \begin{pmatrix} 20,16864 & 0,015065 & -0,23145 & -0,07617 \\ 0,015065 & 0,013204 & 0,001194 & -0,00094 \\ -0,23145 & 0,001194 & 0,003635 & 0,000575 \\ -0,07617 & -0,00094 & -0,000575 & 0,000401 \end{pmatrix}$$

ومنه فان تباينات المعلمات المقدرة تقع على قطر المصفوفة السابقة اي:

$$\hat{\sigma}_{\hat{a}_0}^2 = 6,745 \times 20,17 = 136,04 \rightarrow \hat{\sigma}_{\hat{a}_0} = 11,66$$

$$\hat{\sigma}_{\hat{a}_1}^2 = 6,745 \times 0,013 = 0,087 \rightarrow \hat{\sigma}_{\hat{a}_1} = 0,29$$

$$\hat{\sigma}_{\hat{a}_2}^2 = 6,745 \times 0,0036 = 0,024 \rightarrow \hat{\sigma}_{\hat{a}_2} = 0,15$$

$$\hat{\sigma}_{\hat{a}_3}^2 = 6,745 \times 0,0004 = 0,0026 \rightarrow \hat{\sigma}_{\hat{a}_3} = 0,05$$

حساب كل من معامل التحديد  $R^2$  ومعامل التحديد المصحح  $\bar{R}^2$

لدينا:  $\sum_t e_t^2 = 67.45$  ومع حساب كذلك :  $\sum_t (y_t - \bar{y})^2 = 226,86$  فنتحصل على

$$R^2 = 1 - \frac{\sum_i e_i^2}{\sum_i (y_i - \bar{y})^2} = 1 - \frac{67,45}{226,86} = 0,702$$

اما معامل التحديد المصحح او المعدل  $\bar{R}^2$

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{n-1}{n-k-1} (1 - R^2) = 1 - \frac{14-1}{14-4} (1 - 0,702) = 0,613$$

نلاحظ ان هناك انخفاض في قيمة معامل التحديد وهذا راجع الى درجة الحرية و من خلال نتائج معامل التحديد، نستنتج أن للنموذج قدرة تفسيرية عالية جدا أي أن المتغيرات المستقلة تشرح المتغير التابع بنسبة 70.2%.

### 3-6 معامل الارتباط الجزئي<sup>1</sup>

معامل الارتباط  $r_{yx1}^2$  و  $r_{yx2}^2$  يقيس الجزء من التباين في Y الذي يمكن شرحه بالمتغير  $X_1$  و المتغير  $X_2$

أما معاملات الارتباط الجزئي الارتباط بين المتغير التابع Y واحد المتغيرات المستقلة  $X_1, X_2$  حيث أن  $r_{yx1}^2$  تمثل الارتباط بين Y المتغير التابع والمتغير  $X_1$  بافتراض ابتعاد تأثير  $X_2$ ، أما  $R^2$  فهي تشرح التغير في Y والذي يتم شرحه بالمتغيرات  $X_1, X_2$  معا.

معامل الارتباط الخطي هو الجذر التربيعي لمعامل التحديد ( $R^2$ ) الذي يتم حسابه كما رأينا في الشكل البسيط.

### 7 اختبارات المعنوية والدلالة<sup>2</sup>:

#### 1-7 اختبار ستودنت t

بإدخال قانون التوزيع الطبيعي المتعدد ونظرا إلى أن  $\hat{\beta}$  هو دالة خطية لشعاع الأخطاء العشوائية، فإن هذا المتغير له صفة المتغير العشوائي ويتبع كذلك قانون التوزيع الطبيعي المتعدد:  $\hat{\beta} \sim N(\beta, \sigma_\epsilon^2 (X'X)^{-1})$  ويعطى النموذج الخطي المتعدد بالعلاقة التالية:

$$y_i = \beta_1 + \beta_2 x_{2t} + \beta_3 x_{3t} + \dots + \beta_k x_{kt} + \epsilon_t$$

$$\hat{\beta}_j \sim N(\beta_j, \sigma_\epsilon^2 a_{jj}) \quad j = 0, 1, \dots, k$$

حيث ان  $a_{jj}$  هو العنصر الموجود بقطر المصفوفة  $AA'$  (أو  $(X'X)^{-1}$ ) والمصفوفة A معرفة كمايلي:

1تورة عبد الرحمن اليوسف، مرجع سابق، ص 51.

2تورة عبد الرحمن اليوسف، مرجع سابق، ص 49.

$$.A = (X'X)^{-1} X'$$

$$(\hat{\beta}_j - \beta_j) \sim N(0, \sigma_\varepsilon^2 a_{jj}), \quad j = 0, 1, \dots, k$$

ولدينا كذلك:

$$\left( \frac{\hat{\beta}_j - \beta_j}{\sigma_\varepsilon \sqrt{a_{jj}}} \right) \sim N(0, 1), \quad j = 0, 1, \dots, k$$

ومنه:

وليصبح قانون التوزيع  $t$  على الشكل:

$$t = \frac{\hat{\beta}_j - \beta_j}{\sigma_\varepsilon \sqrt{a_{jj}}} = \frac{\hat{\beta}_j - \beta_j}{\sigma_{\hat{\beta}_j}} \sim t_{n-k-1}$$

تساعدنا اختبار  $t$  هذه المعادلة إذن على تكوين مجالات الثقة لمعالم النموذج بنفس الطريقة المذكورة في حالة النموذج البسيط: يستخدم اختبار  $T$  لتقييم معنوية تأثير المتغيرات المستقلة  $X_1, X_2, \dots, X_k$  في التغير التابع  $Y$  في نموذج الانحدار المتعدد يعتمد على نوعين من الفروض: فرضية العدم  $H_0$  و الفرضية البديلة  $H_1$  بحيث:

$$H_0 : \beta_j = 0 \quad (\text{فرضية العدم})$$

$$H_1 : \beta_j \neq 0 \quad (\text{الفرضية البديلة})$$

ولتحديد قبول او رفض فرضية العدم ومن ثم تقييم معنوية معاملات النموذج المقدر، يتم حساب  $t_c$  ثم مقارنتها بالقيمة الجدولية  $t_{n-k-1, \frac{\alpha}{2}}$  بمستوى معنوية  $\alpha\%$  ، ويتم قبول الفرضية الصفرية (فرضية العدم  $H_0$ ) اذا كان :

$$\left| \frac{\hat{\beta}_j}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_j}} \right| \leq t_{n-k-1, \frac{\alpha}{2}}$$

ونقول في هذه الحالة ان المعلمة  $\beta_j$  ليس لها دلالة احصائية ولا تختلف معنويا عن الصفر ويتت رفض الفرضية

الصفرية وقبول الفرضية البديلة في حالة العكس اي:  $\left| \frac{\hat{\beta}_j}{\hat{\sigma}_{\hat{\beta}_j}} \right| > t_{n-k-1, \frac{\alpha}{2}}$  ، وفي حالة كانت عدد المشاهدات كبيرا

$n > 30$  فانه يستخدم في هذه الحالة التوزيع الطبيعي كبديل وتؤخذ القيمة الحرجة  $Z_{\alpha/2}$  وذلك بحساب المساحة المظلة للتوزيع<sup>1</sup>.

1محمد شيخي ، مرجع سابق، ص 73.

## 7-2 اختبار المعنوية الكلية للانحدار العام (احصاءة فيشر $F$ )

يمكن اختبار المعنوية الإجمالية للمعالم أنيا باستخدام، إحصائية فيشر حيث يهدف إلى اختبار مدى مساهمة المتغيرات المستقلة  $X_1, X_2, \dots, X_k$  على المتغير التابع  $Y$  مجتمعة في تفسير النموذج اي باستخدام نسبة التباين المفسر، إلى التباين غير المفسر وستيع توزيع فيشر بدرجتي حرية  $k$  و  $n-k-1$  حيث  $n$  عدد المشاهدات اما  $k+1$  تمثل عدد المعلمات الخاضعة للاختبار. وصيغة فرضيات الاختبار هي كالتالي<sup>1</sup>:

$$H_0: \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_j = \dots = \beta_k = 0$$

$$H_1: \exists \beta_j \neq 0 \quad j = 1, \dots, k \quad (\text{يوجد على الأقل معامل انحدار واحد غير معدوم})$$

والصيغة الرياضية لهذا الاختبار هي:

$$F_c = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 / k}{\sum_{i=1}^n \hat{\epsilon}_i^2 / (n-k-1)} = \frac{\sum_{i=1}^n \hat{y}_i^2 / k}{\sum_{i=1}^n \hat{\epsilon}_i^2 / (n-k-1)} = \frac{R^2 / k}{(1-R^2) / (n-k-1)} \sim F_a(k, n-k-1)$$

وبعد احتساب قيمة  $F_c$  تقارن مع قيمتها الجدولية عند مستوى معنوية  $\alpha = 5\%$

- فإذا كانت القيمة المحسبة أكبر من القيمة الجدولة ( $F_c > F_t$ ) فاننا نرفض  $H_0$  معناه ان أن العلاقة المدروسة معنوية ( $R^2$  يختلف معنويا عن الصفر)، وهناك على الأقل متغير مستقل واحد من المتغيرات  $X_k$  ذو تأثير على  $Y$  وانها ليس جميعها مساوية للصفر.

- اما إذا كانت القيمة المحسبة اقل من القيمة الجدولة ( $F_c < F_t$ ) فاننا نقبل  $H_0$  اي:

فالعلاقة المدروسة غير معنوية أي انه ليس ثمة أي تأثير من أي متغير من المتغيرات المستقلة  $X_k$  على المتغير

التابع  $Y$

مثال

من خلال المعطيات الخاصة بالمثال السابق نقوم باختبار المعنوية الإحصائية لمعالم النموذج.

1- نتساءل ما إذا كان يمكن قبول هذه المقدرات كأساس للوصول إلى معالم المجتمع الإحصائي.

2- نختبر المعنوية الكلية للنموذج

3- نحدد مجال الثقة الخاص بالمعلمات المعنوية احصائيا. الحل

1- معنوية المعلمات المقدره

1 خليدة دهوم، اساليب التنبؤ بالمبيعات -دراسة حالة-، مرجع سابق، ص 60.

يما يخص المعلمة  $a_1$  نعلم ان الاحصائية:  $\left| \frac{\hat{a}_i}{\hat{\sigma}_{\hat{a}_i}} \right| = t_{\hat{a}_i}^*$  تتبع توزيع ستودنت بدرجة حرية 10 ومستوى معنوية

$$\frac{\hat{a}_1}{\hat{\sigma}_{\hat{a}_1}} = \frac{0,80}{0,29} = t_{\hat{a}_1}^* = 2,75 > t_{10}^{0,05} = 2,228 \rightarrow a_1 \neq 0 \text{ اي } \alpha = \%5$$

نقبل الفرضية البديلة  $H_1$  ونقول ان المتغير  $X_1$  يساهم في تفسير المتغير التابع  $Y$ . وهذا يعني أنه يمكن قبول المقدر كأساس للوصول إلى معلمه النظري في المجتمع الإحصائي.

-المعلمتين  $a_2$  و  $a_3$  لدينا:

$$\frac{\hat{a}_2}{\hat{\sigma}_{\hat{a}_2}} = \left| \frac{-0,38}{0,15} \right| = t_{\hat{a}_2}^* = 2,53 > t_{10}^{0,05} = 2,228 \rightarrow a_2 \neq 0$$

$$\frac{\hat{a}_3}{\hat{\sigma}_{\hat{a}_3}} = \left| \frac{-0,03}{0,05} \right| = t_{\hat{a}_3}^* = 0,60 < t_{10}^{0,05} = 2,228 \rightarrow a_3 = 0$$

بالنسبة للمعلمة  $a_2$  نقبل الفرضية البديلة  $H_1$  كذلك ونقول ان المتغير  $X_2$  يساهم في تفسير المتغير التابع  $Y$ . ويمكن قبول المقدر كأساس للوصول إلى معلمه النظري في المجتمع الإحصائي.

اما المعلمة  $a_3$  نقبل الفرضية الصفرية  $H_0$  ونقول ان المتغير  $X_3$  لا يساهم في تفسير المتغير التابع  $Y$ . ولا يمكن قبول المقدر كأساس للوصول إلى معلمه النظري في المجتمع الإحصائي.

2- المعنوية الكلية للنموذج

نختبر الآن المعنوية الكلية للنموذج معتمدا على إحصائية فيشر . حسب الفرضيتين:

$$H_0 : a_1 = a_2 = \dots = a_k = 0$$

$H_1 : a_1 \neq a_2 \neq \dots \neq a_k \neq 0$  يوجد على الاقل معلمة  $a_j$  تختلف عن الصفر

نقوم بحساب قيمة فيشر المحسوبة التي تتبع توزيع فيشر بدرجة حرية 3 و 10

$$F^* = \frac{R^2/k}{(1 - R^2)/(n - k - 1)} = \frac{0,702/3}{(1 - 0,702)/10} = 7,878 > F_{3,10}^{0,05} = 3,71$$

ومنه نرفض الفرضية الصفرية ونقبل البديلة اي ان النموذج له معنوية احصائية كلية عند مستوى معنوية  $\alpha = \%5$

3- مجالات الثقة للمعلمات

بان المعلمتين  $a_1$  و  $a_2$  هما معنويتين فان مجال الثقة لهما كمايلي :

مجال الثقة للمعلمة  $a_1$  :

$$IC_{a_1} = \hat{a}_1 \pm t_{n-k-1}^{0,05} \cdot \hat{\sigma}_{\hat{a}_1} = 0,80 \pm 2,228 \times 0,29 = [0,14 ; 1,45]$$

بجال الثقة للمعلة  $a_2$  :

$$IC_{a2} = [-0,71; -0,04] \quad \text{et} \quad IC_{a3} = [-0,14; 0,08]$$

### 8 اختبار استقرار معاملات النموذج (Chow)

يدرس هذا الاختبار مدى استقرار النموذج على طول الفترة الزمنية (دراسة التغيير الهيكلي للنموذج) أي صياغة النموذج هي نفسها ولكن تختلف القيم المقدرة للمعاملات في العينتين الجزئيتين. ليكن النموذج المقدر ذو  $k$  متغير مستقل على فترة واحدة كمايلي<sup>1</sup> :

$$\text{النموذج الكلي: } \hat{Y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_{i1} + \hat{\beta}_2 X_{i2} + \dots + \hat{\beta}_k X_{ik} \text{ على عينة حجمها } n$$

نقوم بتقدير نموذجين والخاصين بعينتين جزئيتين  $n_1$  و  $n_2$  حيث  $n = n_1 + n_2$

$$\text{النموذج الاول: } \hat{Y}_i = \hat{\beta}_0^{(1)} + \hat{\beta}_1^{(1)} X_{i1} + \hat{\beta}_2^{(1)} X_{i2} + \dots + \hat{\beta}_k^{(1)} X_{ik}$$

$$\text{النموذج الثاني: } \hat{Y}_i = \hat{\beta}_0^{(2)} + \hat{\beta}_1^{(2)} X_{i1} + \hat{\beta}_2^{(2)} X_{i2} + \dots + \hat{\beta}_k^{(2)} X_{ik}$$

نقوم باختبار الفرضية  $H_0$  الخاصة بتساوي معاملات النماذج الثلاثة اي:

$$H_0 : \begin{pmatrix} \beta_0 = \beta_0^{(1)} = \beta_0^{(2)} \\ \beta_1 = \beta_1^{(1)} = \beta_1^{(2)} \\ \beta_2 = \beta_2^{(1)} = \beta_2^{(2)} \\ \dots \\ \beta_k = \beta_k^{(1)} = \beta_k^{(2)} \end{pmatrix}$$

إن اختبار استقرار المعاملات يقودنا الى التساؤل حول وجود فرق معنوي بين مجموع مربعات البواقي في كامل الفترة  $n$  ( $RSS$ ) وجمع مجموع مربعات البواقي المحسوبة للنموذجين الجزئيين :  $RSS^1 + RSS^2$  فاذا كانت الاجابة لا فمعناه النموذج مستقر في كامل العينة.

نستخدم في هذا الاختبار احصائية فيشر والمعرفة كمايلي:

$$F_c = \frac{[RSS - (RSS^1 + RSS^2)]/df_1}{(RSS^1 + RSS^2)/df_2}$$

حيث ان:

$$df_1 = (n - k - 1) - [(n_1 - k - 1) + (n_2 - k - 1)] = k + 1$$

$$df_2 = (n_1 - k - 1) + (n_2 - k - 1) = n - 2(k + 1)$$

<sup>1</sup>محمد شيخي مرجع سابق، ص 79.

فاذا كانت:  $F_c \leq F_{\alpha}(k+1, n-2(k+1))$  فاننا نقبل الفرضية  $H_0$  وبالتالي المعاملات مستقرة معنويا في

كامل الفترة الزمنية.

مثال:

لنعتبر النموذج المقدر في المثال السابق والذي كان على عينة حجمها  $n=14$

$$y_t = 32,89 + 0,80 x_{1t} - 0,38 x_{2t} - 0,03 x_{3t} + e_t$$

(11,66)    (0,29)    (0,15)    (0,05)

$$R^2 = 0,702$$

$$n = 14$$

\* القيم التي بين قوسين هي قيم الأخطاء المعيارية ولدينا النموذجين الجزئيين والخاص بفترتين<sup>1</sup>

النموذج الاول للفترة  $n=1 \dots \dots 7$

$$y_t = 0,774x_{1,t} - 0,293x_{2,t} - 0,012x_{3,t} + 25,27 + e_t$$

(0,53)    (0,31)    (0,10)

$$n = 7$$

$$R^2 = 0,692$$

$$SCT^1 = 88,85; SCE^1 = 61,54; SCR^1 = 27,31$$

النموذج الثاني:  $n=8 \dots \dots 14$

$$y_t = 1,228x_{1,t} - 0,620x_{2,t} - 0,184x_{3,t} + 62,63 + e_t$$

(0,69)    (0,52)    (0,15)

$$n = 7$$

$$R^2 = 0,543$$

$$SCT^2 = 45,43; SCE^2 = 24,70; SCR^2 = 20,73.$$

نقوم بحساب إحصائية فيشر:

$$F^* = \frac{[SCR - (SCR^1 + SCR^2)]/ddl_n}{(SCR^1 + SCR^2)/ddl_d}$$

$$ddl_n = (n - k - 1) - [(n_1 - k - 1) + (n_2 - k - 1)] = k + 1 = 4$$

$$ddl_d = (n_1 - k - 1) + (n_2 - k - 1) = n - 2(k + 1) = 6$$

ومنه

$$F^* = \frac{[(67,45 - (27,31 + 20,73))]/4}{(27,31 + 20,73)/6} = \frac{4,852}{8,00} = 0,606 < F_{4;6}^{0,05} = 4,53$$

نقبل الفرضية ونقول أن معاملات النموذج مستقرة معنويا على كامل الفترة الزمنية .

1 يمكن ان تكون الفترتين متباينتين وليستا متساويتين في عدد المشاهدات.

يبقى ان نشير انه في حالة وجود مشكلة عدم تجانس تباين الخطأ (*hétéroscédasticité*) فان هذا الاختبار يصبح متحيزا ولا يعطي نتائج صحيحة حيث تصير في الغالب الفرضية الصفرية مرفوضة<sup>1</sup>.

## 9- استخدام المتغيرات الصورية<sup>2</sup>

في كثير من الأحيان، نعتقد بوجود متغيرات معينة ذات أهمية عظمى ولكن من طبيعة نوعية لا يأخذ إلا القيمتين 0 او 1

نستعمل هذا النوع من المتغيرات عندما نريد دمج عامل مستقل ثنائي "الظاهرة حدثت أو لم تحدث" أو أيضا عندما يكون العامل المستقل ذا طابع نوعي "ذكر أو أنثى... "اوجابات من النوع موافق وغير موافق . فيكون النموذج الكلي كمايلي :

$$Y_i = \beta_0 + (\alpha_0 - \beta_0)D_i + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \dots + \beta_k X_{ik} + \varepsilon_i$$

فاذا قلنا ان الظاهرة محققة معناه  $D_i=0$  فيكون النموذج :

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \dots + \beta_k X_{ik} + \varepsilon_i$$

الظاهرة غير محققة  $D_i=1$  النموذج على الشكل :

$$Y_i = \alpha_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \dots + \beta_k X_{ik} + \varepsilon_i$$

في هذه الحالة نقوم بإدماج متغير مفسر إضافي للنموذج المحدد الأصلي و تطبيق الطرق

الكلاسيكية للتقدير ويطلق على المتغير  $D_i$  الذي يظهر في المعادلة المتغير الصوري *Dummy variable* وهو كما ذكرنا يأخذ قيمة الواحد الصحيح إذا تحققت بعض الشروط و قيمة الصفر إذا لم تتحقق وعليه فإن استخدام المتغيرات الصورية تعميم قوي لتحليل الانحدار، فإنه يسمح لنا تعميم مجال تحليلنا للانحدار ليشمل متغيرات مهمة لا يمكننا وصفها في وحدات كمية. فباستخدام هذا النوع من المتغيرات يمكن الأخذ في الحسبان تأثير العوامل النوعية المهمة التي تؤثر على المتغير التابع.

تستعمل المتغيرات الصورية على نطاق واسع جدا وميادين مختلفة كمعالجة القيم الشاذة في المشاهدات والتي تكون بسبب حالات استثنائية كالاضرار او الحروب او التقلبات المناخية والذي يتطلب الكشف عن هذه القيم الشاذة ثم تصحيحها لتفادي تأثيرها والتشويش على المتغيرات الاخرى في التقدير.

او حالات التعديلات الهيكلية التي تمس الفترة الزمنية أثناء التقدير فنشير الى القيمة  $D_i=0$  قبل حصول اضطراب او تغيير هيكلية والقيمة  $D_i=1$  بعد حصوله.

وفي حالات الدمج الموسمية ونقصد بها هل تأثير اختلاف المواسم يظهر على المتغير التابع ام لا (اربع مواسم في السنة)

1 Bourbonnais R, Econométrie, 9emeEdition, Dunod, Paris, 2015, p72.

2محمد شيخي مرجع سابق، ص 80.

وكذلك تضمين وضم المتغيرات النوعية كنوع الجنس ( ذكر او انثى)، الانتماء السياسي واثر ذلك في الدراسة  
مثال<sup>1</sup>

سنأخذ مثالا يتضمن نوعا من المشاكل يتمثل في التقلبات الناتجة عن تأثير حرب الخليج . بعد ما تأكدنا من أهمية القيمة المضافة للقطاع السياحي  $X_{i1}$  وعدد السكان  $X_{i2}$  نتسأل ما إذا كان لحرب الخليج الثانية تأثير على الإنتاج السياحي  $Y_i$

والطريقة هي إدخال متغير صوري بقيمة الواحد إذا كنا في حالة الحرب أو قيمة الصفر في حالة السلم، حيث:  
 $Di=0$  إذا كانت عدد المشاهدات يتراوح بين 1975 الى غاية 1990 ثم سنة 1992.  
 $Di=1$  خلال سنة 1991.

النموذج المقدر يكون على الشكل التالي:

$$\hat{Y}_i = 2.340.4 + 23.5 X_{i1} + 0.3 X_{i2} - 120.56 D_i$$

(4.5)      (2.2)      (2.9)      (5.8)

$$n = 18$$

$$R^2 = 0.65$$

- حيث تمثل القيم بين قوسين قيم ستودنت المحسوبة .

من خلال نتائج تقدير النموذج نجد ان  $|t_c| = 5.8 > t_{0.025} = 2.14$  عليه نقبل الفرضية البديلة  $H_1$  المتغير

الصوري يختلف معنويا عن الصفر بنسبة معنوية  $\alpha=5\%$  وهذا يعني ان الانتاج السياحي في سنة 1991 منخفض جدا (120.56) بسبب حرب الخليج .

### 10 استخدام نموذج الانحدار المتعدد في التنبؤ (التوقع):

بعد تقدير النموذج والتأكد من جودته، يتم استخدامه في التنبؤ حيث يعطى مجال ثقة التوقع بالقيمة مشاهدة (نقطة) من مشاهدات خط الانحدار او بعبارة اخرى لحساب القيمة المتوسطة الحقيقية  $Y$  عند مستوى معنوية معين:  $(1-\alpha) \%$  للمتغير المستقل في النموذج . حيث ان النقطة المراد تقديرها في مجال ضمن عينة من المتغيرات المستقلة: (k):

$$\hat{Y} = X\hat{\beta}$$

فليكن النموذج الخطي العام خلال العينة  $n$  من الشكل :

ومقدر المربعات الصغرى العادية  $\hat{\beta} = (X'X)^{-1} X'Y = AY$  حيث يكون المقدر بملاحظة واحدة في

$$\hat{Y}_{n+1} = \hat{\beta}_0 + X_{1n+1}\hat{\beta}_1 + X_{2n+1}\hat{\beta}_2 + X_{3n+1}\hat{\beta}_3 + \dots + X_{kn+1}\hat{\beta}_k$$

المستقبل كمايلي :

$$\hat{Y}_{n+2} = \hat{\beta}_0 + X_{1n+2}\hat{\beta}_1 + X_{2n+2}\hat{\beta}_2 + X_{3n+2}\hat{\beta}_3 + \dots + X_{kn+2}\hat{\beta}_k$$

و التنبؤ بمشاهدين مستقبلا:

<sup>1</sup>محمد شيخي، مرجع سابق، ص 81.

اما التنبؤ بعد الفترة  $m$  فيكون كمايلي :

$$\hat{Y}_{n+m} = \hat{\beta}_0 + X_{1n+m}\hat{\beta}_1 + X_{2n+m}\hat{\beta}_2 + X_{3n+m}\hat{\beta}_3 + \dots + X_{kn+m}\hat{\beta}_k$$

إذن إذا أردنا التنبؤ بمجموعة من الملاحظات المستقبلية بفترة تساوي  $m$  ملاحظة مرة واحدة يكون شعاع القيم التقديرية<sup>1</sup> :

$$\hat{Y}_n^m = \begin{pmatrix} \hat{Y}_{n+1} \\ \hat{Y}_{n+2} \\ \vdots \\ \hat{Y}_{n+m} \end{pmatrix} \quad (m \times 1)$$

وبكون نتيجة لذلك مصفوفة ملاحظة المتغيرات المستقلة المستقبلية:

$$X_n^m = \begin{pmatrix} 1 & X_{1,n+1} & X_{2,n+1} & \dots & X_{k,n+1} \\ 1 & X_{1,n+2} & X_{2,n+2} & \dots & X_{k,n+2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & X_{1,n+m} & X_{2,n+m} & \dots & X_{k,n+m} \end{pmatrix} \quad (m \times k + 1)$$

ومنه يمكن كتابة النموذج الخطي العام المتنبأ به على الشكل:  $Y_n^m = X_n^m \beta + \varepsilon_n^m$  كما يكون النموذج المقدر

من الشكل:  $\hat{Y}_n^m = X_n^m \hat{\beta}$  ويكون متوسط مقدر التنبؤ هو:

$$E(\hat{Y}_n^m) = X_n^m E(\hat{\beta}) = X_n^m \beta = E(Y_n^m)$$

هو تنبؤ خطي غير متحيز للعبارة:  $X_n^m \beta = E(Y_n^m)$

ويكون التباين :

$$\begin{aligned} Var(\hat{Y}_n^m) &= \left[ (\hat{Y}_n^m - X_n^m \beta) (\hat{Y}_n^m - X_n^m \beta)' \right] \\ &= \sigma_\varepsilon^2 X_n^m (X_n^m X_n^m)'^{-1} X_n^m \end{aligned}$$

لنعرف شعاع أخطاء التنبؤ:

1 شيخ محمد، مرجع سابق، ص 85.

$$d = Y_n^m - \hat{Y}_n^m$$

$$E(d) = E(Y_n^m - \hat{Y}_n^m) = 0$$

ويكون تباين شعاع اخطاء التنبؤ كمايلي :

$$Var(d) = Var(Y_n^m - \hat{Y}_n^m) = E \left[ \left( -X_n^m (\hat{\beta} - \beta) + \varepsilon_n^m \right) \left( -X_n^m (\hat{\beta} - \beta) + \varepsilon_n^m \right)' \right]$$

$$Var(d) = \sigma_\varepsilon^2 X_n^m (X'X)^{-1} X_n^m + \sigma_\varepsilon^2 I_m \quad \text{ومنه:}$$

ونقول عن هذا التنبؤ انه أحسن تنبؤ خطي غير متحيز (BLUP) يمكن الحصول عليه حيث إذا عرفنا  $\tilde{Y}_n^m$  تنبؤ

آخر خطي لعينة ملاحظات المتغير التابع مع متوسط خطأ التنبؤ مساو للصفر :

$$E(\tilde{d}) = E(Y_n^m - \tilde{Y}_n^m) = 0$$

تكون لدينا المتراجحة :

$$Var(Y_n^m - \tilde{Y}_n^m) - Var(Y_n^m - \hat{Y}_n^m) \geq 0$$

وبالتالي يمكن القول ان  $\hat{Y}_n^m = X_n^m \hat{\beta}$  هو حسن تنبؤ خطي غير متحيز.

وتكون اختبارات التنبؤ عن طريق إيجاد التوزيع الذي يعتبر فرضية العدم، والقائلة بأن النموذج الخطي العام يبقى محافظا على شكله من الملاحظة الأولى إلى الملاحظة  $n+m$  في المستقبل، أي نفترض عدم تغير البناء الهيكلي للنموذج، ويكتب:  $H_0: \hat{Y} = X\hat{\beta} \quad i = 1, 2, 3, \dots, n, n+1, \dots, n+m$

وذلك ضد الفرضية البديلة، والتي تقول أن نموذج العينة الأولى  $n$  يختلف عن نموذج التنبؤ للفترة  $m$

$$F = \frac{(Y_n^m - \hat{Y}_n^m)' [X_n^m (X'X)^{-1} X_n^m + I_m]^{-1} (Y_n^m - \hat{Y}_n^m) / m}{\hat{\sigma}_\varepsilon^2} \quad \rightsquigarrow \quad F_{m, n-k}$$

اما اذا كانت  $m=1$  يصبح التوزيع أعلاه على الشكل:

$$F = \frac{(Y_{n+1} - \hat{Y}_{n+1})' [X_{n+1} (X'X)^{-1} X_{n+1}' + 1]^{-1} (Y_{n+1} - \hat{Y}_{n+1})}{\hat{\sigma}_\varepsilon^2} \quad \rightsquigarrow \quad F_{1, n-k} = t_{n-k}^2$$

مثال<sup>1</sup>:

نستعمل دائما معطيات المثال الأول للتنبؤ بالمتغير  $Y$  للفترة 15 ثم بناء فترات ثقة بنسبة معنوية  $\alpha=5\%$

إذا علمنا أن القيمة المستقبلية لكل من  $X_1=3$  و  $X_2=24$

فانه يمكن التنبؤ بالظاهرة  $Y$  انطلاقا من النموذج المقدر:

1 Bourbonnais R, Économétrie, 9ème Edition, Dunod, Paris, 2015, p83.

$$y_t = 25,84 + 0,715x_{1,t} - 0,328x_{2,t} + e_t$$

(0,26)      (0,13)

$$n = 14$$

$$R^2 = 0,687$$

$$\hat{\sigma}_e = 2,538$$

- والقيم بين قوسين هي الاخطاء المعيارية للمقدرات

$$\hat{y}_{15} = 25,84 + 0,71 x_{115} - 0,33 x_{215} = 25,84 + 0,71 \times 3 - 0,33 \times 24$$

$$\hat{y}_{15} = 20,25$$

لإيجاد مجال الثقة للتنبؤ، فلا بد من حساب الانحراف المعياري لخطأ التنبؤ. لدينا:

$$\hat{\sigma}_{e15}^2 = \hat{\sigma}_e^2 [X'_{15} (X' X)^{-1} X_{15} + 1] \quad \text{اي:} \quad \frac{\sigma_e^2 X'_n (X' X)^{-1} X'_n + \sigma_e^2 I_m}{}$$

$$\hat{\sigma}_{e15}^2 = (2,538)^2 \left[ (1 \ 3 \ 24) \begin{bmatrix} 5,707687 & -0,16341 & -0,1222 \\ -0,16341 & 0,011001 & 0,002542 \\ -0,12221 & 0,002542 & 0,0022809 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 24 \end{bmatrix} + 1 \right]$$

$$\hat{\sigma}_{e15}^2 = 6,44 \cdot [0,94 + 1] = 12,53 \quad \text{ومنه فان تباين خطأ التنبؤ هو :}$$

وبالتالي فالانحراف المعياري لخطأ التنبؤ هو :  $\hat{\sigma}_{e16} = 2,62$

$$y_{15} = \hat{y}_{15} \pm t_{14-2-1}^{0,025} \cdot \hat{\sigma}_{e15} = 20,05 \pm 2,201 \times 3,54 \quad \text{إذن مجال الثقة يكون كما يلي:}$$

$$IC_{15}^{0,05} = [12,26; 27,84]$$

ومنه فالتنبؤ بمجال للفترة 15 بمستوى ثقة 95% يقع ضمن المجال التالي : [12,26; 27,84]

### تمارين مقترحة

1- اذكر الفرضيات الهيكلية والتصادفية في نموذج الانحدار الخطي العام.

3- ماهو الفرق بين معامل التحديد  $R^2$  ومعامل التحديد المعدل  $\bar{R}^2$  ؟

3- اذا كانت لدينا قيمة  $R^2 = 0.60$  و  $n=10$  و  $k=2$ ، فماهي القيمة التي يأخذها  $\bar{R}^2$  ؟

4- برهن على مايلي :

أ- اذا كان لدينا  $\hat{a} = (X' X)^{-1} X' Y$  فان  $E(\hat{a}) = a$  ;

ب- بين ان  $\Omega_{\hat{a}} = \sigma_e^2 (X' X)^{-1}$  ;

II- ليكن لدينا النموذج الخطي المتعدد :  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + U_i$  حسب المعطيات التالية.

$$(X'X) \begin{pmatrix} 30 & 0 & 0 \\ ? & 9 & 6 \\ ? & ? & 12. \end{pmatrix}$$

1- اكمل عناصر المصفوفة:  $(X'X)$

2- احسب حجم العينة في هذا النموذج  $n$ .

3- استخرج من المصفوفة مايلي:  $\sum_{i=1} X_1 X_2$  ،  $\sum_{i=1} X_1^2$  ،  $\sum_{i=1} X_2^2$

3- احسب معامل الارتباط البسيط  $r_{x_1, x_2}$  بين  $X_1$  و  $X_2$ .

III- لتكن لدينا دالة الانتاج ممثلة ل: 33 مؤسسة كمايلي :  $Y_i = \beta_1 X_1^{\beta_2} X_2^{\beta_3} e^u$  ولتقدير بواسطة  $mco$

قمنا بإدخال اللوغاريتم:  $\log Y_i = \beta_1 + \beta_2 \log X_{1i} + \beta_3 \log X_{2i} + u_i$  فكانت النتائج:  $\log Y_i = -2 + 0.4$

$$\log X_1 + 0.56 \log X_2$$

1- علق اقتصاديا على هذا النموذج مبرزا ماهية المتغيرين المستقلين..

2- احسب مجال الثقة ل:  $\beta_1$  عند مستوى 95%.

$$V(\beta) = \begin{pmatrix} 0.25 & -0.54 & -0.004 \\ & 0.01 & 0.0014 \\ & & 0.144 \end{pmatrix}$$

3- اختبر عند مستوى  $\alpha = 5\%$  الفرضية:  $H_0: \beta_1 + \beta_2 = 1$

# الفصل الرابع : مشكلة الارتباط الذاتي للاخطاء

هناك عدة من مشاكل قياسية يمكن للباحث الاقتصادي ان يواجهها ومن ابرزها مشكلة الارتباط الذاتي للاخطاء ومشكلة عدم تجانس التباين، سنحاول التعرض الى مشكلة الارتباط الذاتي للاخطاء ثم مشكلة عدم تجانس تباين الاخطاء في النموذج الخطي المتعدد

### 1- مشكلة الارتباط الذاتي للاخطاء

لتطبيق طريقة المربعات الصغرى يجب مراعاة الفرضيات الأساسية التي رأيناها سابقا ومن بينها فرضية انعدام الارتباط الذاتي بين الأخطاء في فترات مختلفة، حيث تنص فرضية العدم في النموذج على انعدام الارتباط الذاتي بين الأخطاء: أي استقلال القيمة المقدرة لحد الخطأ في فترة زمنية معينة عن القيمة المقدرة لحد الخطأ في فترة زمنية سابقة لها<sup>1</sup>:

$$Cov(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = 0, \quad \forall i \neq j$$

كما ان تحت هذه الفرضية تكون مصفوفة التباين-التباين المشترك كمايلي :

$$\Omega_\varepsilon = E(\varepsilon\varepsilon') = \begin{bmatrix} E(\varepsilon_1 \varepsilon_1) & E(\varepsilon_1 \varepsilon_2) & \dots & E(\varepsilon_1 \varepsilon_n) \\ E(\varepsilon_2 \varepsilon_1) & E(\varepsilon_2 \varepsilon_2) & \dots & E(\varepsilon_2 \varepsilon_n) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ E(\varepsilon_n \varepsilon_1) & E(\varepsilon_n \varepsilon_2) & \dots & E(\varepsilon_n \varepsilon_n) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sigma_\varepsilon^2 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_\varepsilon^2 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \sigma_\varepsilon^2 \end{bmatrix}$$

وبإسقاط هذا الافتراض فإن ذلك يدل على وجود ما يسمى بالارتباط الذاتي حيث أن مصفوفة التباين-التباين المشترك لا تحتوي على الصفر خارج القطر الأول لانه :  $Cov(\varepsilon_i, \varepsilon_i) \neq 0$  :

$$\begin{aligned} \Omega_{\hat{\beta}} &= E((\hat{\beta} - \beta)(\hat{\beta} - \beta)') = (X'X)^{-1} X'E(\varepsilon\varepsilon')X(X'X)^{-1} \\ &= (X'X)^{-1} (X'\Omega_\varepsilon X)(X'X)^{-1} \neq \sigma_\varepsilon^2 (X'X)^{-1} \end{aligned}$$

بتكون التقديرا بواسطة طريقة المربعات الصغرى لا تحافظ على خاصية اقل تباين رغم عدم التحيز منه،

لان المعلمات  $\hat{\beta}$  من مصفوفة التباين والتباين المشترك تكون اكبر منها في حالة المصفوفة  $\sigma_\varepsilon^2 (X'X)^{-1}$

فيتم استعمال طريقة المربعات الصغرى المعممة  $GLS$  وتقدير شعاع المعالم  $\beta$  ينبغي أن يكون لديه نفس

الخصائص الإحصائية لأي مقدر:

عندما تكون الفرضيات الأساسية للنموذج محققة، فإن:

$$\hat{\beta}_{GLS} = (X'\Omega_\varepsilon^{-1}X)^{-1}(X'\Omega_\varepsilon^{-1}Y) = (X'(\sigma_\varepsilon^2 I)^{-1}X)^{-1}(X'(\sigma_\varepsilon^2 I)^{-1}Y) = (X'X)^{-1}(X'Y) = \hat{\beta}_{OLS}$$

<sup>1</sup>محمد شيخي ، مرجع سابق، ص 97

هذه الحالة، المقدر المتحصل عليه بطريقة المربعات الصغرى المعممة هي نفسه المقدر بطريقة المربعات الصغرى العادية.

## 2- اسباب وجود مشكلة الارتباط الذاتي للاخطاء

يمكن تلخيص أهم أسباب الارتباط الذاتي فيما يلي:

أ- حذف بعض المتغيرات التفسيرية ذات القيم المرتبطة ذاتيا: فمن المعروف أن حذف بعض المتغيرات من نموذج الانحدار يترتب عليه ما يسمى بخطأ الحذف، وهذا ينعكس بدوره في قيم الحد العشوائي.

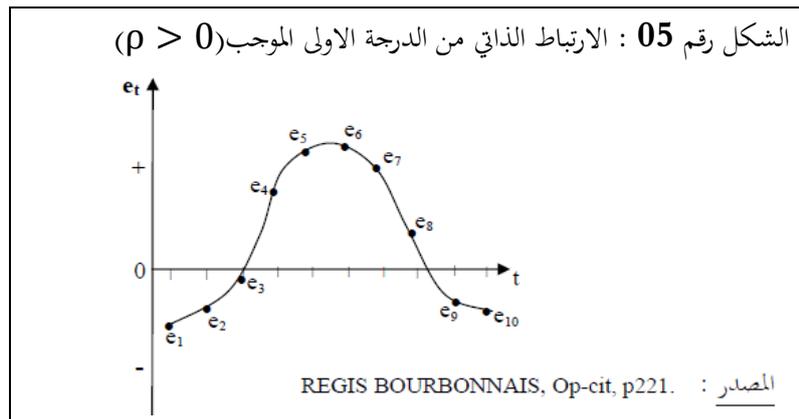
ب- سوء تعيين الشكل الرياضي للنموذج: فاختلاف الصيغة المستعملة في التقدير عن الصيغة الحقيقية يتولد عنه ارتباطا ذاتيا لقيم الحد العشوائي كاستعمال الباحث للعلاقة الخطية بين المتغير التابع والمتغيرات المفسرة او المستقلة ينطوي على نوع معين من الخطأ و ينعكس على الحد العشوائي.

ج- عدم دقة بيانات السلاسل الزمنية. فقد تكون البيانات المتاحة شهرية في حين ان الباحث يحتاج الى بيانات موسمية او ربع سنوية فيقوم بتجميعها والحصول على متوسط لها فتكون البيانات الجديدة بها نوع من التقلب فينتج عن ذلك نوع من حد الخطأ الذي سيتكرر مشاهدة بعد اخرى نتيجة عملية التقريب المستمرة مما يكون هناك ارتباط ذاتي للاخطاء.

حيث يمكن ان نميز بين نوعين من الارتباط الذاتي للاخطاء:

الارتباط الذاتي من الدرجة الاولى الموجب ( $\rho > 0$ ): عندما تكون معظم القيم المقدر المتتابعة لحد الخطأ

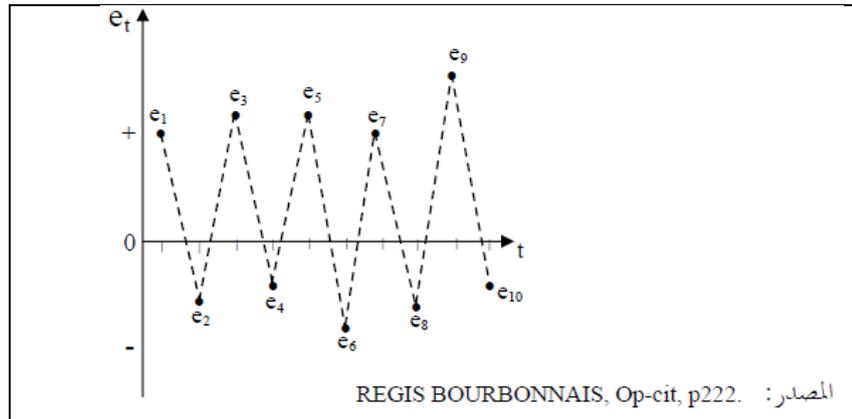
لها نفس الاشارة الجبرية ، يكون تمثيله البياني كمايلي:



الارتباط الذاتي من الدرجة الاولى السالب ( $\rho < 0$ ): عندما تكون معظم القيم المقدر المتتابعة لحد الخطأ

تختلف اشارتها بين الموجب والسالب فيكون تمثيله البياني كمايلي:

الشكل رقم 06 : الارتباط الذاتي من الدرجة الاولى السالب ( $\rho \leq 0$ )



أما وجوده فيؤثر سلبا على نتائج المربعات الصغرى العادية حيث انه إذا كان عشوائي الانحدار مرتبطا ذاتيا فأن مقدرات  $OLS$  غير متحيزة وتميز بالاتساق لكنها ليست افضل مقدرات لان تباينها سوف لا يكون أقل ما يمكن. و في حالة  $OLS$  فأن تباين  $\beta$  متحيز وعليه إذا استعملنا هذا التباين في بناء فترات الثقة وأجراء اختبارات المعنوية فان النتائج خاطئة.

### 3- اختبارات الكشف عن الارتباط الذاتي للاخطاء

قد يتم الكشف عن مشكلة الارتباط الذاتي للاخطاء بواسطة التمثيل البياني الذي يوره يحدد لنا نوع الارتباط ساء كان موجبا كما يبينه الشكل او سالب كما يبينه الشكل الموالي له، ولكن كذلك في المقابل تستعمل عدة اختبارات للكشف على هذا الاختلال منها ما يلي:

#### 3-1- اختبار دربن واتسون<sup>1</sup> $Durbin - Watson$

يعتبر اختبار دربن ( $Durbin - Watson$ ) واتسون من أهم الاختبارات الشائعة المستخدمة في كشف الارتباط الذاتي من الدرجة الاولى ويستخدم هذا النوع من الاختبارات لسهولة نسبية ولامكانية استخدامه عندما يكون عدد المشاهدات صغيرا، شريطة الا يقل عن 15 مشاهدة.

تكون معادلة الارتباط حسب الشكل<sup>2</sup>:  $\varepsilon_t = \rho\varepsilon_{t-1} + v_t$  حيث  $v_t \rightarrow N(0, \delta_v^2)$

حيث يتم الحكم على مدى وجود استقلال ذاتي بين البواقي من خلال اختبار دربن واتسون ( $D.W$ ) وفقا للخطوات التالية<sup>3</sup>:

#### \*الفرضيات

\*فرضية العدم  $H_0: \rho = 0$ : يوجد استقلال (عدم ارتباط) بين البواقي

1 مجيد حسين، عفاف سعيد، مرجع سابق، ص 448.

2 Bourbonnais R, Econométrie, 5eme Edition, Dunod, Paris, 2003, p223.

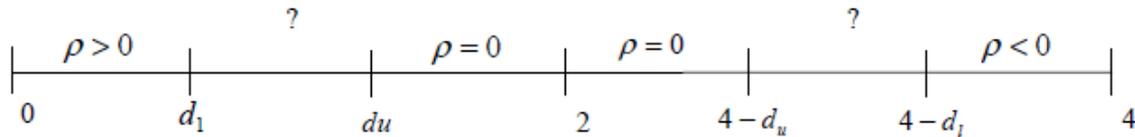
3 بن أحمد أحمد، النمذجة القياسية للاستهلاك الوطني للطاقة الكهربائية في الجزائر خلال الفترة (1988:10-2007:03)، مرجع سابق، ص 67.

\* الفرضية البديلة  $H_1: \rho \neq 0$  : لا يوجد استقلال بين البواقي (هناك ارتباط بين الأخطاء)  
 \* للتحقق من وجود الارتباط الذاتي أو عدمه يتم تحدد قيمة دربن واتسون التي تأخذ القيمة بين 0 و 4،  
 تعطى علاقة بالشكل التالي:

$$DW = \frac{\sum_{t=1}^n \hat{\epsilon}_t^2 + \sum_{t=2}^n \hat{\epsilon}_{t-1}^2 - 2 \sum_{t=1}^n \hat{\epsilon}_t \hat{\epsilon}_{t-1}}{\sum_{t=1}^n \hat{\epsilon}_{t-1}^2}$$

ويوضح الشكل التالي قيم  $d$  (القيم الجدولية للاختبار)، التي تشير إلى وجود أو عدم وجود الارتباط الذاتي من الدرجة الأولى الموجب أو السالب، أو التي تجعل نتيجة الإختبار غير محددة، وتوجد قيم كل من الحدين الأعلى والأدنى لـ:  $d$  ( $d_l, d_u$ )

الشكل رقم 07 يوضح اختبار دربن واتسون



\* اتخاذ القرار

بشأن رفض أو قبول الفرض العدمي حول الارتباط الذاتي للبواقي، يتم اتخاذ القرار وفقاً للقواعد التالية:

- نرفض الفرض العدمي:  $\rho = 0$  :  $H_0$  في حالتين :

الحالة الأولى: إذا كان  $(4 - d_l < DW < 4)$ .

الحالة الثانية: إذا كان  $(0 < DW < d_l)$ .

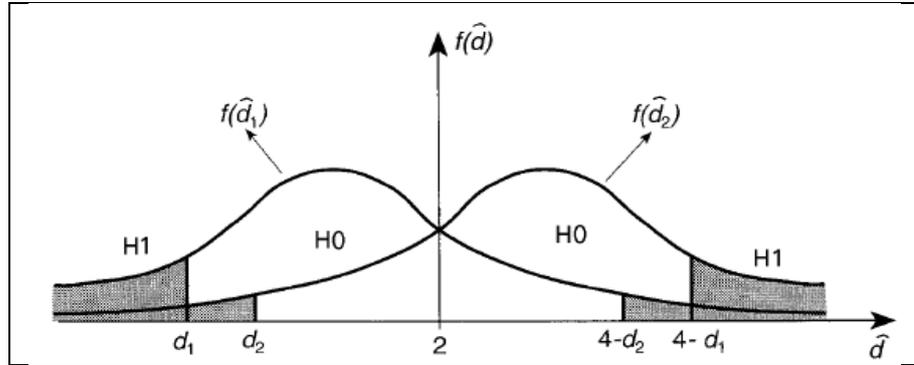
- ونقبل الفرض العدمي:  $\rho = 0$  :  $H_0$  في حالتين :

الحالة الأولى: إذا كان  $(2 < DW < 4 - d_u)$

الحالة الثانية: إذا كان  $(d_u < DW < 2)$

إذا كانت  $d_l \leq DW \leq d_u$  أو  $4 - d_u \leq DW \leq 4 - d_l$  فالنتيجة الخاصة بالاختبار غير محددة و يجب إضافة بيانات أكثر.

الشكل البياني رقم 08 يوضح اختبار الفرضيات بواسطة اختبار درين واتسون



Source : Bourbonnais R, *Econométrie, 9<sup>eme</sup> Edition, Dunod, Paris, 2015, p130*

- ويتطلب استخدام هذا الاختبار ان يتضمن النموذج المقدر الثابت  $\alpha$
- كما ان النموذج لا يتضمن تباطؤ زمني للمتغير التابع  $Y_{t-1}$  ضمن المتغيرات المستقلة وهو ما يتطلب استعمال اختبارات اخرى كاختبار درين  $h$  او اختبار *Breusch-Godfrey*.
- يمكن كتابة الإحصائية أيضا بدلالة مقدر معامل الارتباط  $\rho$ <sup>1</sup>:

$$DW \cong \frac{2 \sum_{t=2}^n \hat{\varepsilon}_t^2}{\sum_{t=1}^n \hat{\varepsilon}_t^2} - \frac{2 \sum_{t=1}^n \hat{\varepsilon}_t \hat{\varepsilon}_{t-1}}{\sum_{t=1}^n \hat{\varepsilon}_t^2}$$

نلاحظ أن:  $\sum_{t=1}^n \hat{\varepsilon}_t^2 \cong \sum_{t=2}^n \hat{\varepsilon}_t^2$  إذن:

$$DW = \frac{\sum_{t=1}^n \hat{\varepsilon}_t^2 + \sum_{t=2}^n \hat{\varepsilon}_t^2 - 2 \sum_{t=1}^n \hat{\varepsilon}_t \hat{\varepsilon}_{t-1}}{\sum_{t=1}^n \hat{\varepsilon}_t^2}$$

وحيث ان قيمة  $\rho$  هي :

$$\hat{\rho} = \frac{\sum_{t=1}^n \hat{\varepsilon}_t \hat{\varepsilon}_{t-1}}{\sum_{t=1}^n \hat{\varepsilon}_t^2}$$

ومنه :  $DW \cong 2(1 - \hat{\rho})$

ويتحدد من العلاقة السابقة انه اذا كان  $\rho=0$  فإن  $DW \cong 2$

1 محمد شيخي ، مرجع سابق، ص 99.

### 3-2- إختبار دارين آس $Durbin h$ <sup>1</sup>

في حالة وجود متغير متباطئ للمتغير التابع ونتيجة لأسباب إحصائية لوحظ إن إحصاء ديرين واتسون لا يمكن تطبيقه في هذه الحالة وهو من بين الإنتقادات الموجهة إلى هذا الإختبار، ولهذا قام الباحث دارين باقتراح إختبار هو درين آس  $Durbin h$  الذي يفضل استعماله للعينات التي أكبر من ( $n > 30$ ) مشاهدته. حيث تقل قوة الإختبار عند العينات التي أقل من 30 مشاهدة. و تعطى صيغته بالعلاقة:

$$h = \hat{\rho} \sqrt{\frac{n}{1 - nV(\hat{\gamma}_1)}}$$

حيث:  $n$  عدد المشاهدات و  $V(\gamma)$  تباين مقدرة معلمة  $Y_{t-1}$  للنموذج التالي:

$$Y_t = \gamma_0 + \gamma_1 Y_{t-1} + \gamma_2 X_t + u_t$$

القيمة الجدولية  $h$  يمكن إيجادها من جدول التوزيع الطبيعي  $Z$  أي انها موزعة طبيعيا  $h \rightarrow N(0,1)$

○ شكل الإختبار: يتم الإختبار من جانب واحد، حسب الفرضيات التالية:

$$H_0 : \rho \leq 0$$

$$H_A : \rho > 0$$

○ نتيجة الإختبار: اذا كانت  $h > Z$  نرفض  $H_0$  ونقول ان هناك ارتباط ذاتي من الدرجة الاولى، والعكس صحيح.

ومن عيوب هذه الإحصاءة لا يتم استخدام هذا الإختبار إذا كانت  $nV(\gamma) > 1$  أي لا يستخدم عندما تكون  $nV(\gamma) > 1$  يكون  $\sqrt{-}$  بالسالب أي يكون الجذر التربيعي رقم تخيلي.

- مثال:

بعد تقدير دالة الاستهلاك والذي يكون الاستهلاك الجاري دالة في التخلف الزمني للاستهلاك في فصل واحد  $C_{t-i}$  مع الدخل المتاح  $Y_{dt}$  وتم التقدير بواسطة طريقة المربعات الصغرى كانت النتائج كمايلي :

$$C_t = 2.6911 + 0.0985 Y_t + 0.8974 C_{t-1}$$

$se \quad (0.364) \quad (0.0399) \quad (0.0433) \quad DW = 1.559 \quad ; \quad R^2 = 0.99$

نقوم باستعمال إختبار درين لا إختبار وجود ارتباط ذاتي من الدرجة الاولى:  $h = \hat{\rho} \sqrt{\frac{n}{1 - nV(\hat{\gamma}_1)}}$

1 مجدي الشوريجي، الاقتصاد القياسي (النظرية والتطبيق)، ديوان المصرية اللبنانية، الطبعة الأولى، سنة 1994، ص 85.

$$h = 1 - \frac{D^*}{2} \sqrt{\frac{117}{1-117.0.433}} = 2.7$$

بما ان  $h > Z = 1.6545$  نرفض فرضية العدم اي لا يوجد ارتباط ذاتي من الدرجة الاولى.

### 3-3 اختبار <sup>1</sup>Breusch-Godfrey

يرتكز هذا الاختبار على مضاعف لاغرانج و الذي يسمح باختبار وجود ارتباط ذاتي يكتب على  $\rho$  من درجة أكبر من الواحد. نموذج الانحدار الذاتي للأخطاء من الدرجة

$$\varepsilon_t = \rho_1 \varepsilon_{t-1} + \rho_2 \varepsilon_{t-2} + \dots + \rho_p \varepsilon_{t-p} + u_t$$

الشكل التالي:

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X_{t1} + \dots + \beta_k X_{tk} + \rho_1 \varepsilon_{t-1} + \rho_2 \varepsilon_{t-2} + \dots + \rho_p \varepsilon_{t-p} + u_t$$

هناك ثلاث خطوات لإجراء هذا الاختبار:

1- تقدير النموذج العام بطريقة المربعات الصغرى ثم حساب البواقي  $\hat{\varepsilon}_t$

2- تقدير المعادلة الوسيطة التالية:

$$\hat{\varepsilon}_t = \beta_0 + \beta_1 X_{t1} + \dots + \beta_k X_{tk} + \rho_1 \hat{\varepsilon}_{t-1} + \rho_2 \hat{\varepsilon}_{t-2} + \dots + \rho_p \hat{\varepsilon}_{t-p} + u_t$$

ثم حساب معامل التحديد الخاص بهذه المعادلة  $R^2$  حيث نذكر بانه بهذه الطريقة فاننا نفقد مشاهدة من باقي المشاهدات، ثم نقوم باختبار فرضية استقلال الاخطاء كمايلي :

فرضية العدم:  $H_0 : \rho_1 = \rho_2 = \dots = \rho_p = 0$  يوجد استقلال (عدم ارتباط) بين البواقي

حساب الاحصائية  $LM$  حيث  $LM = (n-p) \times R^2$  تتبع التوزيع كاي مربع  $\chi^2$  بدرجة حرية  $p$ .

اذا كان :  $(n-p) \times R^2 > \chi^2(p)$  فاننا نرفض فرضية العدم الصفرية: فرضية استقلال الاخطاء.

### مثال 1<sup>2</sup>:

ليكون لدينا نموذج خطي متعدد متضمن المتغيرات المستقلة التالية:

$$y_t = a_0 + a_1 x_{1t} + a_2 x_{2t} + a_3 x_{3t} + \varepsilon_t$$

<sup>1</sup> Breusch (1978) et Godfrey (1978).

<sup>2</sup> Bourbonnais R, Économétrie, 9<sup>ème</sup> Edition, Dunod, Paris, 2015, p132.

### الجدول رقم 07

Année	y	x <sub>1</sub>	x <sub>2</sub>	x <sub>3</sub>
1	87,40	98,60	99,10	108,5
2	97,60	101,20	99,10	110,1
...	...	...	...	...
19	110,70	105,30	93,00	108,5
20	127,10	107,60	106,60	111,3

من خلال البيانات البقية نحاول تحديد مشكلة الارتباط الذاتي من الدرجة الاولى :

- تقدير معاملات النموذج والتمثيل البياني للبواقي
- حساب احصائية دربن واتسون واستعمال ذات الاختبار للتحقق من المشكلة
- استخدم اختبار Breusch-Godfrey للتحقق من ذلك.

### الحل

من خلال مخرجات برنامج Eviews ظهرت النتائج التالية:

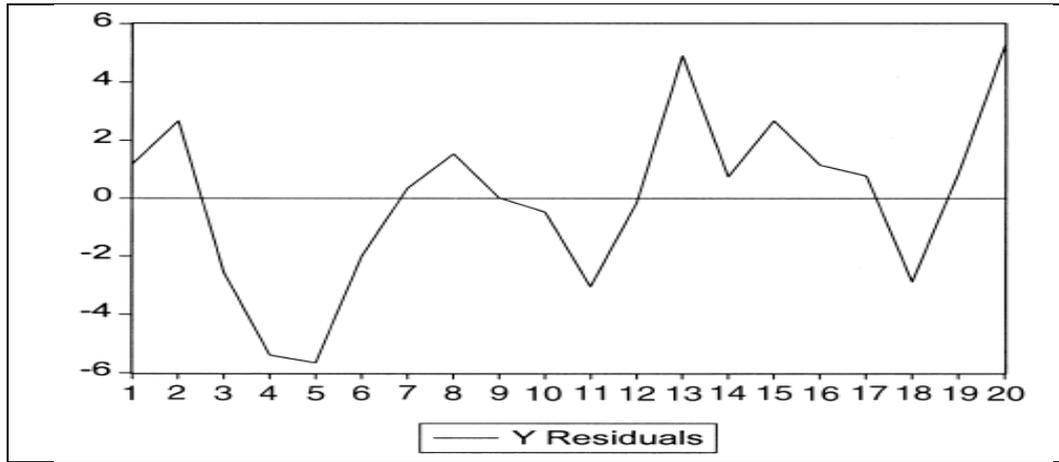
#### 1- تقدير المعلمات

تشير البيانات التالية الى ان المعلمات كلها تختلف معنويا عن الصفر عند مستوى معنوية 5% حيث كانت قيم ستودنت المحسوبة تفوق قيمة ستودنت الجدولة وهي بقيمة  $(t_{16}^{0,05} = 2,12)$  ونفس الملاحظة تنطبق على اختبار فيشر

الى بين صلاحية النموذج الاجمالية.

Dependent Variable : Y				
Included observations : 20				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-242.7951	26.79995	-9.059538	0.0000
X1	3.897408	0.400325	9.735616	0.0000
X2	0.404365	0.061351	6.590977	0.0000
X3	-0.878886	0.240216	-3.658727	0.0021
R-squared	0.938895	Mean dependent var		97.53500
Adjusted R-squared	0.927438	S.D. dependent var		11.83048
S.E. of regression	3.186826	Akaike info criterion		5.332784
Sum squared resid	162.4937	Schwarz criterion		5.531931
Log likelihood	-49.32784	F-statistic		81.94784
Durbin-Watson stat	1.053794	Prob(F-statistic)		0.000000

2- التمثيل الباين للبواقي من مخرجات برنامج Eviews كالآتي:



- يبين الشكل السابق الى ظهور البواقي بشكل دوري وهو ما يبين وجود ارتباط ذاتي موجب.
- شروط استعمال اختبار درين واتسون محققة حيث:
- عدد المشاهدات هو  $n=20$  وهو يفوق 15 مشاهدة. كما ان النموذج يتضمن حد الثابت.
- يتم الحصول على قيمة احصائية درين واتسون كما يلي :

$$DW = \frac{\sum_{t=2}^n (e_t - e_{t-1})^2}{\sum_{t=1}^n e_t^2} = \frac{171,23}{162,49} = 1,053$$

وبمقارنة هذه القيمة مع القيمة الموجودة في جدول درين واتسون لـ 20 مشاهدة ( $n=20$ ) وثلاث متغيرات مستقلة ( $k=3$ ) مع  $d_1=1.00$  و  $d_{11}=1.68$  ونجد ان قيمة درين واتسون المحسوبة تقع بين القمتين العليا والدنيا  $d_1 < DW < d_2$  ومنه نرفض الفرضية  $H_0$  ونقول ان هناك ارتباط ذاتي للاخطاء موجب

- بما ان البيانات سنوية فنقوم باختبار وجود ارتباط ذاتي من الدرجة الثانية ويتم ذلك بواسطة النموذج التالي:

$$e_t = a_1 x_{1t} + a_2 x_{2t} + a_3 x_{3t} + a_0 + \rho_1 e_{t-1} + \rho_2 e_{t-2} + v_t$$

$$\hat{e}_t = -17,26 + 0,5287x_{1t} - 0,0369x_{2t} - 0,3149x_{3t} + 0,589 e_{t-1} - 0,497e_{t-2}$$

ومع  $R^2=0.33$  و  $n=18$  (لانه تم فقدان مشاهدتين)

وبحساب  $LM$  ومقارنتها مع  $\chi^2$  نجد:  $LM = nR^2 = 18 \times 0,33 = 5,94 < \chi_{0,05}^2(2) = 5,99$

هنا نقبل الفرضية الصفرية  $H_0$  عند مستوى معنوية 5%

نتنقل الى النموذج الموالي لدراسة وجود مشكلة ارتباط ذاتي من درجة اقل وهي الدرجة الاولى:

$$\hat{e}_t = -11,82 + 0,087 x_{1t} - 0,0158 x_{2t} - 0,044 x_{3t} + 0,507 e_{t-1}$$

:  $R^2 = 0,196$  et  $n = 19$ ,  $LM = 19 \times 0,196 = 3,72 < \chi_{0,05}^2(1) = 3,84$

مرة اخرى نقبل الفرضية الصفرية  $H_0$  عند مستوى معنوية 5% وبالنظر الى نتائج الاختبارين ( اختبار درين واتسون  $DW$  و Breusch-Godfrey) نقول انه هناك ارتباط ذاتي للاخطاء في النموذج<sup>1</sup>.

#### 4- تقدير المعلمات في وجود الارتباط الذاتي للاخطاء

إذا أخذنا بعين الاعتبار الارتباط الذاتي بين الأخطاء، النموذج الخطي العام يكتب على الشكل التالي:

$$Y = X\beta + \varepsilon$$

$$\varepsilon_t = \rho \varepsilon_{t-1} + u_t, \quad |\rho| < 1 \quad \text{مع:}$$

تعتبر هذه المعادلة عن سيرورة الانحدار الذاتي من الدرجة الأولى  $AR(1)$  الذي يحقق الفرضيات التالية:

$$E(u_t) = 0$$

$$E(u_t^2) = \sigma_u^2, \quad \forall t$$

$$\text{cov}(u_t, u_{t'}) = 0, \quad \forall t \neq t'$$

$$\text{cov}(u_t, \varepsilon_{t-1}) = 0, \quad \forall t$$

من نموذج الانحدار الذاتي، نعوض قيمة  $\varepsilon_{t-1}$  بماساويها فنحصل على:

$$\varepsilon_t = \rho(\rho\varepsilon_{t-2} + u_{t-1}) + u_t = \rho^2\varepsilon_{t-2} + \rho u_{t-1} + u_t$$

نعوض  $\varepsilon_{t-2}$  بما يساويها، نحصل أيضا:

$$\varepsilon_t = \rho^2(\rho\varepsilon_{t-3} + u_{t-2}) + \rho u_{t-1} + u_t = \rho^3\varepsilon_{t-3} + \rho^2 u_{t-2} + \rho u_{t-1} + u_t$$

$$\varepsilon_t = u_t + \rho u_{t-1} + \rho^2 u_{t-2} + \rho^3 u_{t-3} + \dots \quad \text{وبترتيب الحدود تصبح لدينا المعادلة:}$$

تؤول هذه السيرورة إلى الصفر لأن:  $|\rho| < 1$

ونقوم بدراسة خصائص  $\varepsilon_t$  ، وترتيب حد الخطأ نجد:  $\varepsilon_t^2 = u_t^2 + \rho^2 u_{t-1}^2 + \rho^4 u_{t-2}^2 + \rho^6 u_{t-3}^2 + \dots$

وبادخال الامل الرياضي على طرفي المعادلة:

$$E(\varepsilon_t^2) = E(u_t^2) + \rho^2 E(u_{t-1}^2) + \rho^4 E(u_{t-2}^2) + \rho^6 E(u_{t-3}^2) + \dots$$

$$E(u_t^2) = E(u_{t-1}^2) = E(u_{t-2}^2) = E(u_{t-3}^2) = \dots = \sigma_u^2, \quad \forall t \quad \text{نعلم أن:}$$

$$\text{var}(\varepsilon_t) = E(\varepsilon_t^2) = (1 + \rho^2 + \rho^4 + \rho^6 + \dots)\sigma_u^2 \quad \text{ومنه:}$$

$$\text{var}(\varepsilon_t) = E(\varepsilon_t^2) = \frac{\sigma_u^2}{1 - \rho^2} \quad \text{إذن:}$$

<sup>1</sup> Bourbonnais R, Econométrie, 9<sup>ème</sup> Edition, Dunod, Paris, 2015, p134.

وباستعمال خصائص  $u_i$  نقوم بحساب التباين المشترك للخطأ  $\varepsilon_i$  ، لدينا<sup>1</sup>:

$$\begin{aligned}\varepsilon_t \varepsilon_{t-1} &= (u_t + \rho u_{t-1} + \rho^2 u_{t-2} + \rho^3 u_{t-3} + \dots)(u_{t-1} + \rho u_{t-2} + \rho^2 u_{t-3} + \rho^3 u_{t-4} + \dots) \\ &= \rho u_{t-1}^2 + \rho^3 u_{t-2}^2 + \rho^5 u_{t-3}^2 + \dots\end{aligned}$$

$$E(\varepsilon_t \varepsilon_{t-1}) = \frac{\rho \sigma_u^2}{1 - \rho^2} \quad \text{بإدخال التوقع الرياضي على الطرفين، نحصل في الأخير على:}$$

لان<sup>2</sup>:

$$\text{Cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_{t+2}) = E(\varepsilon_t, \varepsilon_{t+2}) = E(\varepsilon_t, (\rho \varepsilon_{t+1} + v_{t+2})) = \rho E(\varepsilon_t, \varepsilon_{t+1}) = \rho^2 \sigma_\varepsilon^2$$

$$\text{Cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_{t+i}) = E(\varepsilon_t, \varepsilon_{t+i}) = \rho^i \sigma_\varepsilon^2 = \frac{\rho^i \sigma_u^2}{(1 - \rho^2)} \quad \text{اي:}$$

نفس الشيء مع:  $E(\varepsilon_t, \varepsilon_{t-2})$

$$E(\varepsilon_t, \varepsilon_{t-2}) = \frac{\rho^2 \sigma_u^2}{1 - \rho^2}$$

$$E(\varepsilon_t, \varepsilon_{t-i}) = \frac{\rho^i \sigma_u^2}{1 - \rho^2} \quad \text{في الحالة العامة، سيكون لدينا:}$$

- مصفوفة التباين والتباين المشترك للأخطاء

مصفوفة التباين-التباين المشترك للأخطاء في حالة وجود ارتباط ذاتي من الدرجة الأولى تكتب على الشكل

التالي:

$$|\rho| < 1 \quad \Omega_\varepsilon = E(\varepsilon \varepsilon') = \frac{\sigma_u^2}{1 - \rho^2} \begin{pmatrix} 1 & \rho & \rho^2 & \dots & \rho^{n-1} \\ \rho & 1 & \rho & \dots & \rho^{n-2} \\ \rho^2 & \rho & 1 & \dots & \rho^{n-3} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \rho^{n-1} & \rho^{n-2} & \rho^{n-3} & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

حيث أن مقدر طريقة المربعات الصغرى يكتب على الصيغة التالية:

$$\hat{\beta} = (X \Omega_\varepsilon^{-1} X)^{-1} (X \Omega_\varepsilon^{-1} Y)$$

ونتحصل على مقلوب المصفوفة الخاصة بالتباين والتباين المشترك:

1 محمد شيخي ، مرجع سابق، ص 102.

<sup>2 2</sup> Bourbonnais R, *Econométrie*, 9<sup>eme</sup> Edition, Dunod, Paris, 2015, p135.

$$\Omega_{\varepsilon}^{-1} = \frac{1}{\sigma_u^2} \begin{pmatrix} 1 & -\rho & 0 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ -\rho & 1+\rho^2 & -\rho & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & -\rho & 1+\rho^2 & -\rho & \dots & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 1+\rho^2 & -\rho \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 & -\rho & 1 \end{pmatrix}$$

وحيث ان قيمتي  $\rho$  و  $\delta_u^2$  مجهولتين فنحتاج الى مقدرين لهما من خلال ايجاد المصفوفة  $M$  والمعرفة كمايلي :

$MY = MX\beta + M\varepsilon$  ويحقق جميع الفرضيات الاساسية، لدينا ماييلي :

$$E((M\varepsilon)(M\varepsilon)') = E(M\varepsilon\varepsilon'M') = ME(\varepsilon\varepsilon')M' = M\Omega_{\varepsilon}M' = \sigma_{\varepsilon}^2 I$$

تكون لدينا المقدرات كمايلي:  $\hat{\beta} = (X'M'MX)^{-1} X'M'MY$

نحصل على المصفوفة التالية:

$$M_{(n-1,n)} = \begin{pmatrix} -\rho & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -\rho & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & -\rho & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -\rho & 1 \end{pmatrix}$$

التي تعتبر كاستنتاج للمصفوفة:

$$M'M = \begin{pmatrix} \rho^2 & -\rho & 0 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ -\rho & 1+\rho^2 & -\rho & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & -\rho & 1+\rho^2 & -\rho & \dots & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 1+\rho^2 & -\rho \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 & -\rho & 1 \end{pmatrix}$$

وهذه الاخير تعبر عن ذات المصفوفة  $\sigma_u^2 \Omega_{\varepsilon}^{-1}$  وعليه تؤول طريقة المربعات الصغرى المعممة  $GLS$  إلى طريقة المربعات الصغرى العادية  $OLS$  ، حيث يتم تقدير النموذج العام المصحح من الارتباط الذاتي عن طريق تحويل المتغيرات عن طريق شبه الفروقات من الدرجة الأولى، لدينا<sup>1</sup>:

1محمد شيخي، طرق الاقتصاد القياسي: محاضرات وتطبيقات، مرجع سابق ، ص 104.

$$MY = \begin{pmatrix} Y_2 - \rho Y_1 \\ Y_3 - \rho Y_2 \\ \dots \\ Y_n - \rho Y_{n-1} \end{pmatrix} \quad \text{و} \quad MX_j = \begin{pmatrix} X_{2,j} - \rho X_{1,j} \\ X_{3,j} - \rho X_{2,j} \\ \dots \\ X_{n,j} - \rho X_{n-1,j} \end{pmatrix}$$

عند استخدام شبه الفروقات، نفقد المشاهدة الأولى لكل متغير ولتجنب ضياعها، نقوم بـ:

$$Y_1^* = Y_1 \sqrt{1 - \rho^2}$$

$$X_{1,j}^* = X_{1,j} \sqrt{1 - \rho^2}$$

ويكون النموذج المصحح كمايلي:

$$Y_t - \hat{\rho}Y_{t-1} = \beta_0(1 - \hat{\rho}) + \beta_1(X_{t1} - \hat{\rho}X_{t-1,1}) + \beta_2(X_{t2} - \hat{\rho}X_{t-1,2}) + \dots + \beta_k(X_{tk} - \hat{\rho}X_{t-1,k}) + u_t$$

$$dy_t = b_0 + a_1 dx_{1t} + a_2 dx_{2t} + v_t$$

حيث يخضع الحد  $u_t$  الى فرضيات الحد العشوائي لطريقة المربعات الصغرى العادية ، يتم تقدير النموذج الأخير بطريقة المربعات الصغرى العادية . ولكن يجب اولا تقدير معامل الارتباط الذاتي بين الأخطاء من الدرجة الأولى .

$$a_0 = b_0 / (1 - \rho) \quad ; \quad \text{اما الحد الثابت قيمه تقديره كمايلي}^1$$

### 5- طرق تقدير معامل الارتباط

هناك إذن عدة طرق للتقدير منها ما يلي:

### 5-1 احصائية دربن واتسون DW للتقدير:

نقوم بتقدير معامل الارتباط الذاتي من الدرجة الاولى اعتمادا على احصائية دربن واتسون عاى خطوتين :

الخطوة 1: تقدير قيمة اما بواسطة انحدار البواقي او بواسطة قانون دربن واتسون :

$$\hat{\rho} = \frac{\sum_{t=2}^n e_t e_{t-1}}{\sum_t e_t^2} \quad (\bar{e} = 0)$$

البواقي :

$$\hat{\rho} \cong 1 - DW / 2 \quad \text{قانون دربن واتسون}$$

الخطوة الثانية :

تقدير النموذج التالي بعد إجراء التعديلات على المشاهدات بحساب شبه الفروقات

$$Y_t - \hat{\rho}Y_{t-1} = \beta_0(1 - \hat{\rho}) + \beta_1(X_{t1} - \hat{\rho}X_{t-1,1}) + \beta_2(X_{t2} - \hat{\rho}X_{t-1,2}) + \dots + \beta_k(X_{tk} - \hat{\rho}X_{t-1,k}) + u_t$$

وللتبسيط نكتب المعادلة السابقة كمايلي:

$$Y_t^* = \beta_0^* + \beta_1 X_{t1}^* + \beta_2 X_{t2}^* + \dots + \beta_k X_{tk}^* + u_t$$

<sup>1</sup> Bourbonnais R, Econométrie, 9<sup>eme</sup> Edition, Dunod, Paris, 2015, p137.

وتكون المعلمات المقدرة بطريقة المربعات الصغرى العادية هي  $\hat{\beta}_0^* = \hat{\beta}_0(1 - \hat{\rho})$  و  $\hat{\beta}_1, \dots, \hat{\beta}_k$ .

### 2-5 طريقة Cochrane-Orcutt

قام العالمان باقتراح طريقة لتقدير معامل الارتباط الذاتي للاخطاء  $\rho$ ، وذلك باعطاء قيمة ابتدائية له :  
الخطوة 01: إعطاء قيمة ابتدائية لمعامل الارتباط وذلك بتقنية تقدير مباشرة:

$$\hat{\rho}_0 = \hat{\rho} = \frac{\sum \hat{\varepsilon}_t \hat{\varepsilon}_{t-1}}{\sum \hat{\varepsilon}_{t-1}^2}$$

فيكون لدينا:  $\hat{\rho}_0 = \hat{\rho}$

الخطوة 02: تقدير النموذج التالي بطريقة المربعات الصغرى العادية:

$$Y_t - \hat{\rho}_0 Y_{t-1} = \beta_0(1 - \hat{\rho}_0) + \beta_1(X_{t1} - \hat{\rho}_0 X_{t-1,1}) + \beta_2(X_{t2} - \hat{\rho}_0 X_{t-1,2}) + \dots + \beta_k(X_{tk} - \hat{\rho}_0 X_{t-1,k}) + u_t$$

وتكون المعلمات المقدرة هي  $\hat{\beta}_0^* = \hat{\beta}_0(1 - \hat{\rho})$  و  $\hat{\beta}_1, \dots, \hat{\beta}_k$ .

الخطوة 03: إعادة تقدير من جديد لمعامل الارتباط  $\rho$  بواسطة البواقي  $\hat{\varepsilon}_t^{(1)}$  للنموذج السابق:

$$\hat{\varepsilon}_t^{(1)} = Y_t - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 X_{t1} - \dots - \hat{\beta}_k X_{tk}$$

$$\hat{\rho}_1 = \frac{\sum \hat{\varepsilon}_t^{(1)} \hat{\varepsilon}_{t-1}^{(1)}}{\sum (\hat{\varepsilon}_t^{(1)})^2}$$

الخطوة 04: تقدير النموذج التالي على المتغيرات ذات شبه الفروقات:

$$Y_t - \hat{\rho}_1 Y_{t-1} = \beta_0(1 - \hat{\rho}_1) + \beta_1(X_{t1} - \hat{\rho}_1 X_{t-1,1}) + \beta_2(X_{t2} - \hat{\rho}_1 X_{t-1,2}) + \dots + \beta_k(X_{tk} - \hat{\rho}_1 X_{t-1,k}) + u_t$$

نقوم باعادة تقدير معامل الارتباط مرة اخرى  $\rho$  ببواقي تقدير  $\hat{\varepsilon}_t^{(2)}$  نموذج شبه الفروقات من جديد وهو  $\hat{\rho}_2$  ثم

نكرر العملية مرات أخرى إلى غاية سكون مقدرات النموذج وخلوها من المشكلة عادة نكرر العملية ثلاث او اربع مرات<sup>1</sup>.

### 3-5 طريقة Theil-Nagar لتقدير $\rho$

قام الباحثان Theil و Nagar بطريقة تقدير معامل الارتباط  $\rho$  من خلال العلاقة التالية :

$$\hat{\rho} = \frac{n^2 [1 - (DW / 2)] + (k + 1)^2}{n^2 - (k + 1)^2}$$

حيث  $k$  تمثل عدد المتغيرات المستقلة ونستخدم نفس خطوات طريقة المربعات الصغرى في تقدير المعلمات.

1محمد شيخي، طرق الاقتصاد القياسي: محاضرات وتطبيقات، مرجع سابق ، ص 106.

#### 4-5 طريقة Hildreth-Lu: طريقة المسح و الفحص

الخطوة الأولى: تحديد نوع الارتباط (موجب أو سالب). ( $\rho > 0$  .  $\rho < 0$ ) بواسطة إحصائية درين واتسون

الخطوة الثانية: نحدد مجالا للقيم الممكنة لمعامل الارتباط  $\rho$  فإذا كان موجبا نختار قيما من المجال [0.1] وإذا كان سالبا نختار قيما من المجال [-1.0]

إذا اعتبرنا أن معامل الارتباط موجب فنختار مثلا القيم:  $\rho = \{0.1; 0.2; \dots; 0.9; 1\}$

فيتم اختيار درجة سلم 0.1 أو 0.01 ومع كل قيمة يتم تقدير النموذج:

$$Y_t - \hat{\rho}_1 Y_{t-1} = \beta_0(1 - \hat{\rho}_1) + \beta_1(X_{t1} - \hat{\rho}_1 X_{t-1,1}) + \beta_2(X_{t2} - \hat{\rho}_1 X_{t-1,2}) + \dots + \beta_k(X_{tk} - \hat{\rho}_1 X_{t-1,k}) + u_t$$

ويتم اخذ قيمة معامل الارتباط  $\rho$  الذي يكون فيه مجموع مربعات البواقي الاقل  $\sum_t \hat{u}_t^2$ .

مثال: من اجل التقدير في ظل وجود مشكلة ارتباط ذاتي للاخطاء من الدرجة الاولى، بالرجوع الى المثال السابق والذي اكتشفنا بدرونا وجود مشكلة ارتباط ذاتي من الدرجة الاولى، نحاول معالجة هذه المشكلة بواسطة مختلف الطرق والمقارنة بينها:

1- باستخدام البرنامج *Eviews* نقوم بتقدير معامل الارتباط  $\rho$  والتي قمنا بتقدير قيمته بواسطة القيام بانحدار للبواقي  $e_t$  على  $e_{t-1}$  ، النتائج لهذا التقدير كمايلي:

Dependent Variable : e				
Included observations : 19 after adjustments				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	0.065400	0.643073	0.101700	0.9202
$e(-1)$	0.464845	0.241301	1.926413	0.0709

$$\hat{\rho}_1 = 0,46$$

2- في الخطوة الموالية نقوم بتحويل المتغيرات الاصلية الى متغيرات شبه الفروقات والقيام بالتقدير حساب شبه الفروقات

$$Y_t^* = Y_t - \hat{\rho}_1 Y_{t-1}$$

$$X_t^* = X_t - \hat{\rho}_1 X_{t-1}$$

المشاهدة الأولى لكل منهما يتم حسابها كما يلي:

$$Y_1^* = Y_1 \sqrt{1 - \hat{\rho}^2}$$

$$X_1^* = X_1 \sqrt{1 - \hat{\rho}^2}$$

نقوم الآن بتقدير النموذج الجديد المحول  $Y_t^* = \beta_0^* + \beta_1 X_t^* + u_t$  بطريقة المربعات الصغرى حيث:

$$u_t = \varepsilon_t - \hat{\rho}\varepsilon_{t-1} \text{ و } \beta_0^* = \beta_0(1 - \hat{\rho})$$

فتحصل على النتائج التالية:

Dependent Variable : Y <sup>*</sup>				
Included observations : 19 after adjustments				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	- 135.5132	18.38346	- 7.371473	0.0000
X1	3.593675	0.583072	6.163342	0.0000
X2	0.439019	0.071365	6.151765	0.0000
X3	- 0.514596	0.337097	- 1.526550	0.1477

الثابتة المقدرة تحسب كما يلي:

$$\hat{\beta}_0^* = \hat{\beta}_0(1 - \hat{\rho}) \Rightarrow \hat{\beta}_0 = \frac{\hat{\beta}_0^*}{(1 - \hat{\rho})} = -135,51/(1 - 0,46) = -253,22$$

نقوم بتقدير ثاني لمعامل الارتباط  $\rho$  بواسطة اختبار درين واستون *Durbin et Watson* حيث:

$$\hat{\rho}_2 = 1 - \frac{DW}{2} = 1 - \frac{1,053}{2} = 0,473$$

نقوم بتقدير متغيرات شبه الفروقات من جديد باستعمال القيمة المقدرة الجديدة لمعامل الارتباط  $\hat{\rho}_2$ :

Dependent Variable : Y <sup>+</sup>				
Included observations : 19 after adjustments				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	- 133.4095	18.14245	- 7.353445	0.0000
X1	3.580221	0.583673	6.133954	0.0000
X2	0.440490	0.071400	6.169361	0.0000
X3	- 0.503033	0.336991	- 1.492721	0.1562

$$\hat{\beta}_0^* = -133,40/(1 - 0,47) = -253,20 \quad \text{نستخرج قيمة المعلمة الثابت:}$$

نقوم الان باستخدام طريقة التكرارات الخاصة بـ *Cochrane-Orcutt*

نقوم الان بتقدير نموذج الانحدار الذاتي من الدرجة الاولى  $AR(1)$ :

Dependent Variable : Y				
Included observations : 19 after adjustments				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	- 250.3442	38.62520	- 6.481369	0.0000
X1	3.142385	0.573681	5.477582	0.0001
X2	0.497558	0.069854	7.122783	0.0000
X3	- 0.144028	0.306106	- 0.470517	0.6452
AR(1)	0.811373	0.336991	5.048921	0.0002
Durbin-Watson stat = 2.149				

$$\hat{\rho}_3 = 0,81$$

من مخرجات برنامج تعطي لنا معلمة  $AR(1)$  قيمة مباشرة  $\rho$  وهي: 0.81

### 3- طريقة المسح والفحص Hildreth-Lu

هذه الطريقة اعطت النتائج متطابقة مع طريقة كوكرين اوركت *Cochrane-Orcutt*.

كلا الطريقتين الخاصة بالتقدير المباشر للبواقي اعطت نتائج تقريبا متطابقة التي وضحت ان هناك ارتباط ذاتي للاخطاء. اما طريقتي التكرار *Cochrane-Orcutt* و *Hidreth-Lu* الخاصة بتقدير قيمة معامل الارتباط فكانت متطابقة الى حد بعيد،

في حالة الاختيار بين الطرق في التقدير فليس هناك اجابة قطعية على افضلية الطرق دون الاخرى ولكن نسبيا يمكن القول ان طريقة التكرار الخاصة بـ *Cochrane-Orcutt* لها مميزات محددة عن الطرق الاخرى التكراري الأسلوب على أساسا المبنيتين الطريقتين هاتين أن إلى الأخير في الإشارة تجدر

تعيين أحسن النتائج بالمقارنة مع الطريقة المباشرة لدربين-واتسون

تمارين مقترحة:

1- بافتراض اننا حصلنا على قيم للمتغير العشوائي  $u_i$  من خلال الجدول التالي:

i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
$u_i$	4	5	6	4	3	3	-2	-2	-3	-5	-7	-7	-8	-9	-10

انطلاقا من العلاقة التالية:  $u_t = \rho u_{t-1} + v_t$

$$d = 2(1 - \hat{\rho}) \quad \text{فإن} \quad \ell = \frac{\sum u_t u_{t-1}^2}{\sum u_t^2} \quad \text{و} \quad d = \frac{\sum (u_t - u_{t-1})^2}{\sum u_t^2}$$

2- استخراج قيمة معامل الانحدار  $\rho$ .

3- استخراج قيمة درين واتسون المحسوبة  $d^*$ .

التمرين الثاني:

برهن مايلي:

$$1 \text{ التوقع الرياضي لـ } (u_i) : E(ui)=0$$

$$2- \text{تباين } u_i \text{ يساوي } \sigma_u^2 = \frac{\sigma_e^2}{1-\rho^2}$$

$$3- \text{التباين المشترك (التغاير) } Cov(u_t, u_{t-s}) = \rho^s \sigma^2$$

التمرين الثالث:

من خلال بيانات  $n=25$  مشاهدة لبيانات السلسلة زمنية من 1956-1980 وباستخدام طريقة المربعات الصغرى العادية تم تقدير نموذج للاستهلاك  $Y_i$  والدخل المتاح  $X_i$  فكان كمايلي:

$$Y_i = 330 + 0.122 X_i \quad R^2 = 0.69$$

$$\text{s.e (98.4) (0.03)}$$

$$t_{0.05,23} = 2.069, \sum e_t e_{t-1} = 1620, \sum e_t^2 = 1930$$

المطلوب:

- كون فترة ثقة لكل من  $\hat{\alpha}$ ،  $\hat{\beta}$  عند مستوى معنوية  $\alpha = 0.05\%$

- اختبر وجود الارتباط الذاتي من الدرجة الاولى في هذه الحالة بواسطة درين  $h$ . مع العلم ان  $Z_{0.05} = 1.645$ .

التمرين الرابع

من خلال بيانات  $n=25$  مشاهدة لبيانات السلسلة زمنية من 1976-2000 وباستخدام طريقة المربعات الصغرى العادية تم تقدير نموذج للاستهلاك  $C_i$  والدخل المتاح للإنفاق الاستهلاكي  $Y_i$  فكان كمايلي:

$$C_i = 0.568 + 0.907 Y_i \quad R^2 = 0.977 \quad D = 1.8 \quad V(\hat{b}) = 0.004$$

1- استخدم اختبار درين  $h$  لاختبار وجود ارتباط ذاتي من الدرجة الاولى عند مستوى معنوية  $(\alpha = 5\%)$   $Z_{0.05} = 1.64$ .

2- بعد تقدير دالة الاستهلاك حيث يكون الاستهلاك الجاري دالة في التخلف الزمني للاستهلاك  $C_{i-1}$  في فصل واحد مع الدخل المتاح  $Y_i$  حيث تم تقدير النموذج للسلسلة الزمنية ذات بيانات فصلية فكانت كمايلي:

$$C_i = 1.747 + 0.8974 C_{i-1} \quad R^2 = 0.99 \quad D = 1.559$$

$$0.988 Y_i$$

$$\text{s.e (0.364) (0.0399) (0.04335)} \quad n = 117$$

- اختبر وجود الارتباط الذاتي من الدرجة الاولى في هذه الحالة بواسطة درين  $h$ . مع العلم ان  $Z_{0.05} = 1.645$ .

# الفصل الرابع : عدم تجانس تباين الخطأ

الفصل الرابع : عدم تجانس تباين الخطأ

لقد سبق وذكرنا، أن تحليل الانحدار يعتمد على فروض خاصة يقوم عليها إدخال المتغير العشوائي في التحليل . هي ثبات تباين الحد العشوائي *homoscedasticité* او تساوي نحراف المشاهدات عن خط الانحدار:

$$Var(\epsilon_t) = E(\epsilon_t^2) = \sigma^2$$

وفي حالة اختلال هذا الافتراض وأصبح التباين بينها متغير نكون أمام مشكلة عدم ثبات التباين

### *L'hétéroscédasticité*

ونظراً لأن الانحدار يقوم أساساً على افتراض ثبات تباين المتغير العشوائي، وعلى افتراض انعدام العلاقة بين القيم المتتالية للمتغير العشوائي أي أن تباين المتغير العشوائي يرجع إلى التباين الثابت للمجتمع الإحصائي مضروباً بالمصفوفة المتطابقة *I* ولتوضيح ذلك، دعنا في الخطوة الأولى نعرّف مصفوفة التباين والتغاير المشترك *The*

### *Variance-Covariance Matrix – La matrice des variances et covariances*

$$Var(X) = E[X - E(X)]^2$$

للمتغير *X*، فمن المعلوم أن تباين المتغير *X* هو:

وإذا كان لدينا الموجه (الشعاع) العشوائي (*Random vector – Vecteur aléatoire*) ويتضمن متغيرين *X*<sub>1</sub> و *X*<sub>2</sub> مثلاً يكون كمايلي :

$$X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \end{bmatrix}$$

فيكون تباين هذا الشعاع هو:

$$Var(X) = E[X - E(X)]^2 = E[X - E(X)][X - E(X)]'$$

أي:

$$Var(X) = E \begin{bmatrix} X_1 - E(X_1) \\ X_2 - E(X_2) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 - E(X_1) & X_2 - E(X_2) \end{bmatrix}$$

ومنه:

$$Var(X) = \begin{bmatrix} E[X_1 - E(X_1)]^2 & E[X_1 - E(X_1)][X_2 - E(X_2)] \\ E[X_1 - E(X_1)][X_2 - E(X_2)] & E[X_2 - E(X_2)]^2 \end{bmatrix}$$

$$Var(X) = \begin{bmatrix} Var(X_1) & Cov(X_1, X_2) \\ Cov(X_1, X_2) & Var(X_2) \end{bmatrix}$$

علماً أن المصفوفة أعلاه تضمنت متغيرين  $X_1$  و  $X_2$  و للتبسيط، ويمكن توسيع المصفوفة أعلاه لتشمل على  $k$  من المتغيرات المستقلة. ويمكننا بنفس المنطق تعريف مصفوفة التباين والتغاير للمتغير العشوائي  $U$  فإذا فرضنا للتبسيط أنه لدينا ثلاثة مشاهدات، فباستطاعتنا حينئذٍ وضع المتغير العشوائي في صيغة موجه عشوائي كالاتي:

$$U = \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \end{bmatrix}$$

فيكون تباين شعاع المتغير العشوائي:

$$Var(U) = E(UU')$$

$$Var(U) = E \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \end{bmatrix} [U_1 \quad U_2 \quad U_3]$$

$$Var(U) = \begin{bmatrix} Var(U_1) & Cov(U_1, U_2) & Cov(U_1, U_3) \\ Cov(U_1, U_2) & Var(U_2) & Cov(U_2, U_3) \\ Cov(U_1, U_3) & Cov(U_2, U_3) & Var(U_3) \end{bmatrix}$$

وحيث ان التحليل يقوم اساسا على ثبات تباين المتغير العشوائي مع افتراض انعدام العلاقة بين القيم المتتالية

$$Var(U_1) = Var(U_2) = Var(U_3) = \sigma^2 : \text{ للمتغير العشوائي:}$$

$$Cov(U_i U_j) = 0$$

فتصبح المصفوفة السابقة كمايلي:

$$\text{Var}(U) = \begin{bmatrix} \sigma^2 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma^2 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma^2 \end{bmatrix} = \sigma^2 \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \sigma^2 I$$

أي أن تباين المتغير العشوائي يساوي إلى حاصل ضرب تباين الثابت للمتغير التابع المجتمع الإحصائي بالمصفوفة المتطابقة.

ان ذلك الفرض لا يتم في حالة وجود مشكلة عدم ثبات تباين الخطاء من بين الفرضيات التي تم وضعها بالنسبة للنموذج القياسي الاقتصادي سواء البسيط أو العام، فرضية ثبات التباين من مشاهدة إلى أخرى. غير أن هذه الفرضية قد لا تتحقق في الواقع خاصة لذاا يتعلق الأمر بالبيانات المقطعية فإن مصفوفة التباين- التباين المشترك للأخطاء تعرف كما يلي:

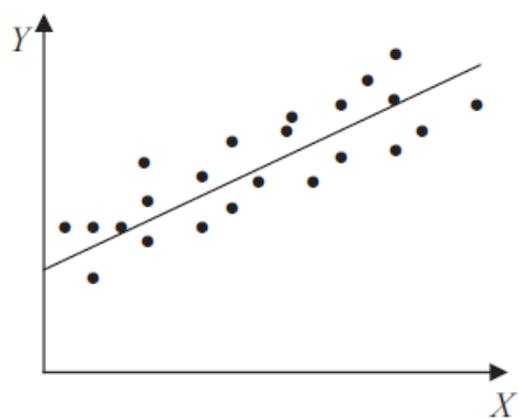
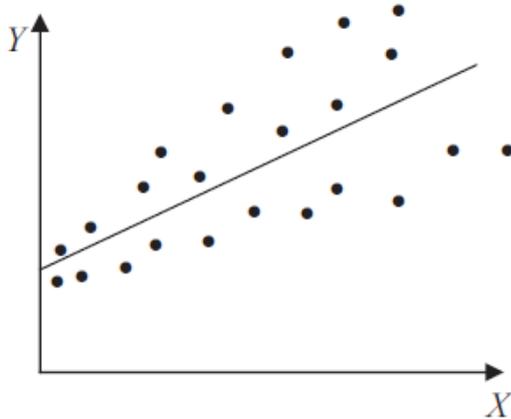
$$\Omega_\varepsilon = E(\varepsilon\varepsilon') = \begin{pmatrix} \sigma_{\varepsilon,1}^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_{\varepsilon,2}^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_{\varepsilon,n}^2 \end{pmatrix} \neq \sigma_\varepsilon^2 I_n$$

من الملاحظ أن تباينات الأخطاء ليست ثابتة على القطر الأول وبالتالي تباين الأخطاء مرتبط بقيم المتغير المستقل وفي هذه الحالة يأخذ شكل الانتشار إحدى الحالتين<sup>1</sup>:

الشكل رقم (08): ثبات وعدم ثبات تباين الخطأ في نموذج الانحدار البسيط

عدم ثبات تباين الخطأ في نموذج الانحدار البسيط

ثبات تباين الخطأ في نموذج الانحدار البسيط



المصدر: 139-: 138- Op.cit. Rrégis,

<sup>1</sup> إعطية عبد القادر، نفس المرجع، ص 435.

الشكل رقم 07 يبين ثبات التباين الخطأ، وان العلاقة بين المتغير التفسيري والتابع ثابتة، اما الشكل الثاني رقم فيبين عدم ثبات هذا التباين حيث كل ما زادت قيم  $n$  كلما زاد حجم التباين<sup>1</sup>.

يوضح الشكل السابق العلاقة المتوقعة بين المتغيرين التابع  $Y$  والمستقل  $X$  حيث ان في هذه الحالة أن تباين حد الخطأ لا يعتمد على قيم المتغير المستقل  $X$  وهو على عكس الشكل في اليسار الذي يبين حالة عدم ثبات التباين لحد الخطأ  $E(\varepsilon_i^2) \neq \sigma^2, \forall i$  حيث في هذه الحلة نميز زيادة في عدم ثبات التباين لحد الخطأ مع كل

زيادة في المتغير المستقل وكما تمت الاشارة فين هذه المشكلة تكون اكثر بروزا في البيانات المقطع العرضي *Cross-section date* اكثر من بينات السلسلة الزمنية *Cross-series date* حيث أن الأولى عبارة عن بيانات يتم تجميعها عن متغير ما في لحظة زمنية معينة (مثال: بيانات الاستثمار عند مستويات مختلفة لمجموعة من المؤسسات لسنة 2005، اما بيانات السلسلة الزمنية فيتم تجميعها عن متغير ما عبر فترة زمنية معينة

### 1- اثار مشكلة عدم تجانس تباين الخطأ

.وهناك ويترتب على مشكلة عدم ثبات التباين عددا من الآثار تتمثل في:

1- تبقى المعالم المقدرة باستخدام المربعات الصغرى *OLS* متصفة بعدم التحيز والاتساق، ولكنها تفقد ميزة الكفاءة.

2- التباينات والتباينات المشتركة للمعلمات المقدرة تصبح متحيزة وغير متسقة، ولذا فإن اختبارات الفرضيات لا تصبح دقيقة أو ملائمة.

3- بالرغم من أن التنبؤات القائمة على أساس المعالم المقدرة باستخدام المربعات الصغرى العادية *OLS* تظل غير متحيزة، إلا أنها تفقد صفة الكفاءة، وهو ما يعني أنها تكون أقل مصداقية من التنبؤات الأخرى.

4- في حالة عدم تجانس تباين الأخطاء، مقدر *BLUE* بطريقة المربعات الصغرى المعممة يكتب مايلي:

$$\hat{\beta} = (X\Omega_{\varepsilon}^{-1}X)^{-1}(X\Omega_{\varepsilon}^{-1}Y)$$

$$\Omega_{\hat{\beta}} = (X\Omega_{\varepsilon}^{-1}X)^{-1}$$

عكس تصحيح النموذج من مشكلة الارتباط الذاتي، لا توجد منهجية موحدة للتصحيح من عدم ثبات تباين الأخطاء، فالطرق مختلفة مرتبطة بسبب وجود هذا المشكل<sup>2</sup>.

1 خليدة دهوم، اساليب التنبؤ بالمبيعات -دراسة حالة-، مرجع سابق، ص 61.

2 محمد شبيخي، مرجع سابق ص 113.

## 2- اسباب عدم ثبات تباين حد الخطأ

من اسباب عدم ثبات تباين حد الخطأ نجد:

- كما ذكرنا سابقا، فعندما تكون المشاهدات ممثلة لمجموع متوسطات مجموعة من العينات المختلفة كأخذ متوسط لمشاهدات شهرية واستخدامها كمشاهدات فصلية .
- حالة اخرى وتكون نتيجة تكرار نفس القيمة لمتغير مستقل لمجموعة من القيم المختلفة لمتغير مستقل على سبيل المثال عندما التجميع في فئات (الرواتب والموظفين ...)<sup>1</sup>؛
- عدة أسباب لعدم تجانس تباين حد الخطأ منها تحسن أساليب تجميع البيانات ، وهذا يقلل من الأخطاء المرتكبة في القياس، ومن ثم سوف يقل تباين حد الخطأ، وذلك لان جمع البيانات الدقيقة والواقعية تقلل من الاخطاء فمثلا الاخطاء التي تقع في الملفات داخل المؤسسات الحكومية التي تستخدم الحاسب الالى لتحليل البيانات تكون اقل منها مقارنة بمثيلاتها من المؤسسات التي لا تستخدم الحاسب الالى<sup>2</sup>.

## 3- اختبارات الكشف عن مشكلة عدم ثبات تباين حد الخطأ

للكشف عن مشكلة عدم ثبات تباين حد الخطأ هناك عدة اختبارات نذكر من بينها:

### 3-1 اختبار بارك Park

اذا كان لدينا النموذج التالي:  $Y_{it} = a + bX_{it} + \varepsilon_{it}$  يتم استخدام اختبار *Park* للكشف عن مشكلة

عدم تجانس تباين حد الخطأ بواسطة الخطوات التالية :

- نقوم بتقدير النموذج بطريقة المربعات المصغرى العادية *OLS* فنحصل على نموذج المقدر التالي:

$$\hat{Y}_{it} = \hat{a} + \hat{b}X_{it} \quad \text{وبهذا يتم الحصول على البواقي من التقدير السابق حيث: } e_i = Y_i - \hat{Y}_i$$

- استخدم طريقة المربعات المصغرى للقيام بانحدار  $\ln e_i^2$  على  $\ln X_i$  فينتج لنا :

$$\ln \hat{e}_i^2 = \hat{a} + \hat{b} \ln X_i$$

- حساب قيمة سودنت المحسوبة *Tc* للمعلمة  $\hat{b}$  كمايلي:

$$T(\hat{b}) = \frac{\hat{b}}{SE(\hat{b})} \quad , SE(\hat{b}) = \sqrt{Var(\hat{b})} \quad , Var(\hat{b}) = \frac{\hat{\sigma}^2}{\sum x_i^2}$$

- استخراج القيمة الجدولية لاختبار ستودنت  $T_t$  بدرجة حرية  $n-2$  وبمستوى ومعنوية معين  $\alpha$ .

1 Rrégis, *Op.cit.* pp144.

2 مجيد علي حسين، عفاف عبد الجبار سعيد، مرجع سابق، ص 516.

- مقارنة بين سودنت المحسوبة والجدولية فان كانت المحسوبة أكبر من الجدولية يتم قبول الفرضية البديلة والتي تنص على:  $\hat{b} \neq 0$  ويدل على وجود مشكلة عدم ثبات تباين الخطأ.

### 3-3 اختبار Goldfeld-Quandt

يقوم هذا الاختبار هو الاخر على عدة خطوات انطلاقا من النموذج التالي<sup>1</sup>:

$$(y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \varepsilon_i, i=1, \dots, n)$$

- ثم نقوم بترتيب المشاهدات الخاصة بالمتغير المستقل  $X$  ترتيبا تصاعديا.  
- استبعاد المشاهدات الوسطى لكل من  $X$  و  $Y$  ثم تكوين لكل منهما بحيث يكون لكل مجموعة على حدا معادلة خاصة بها كما يلي:

- المجموعة الأولى: وتمثل في المشاهدات الخاصة بكل من  $X$  و  $Y$  الواردة قبل المشاهدات التي تم استبعادها، والمعادلة الخاصة بهذه المجموعة هي:  $Y_{1i} = a + bX_{1i} + \varepsilon_{1i}$

- المجموعة الثانية: وتمثل في المشاهدات الخاصة بكل من  $X$  و  $Y$  الواردة بعد المشاهدات التي تم استبعادها، والمعادلة الخاصة بهذه المجموعة هي:  $Y_{2i} = c + dX_{2i} + \varepsilon_{2i}$

- تقدير معاملات المعادلتين السابقتين باستعمال المربعات الصغرى:

$$\hat{Y}_{1i} = \hat{a} + \hat{b}X_{1i}$$

$$Y_{2i} = \hat{c} + \hat{d}X_{2i}$$

- الحصول على بواقي التقدير من المعادلتين السابقتين

$$\hat{\varepsilon}_{1i} = Y_{1i} - \hat{Y}_{1i}$$

$$\hat{\varepsilon}_{2i} = Y_{2i} - \hat{Y}_{2i}$$

- حساب قيمة فيشر المحسوبة  $F$  بالطريقة التالية:

$$F = \frac{\sum \hat{\varepsilon}_{2i}^2}{\sum \hat{\varepsilon}_{1i}^2}$$

$$DF = \frac{n - m - 2(k + 1)}{2} : \text{ بدرجة حرية } DF$$

في هذا الاختبار يتم استبعاد حوالي 20% من المشاهدات في المنتصف، وفي هذه الحالة سيكون لدينا سلسلتين، وانطلاقا من الفرضيات التالية:

1 محمد شيخي مصدر سابق، ص 113.

الفرضية العدم  $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$  هناك تجانس (ثبات) تباين الخطأ

الفرضية البديلة:  $H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$  لا يوجد تجانس (ثبات) تباين الخطأ

ويتم مقارنة  $F_C$  مع القيمة الجدولة عند درجتي حرية:  $n_1-k$ ،  $n_2-k$  ومستوى معنوية 5%

- فإذا كانت القيمة المحتسبة أكبر من القيمة الجدولة ( $F_C > F_t$ ) فاننا نرفض  $H_0$  معناه ان لا يوجد ثبات في تباين الخطأ

- اما إذا كانت القيمة المحتسبة اقل من القيمة الجدولة ( $F_C < F_t$ ) فاننا نقبل  $H_0$  اي: هناك تجانس (ثبات) تباين الخطأ

يجدر بنا القول ان اختبار *Goldfeld-Quandt* لا يمكن تطبيقه الا اذا كانت احدى المتغيرات المستقلة  $X_i$  هي المسببة في مشكلة عدم ثبات تباين الخطأ.

مثال: اجريت تجربة على 30 مركبة تضم (06) سيارات ضمن خمس (05) ورشات والمطلوب من كل صاحب ورشة حساب الوقت الممضى في التحقيق من سلامة المركبات واكتشاف العيوب الموجودة ، الجدول التالي يوضح العيوب والوقت المستغرق لاكتشافها<sup>1</sup>:

الجدول رقم 09

عدد العيوب $Y$					الوقت المستغرق
الورشات					$X$
4	5	6	8	8	4
6	11	13	15	17	3.5
9	13	14	15	21	2
6	13	16	23	26	1.5
11	15	17	22	34	1
7	21	23	28	38	0.5

نقوم باستعمال اختبار *Goldfeld-Quandt* ونقوم بالتقدير بواسطة المربعات الصغرى

الخطوة الأولى: يتم ترتيب المشاهدات ترتيبا تصاعديا حسب قيم المتغير المسبب لمشكلة عدم ثبات تباين الخطأ سوا كان المتغير التابع  $Y$  او المستقل  $X$  ونختار المتغير التابع  $Y$  لترتيب المشاهدات كونه يتضمن اعدادا غير مكررة على خلاف المتغير المستقل، وفي الجدول التالي المشاهدات مرتبة ترتيبا تصاعديا:

<sup>1</sup> 1 Rrégis, Op.cit.pp150.

الجدول رقم 10

$j$	$Y_j$	$X_j$
1	4	4
2	5	4
...	...	...
29	28	0,5
30	38	0,5

الخطوة الثانية : بما أن عدد المشاهدات هو 30 ، فإنه يتم اختيار عدد المشاهدات المستبعدة  $C$  والتي تتوسط المشاهدات الكلية ، عد المشاهدات التي يتم اقصاؤها يكون بالتقريب  $n/4$  من مجمل المشاهدات:

$$C=(30/4)=8$$

الخطوة الثالثة: نقوم بتقدير النموذج على الجزء بين الاول والثاني من المشاهدات بعد اسبعاد المشاهدات  $C$  فنتحصل على النموذجين التاليين:

نموذج العينة الاولى:  $j = 1,11$

$$Y_j = 16,93 - 2,13 X_j + e_j$$

(2,31)

$$n = 11$$

$$R^2 = 0,08$$

$$SCR_1 = \sum_j e_j^2 = 164,66$$

(.) =  $t$  de Student

$$ddl_1 = n - 2 = 9$$

نموذج العينة الثانية:  $j = 20,30$

$$Y_j = 9,84 - 1,32 X_j + e_j$$

(9,23)

$$n = 11$$

$$R^2 = 0,002$$

$$SCR_2 = \sum_j e_j^2 = 872,02$$

(.) =  $t$  de Student

$$ddl_2 = n - 2 = 9$$

الخطوة الخامسة: لاتخاذ القرار، يكفي حساب إحصائية فيشر، حيث:

$$F^* = \frac{SCR_2/ddl_2}{SCR_1/ddl_1} = \frac{872,02/9}{164,66/9} = 5,29$$

نلاحظ أن القيمة المحسوبة أكبر تماما من القيمة الجدولة لتوزيع فيشر  $F^* = 5,29 > F_{9,9}^{0,05} = 3,18$ ,

بنسبة معنوية  $\alpha=5\%$  ودرجتي حرية  $ddl_1=ddl_2=9$  ، ومنه نرفض الفرضية ونقول أن تباين الأخطاء غير متجانس.

### 3-3 اختبار وايت<sup>1</sup>

هذا الاختبار يعتبر الاقرب في فعاليته الى اختبار *Goldfeld-Quandt* والاختبارات الاخرى حيث يعتمد على العلاقة المعنوية بين مربعات البواقي و جميع المتغيرات المستقلة و كذا مربعاتها حيث يمكن إبراز خطوات

1 White, 1980.

هذا الاختبار كما يلي:

1- تقوم اول خطوة على تقدير النموذج العام بطريقة المربعات الصغرى  $OLS$  (  $y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \varepsilon_i$  ,  $i=1, \dots, n$  ) ثم حساب مربعات البواقي لهذا النموذج  $\hat{\varepsilon}_i^2$

2- تقدير المعادلة الوسيطة التالية :

$$\hat{\varepsilon}_i^2 = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \alpha_1 X_{i1}^2 + \dots + \beta_k X_{ik} + \alpha_k X_{ik}^2 + u_i$$

3- ثم حساب معامل التحديد الخاص بهذه المعادلة  $R^2$  ثم اختبار الفرضية الصفرية التي تنص على وجود او (تساوي معاملات المعادلة الوسيطة للقيمة صفر) عدم وجود ثبات تباین الخطأ:

$$H_0 : \beta_0 = \alpha_1 = \beta_1 = \dots = \alpha_k = \beta_k = 0$$

حساب احصائية معامل لاغرانج التي تعتمد على معامل التحديد وحجم العينة حيث:  $LM = n \times R^2$  والذي يتبع توزيع  $\chi^2$  بدرجة حرية  $2k$ ، فاذا كان  $n \times R^2 > \chi^2(2k)$  عند مستوى معنوية  $\alpha$ ، فاننا نرفض الفرضية الصفرية  $H_0$  ومعناه هناك على الأقل معامل واحد من معاملات المعادلة الوسيطة يختلف معنويا عن الصفر فإن تباین الأخطاء غير متجانس.

مثال

بالعودة الى المثال السابق قمنا بتقدير المعادلة الوسيطة التالية :

$$\hat{\varepsilon}_i^2 = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \alpha_1 X_{i1}^2 + \dots + \beta_k X_{ik} + \alpha_k X_{ik}^2 + u_i$$

كانت نتائج التقدير كمايلي :  $e_i^2 = -78,58 x_i + 11,98 x_i^2 + 136,02 + \hat{v}_i$

وبتقدير معامل التحديد واحصائية فيشر المحسوبة وجدنا:  $n = 30; R^2 = 0,226; F^* = 3,956$

نقوم بحساب معامل لاغرانج:  $LM = n R^2 = 30 \times 0,22 = 6,78 > \chi_{0,05}^2(2) = 5,99$ .

من خلال النتائج الخاصة بقيمة معامل لاغرانج  $LM$  ومقارنتها بمستوى معنوية  $\alpha=5\%$ ، نجد اننا نرفض الفرضية الصفرية اي ان تباین الأخطاء غير متجانس.

### 4-3 اختبار معامل الارتباط لـ Spearman

يقيس معامل الرتب لسبيرمان درجة الارتباط بين مجموعتين من الرتب، حيث يبين نوع وقوة العلاقة بين متغيرين  $X$  و  $Y$ ، رغم اختلاف نوع البيانات كمية غير مبوبة او وصفية<sup>1</sup>:

$$(y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \varepsilon_i \quad , i=1, \dots, n)$$

نقوم باستخدام هذا المعامل في اكتشاف مشكلة عدم ثبات تجانس الخطأ بالخطوات التالية:

1 مصطفى الخواجة، مقدمة في الاحصاء، الاسكندرية، الدار الجامعية، مصر 2002، ص 222.

1- تقدير النموذج باستعمال طريقة المربعات الصغرى  $OLS$   $\hat{Y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_i$  والحصول على البواقي او

$$e_i = Y_i - \hat{Y}_i$$

2- اخذ البواقي بالقيم المطلقة واهمال اشاراتها أي  $(|e_i|)$  واخذ القيم  $(|e_i|)$  و  $X$  حسب ترتيب تزايد او

تناقص رتبها.

$$r_s = 1 - \left[ \frac{6 \sum d_i^2}{N(N^2 - 1)} \right]$$

3- تقدير معامل الرتب لسبيرمان  $Spearman$  ( $r_s$ ) حسب العلاقة التالية:  $(X_i - |e_i|)$  و  $N$  تمثل عدد المشاهدات.

$$T_c = \frac{r_s \sqrt{N-2}}{\sqrt{1-r_s^2}}$$

4- حساب قيمة ستودنت المحسوبة  $T_c$  كمايلي :  $T_t$  بدرجة حرية  $n-2$  وبمستوى ومعنوية معين  $\alpha$ .

5- تتم مقارنة  $T_c$  مع  $T_t$ :

6- إذا كانت القيمة المحسوبة أكبر من القيمة الجدولة ( $T_c > T_t$ ) فاننا نرفض  $H_0$  معناه ان لا يوجد ثبات في تباين الخطأ

7- اما إذا كانت القيمة المحسوبة اقل من القيمة الجدولة ( $T_c < T_t$ ) فاننا نقبل  $H_0$  اي: هناك تجانس (ثبات) تباين الخطأ .

8- اذا كان النموذج يتضمن أكثر من متغير مستقل، فانه يتم تقدير معامل الرتب  $r_s$  بين  $e_i$  وكل متغير مستقل على حدى . ثم القيام باختبار المعنوية بواسطة اختبار ستودنت  $T$  كما تم توضيحه من قبل.

### 3-5 اختبار ثبات التباين الشرطي للأخطاء ARCH-LM

تسمح نماذج  $ARCH$  بنمذجة المتغيرات المالية التي تحتوي على تباين شرطي غير ثابت للأخطاء العشوائية حيث أن التطاير الشرطي الذي يعبر في الغالب عن المخاطرة غير ثابت . يعتمد إذن هذا الاختبار على مضاعف لاغرانج  $LM$  تتم خطوات الاختبار كمايلي:

- تقدير النموذج باستعمال طريقة المربعات الصغرى  $\hat{Y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_i$  والحصول على مربعات البواقي  $\hat{\varepsilon}_i^2$

$$- \text{ تقدير النموذج التالي: } \hat{\varepsilon}_i^2 = \theta_0 + \theta_1 \hat{\varepsilon}_{i-1}^2 + \dots + \theta_q \hat{\varepsilon}_{i-q}^2 + u_i$$

- مع حساب معامل التحديد الخاص بهذه المعادلة  $R^2$  ، نفقد في هذه الحالة  $q$  مشاهدة.

- اختبار فرضية ثبات التباين الشرطي للأخطاء وهي كمايلي:  $H_0 : \theta_0 = \theta_1 = \dots = \theta_q = 0$

حساب احصائية معامل لاگرانج التي تعتمد على معامل التحديد وحجم العينة حيث:  $LM = (n-q) \times R^2$  والذي يتبع توزيع  $\chi^2$  بدرجة حرية  $q$ ، فاذا كان  $\chi^2(q) > R^2 \times (n-q)$  عند مستوى معنوية  $\alpha$ ، فاننا نرفض الفرضية الصفرية  $H_0$  ومعناه هناك على الأقل معامل واحد من معادلة ARCH يختلف معنويا عن الصفر ومنه فإن التباين الشرطي للأخطاء غير متجانس<sup>1</sup>.

مثال :

باستعمال اختبار ARCH-LM الذي يهدف إلى معرفة مدى تجانس التباين الشرطي للأخطاء، قمنا بتقدير المعادلة الوسيطة وتحصلنا على مايلي :

$$\hat{\varepsilon}_t^2 = 43402.09 + 0.27\hat{\varepsilon}_{t-1}^2$$

$$R^2 = 0.07711$$

حيث  $\hat{\varepsilon}_t^2$  مربعات بواقي تقدير نموذج الادخار الكلي.

نقوم بحساب معامل لاگرانج وهذا مع العلم ان عدد المشاهدات كان 30 مشاهدة:

$$LM = (n-q) \times R^2 = (30-1) \times 0.077 = 2.23$$

نجد أن إحصائية مضاعف لاگرانج أصغر تماما من القيمة الجدولة لتوزيع  $\chi^2(1)$  عند مستوى معنوية  $\alpha = 5\%$   $LM < \chi_{0.05}^2(1) = 3.84$  ومنه نقبل الفرضية  $H_0$  ونقول هذا يعني أن التباين الشرطي للأخطاء متجانس نستنتج

أن التباين الهامشي للأخطاء غير متجانس أما التباين الشرطي فيعتبر ثابت.

#### 4- تصحيح عدم تجانس تباين ثبات الخطأ

من أبرز الطرق المستخدمة لتصحيح المشكلة هي طريقة المربعات الصغرى المرحة، وتقوم هذه الفكرة على إعطاء القيم ذات الانحراف الأقل وزنا أكبر على خط الانحدار من القيم ذات الانحراف الأكبر في تقدير العلاقة محل الاعتبار<sup>2</sup>، حيث يتم استخدام هذه الاوزان في تحويل النموذج الى ضيغة اخرى ينتج عنها قيم متساوى في قطر المصفوفة  $\sigma^2 I$  ويتوقف شكل النموذج الأصلي المُحوّل على نمط عدم ثبات التباين المكتشف في

النموذج الأصلي المقدر ولتحقيق هذا الغرض هناك هناك عدة افتراضات لعدم ثبات تباين الأخطاء، ويختلف النموذج أو المعادلة المحولة من افتراض الى اخر<sup>3</sup>:

الحالة الاولى: عندما يزداد تباين المتغير التابع  $Y$  بشكل تناسي مع متوسط المتغير المستقل  $\bar{X}$  وكان:

$$E(\varepsilon_i^2) = \sigma^2 X_i^2$$

1 شبيخي محمد، مرجع سابق، ص 116.

2 عبد القادر محمد عبد القادر عطية، مرجع سابق، ص 452.

3 حسين علي نجيت وسحر عبد الله، الاقتصاد القياسي، دار اليازوري، عمان ، الاردن، ص 282.

وطبقا لهذا الافتراض يتم تحويل النموذج  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i, i=1, \dots, n$  بواسطة قسمة طرفي المعادلة على

$$\frac{Y_i}{X_i} = \frac{\beta_0}{X_i} + \beta_1 + \frac{\varepsilon_i}{X_i} = \beta_0 \frac{1}{X_i} + \beta_1 + \theta_i$$

حيث:  $\theta$  تمثل حد الخطأ المحول:  $\frac{\varepsilon_i}{X_i}$

وبإجراء انحدار  $\frac{Y_i}{X_i}$  على  $\frac{1}{X_i}$  مستخدما طريقة المربعات الصغرى العادية نحصل على:

$$\left( \frac{\hat{Y}_i}{X_i} \right) = \hat{\beta}_0 \frac{1}{X_i} + \hat{\beta}_1$$

ثم نقوم بضرب المعادلة المحولة المقدرة السابقة في  $X_i$  يتم الحصول على النموذج الأصلي:  $\hat{Y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_i$  بعد معالجة عدم ثبات التباين  $\sigma^2$  ويتضح مما سبق أن الحد الثابت في النموذج المحول  $\beta_1$

هو عبارة عن ميل معامل الانحدار للنموذج الأصلي، وميل معامل الانحدار للنموذج المحول هو عبارة عن الحد الثابت في النموذج الأصلي. مما يؤدي الى اختلاف في معامل التحديد  $R^2$  في النموذجين لان قيم المتغير التابع تختلف في الاول  $Y_i$  و  $\frac{Y_i}{X_i}$  في الثاني .

الحالة الثانية: عندما يزداد تباين المتغير التابع  $Y$  بشكل تناسبي مع المتغير المستقل  $X_i$  اي:

$$E(\varepsilon_i^2) = \sigma^2 X_i$$

فيصبح النموذج الجديد:

$$\frac{Y_i}{\sqrt{X_i}} = \frac{\beta_0}{\sqrt{X_i}} + \beta_1 \sqrt{X_i} + \frac{\varepsilon_i}{\sqrt{X_i}} = \beta_0 \frac{1}{\sqrt{X_i}} + \beta_1 \sqrt{X_i} + \omega_i$$

حيث  $\omega_i$  عبارة عن حد الخطأ المحول  $\frac{\varepsilon_i}{\sqrt{X_i}}$  ،  $X_i > 0$

ثم نقوم باجراء انحدار باستعمال طريقة المربعات الصغرى متممضن ثلاث متغيرات هي  $\frac{1}{\sqrt{X_i}}$  ،  $\sqrt{X_i}$  ،  $\frac{Y_i}{\sqrt{X_i}}$

حيث تكون قيمة الثابت معدومة، كما ان قيمة تصبر اكبر  $R^2$  مما يجعل قيمة التوقع للمتغير التابع  $Y$  اقل

دقة<sup>1</sup>.

$$E(\varepsilon_i^2) = \sigma^2 Y_i^2 \quad \text{الحالة الثالثة:}$$

ومع هذه الحالة تكون المعادلة المحولة من الشكل:

$$\frac{Y_i}{Y_i} = \frac{\beta_0}{Y_i} + \beta_1 \frac{X_i}{Y_i} + \frac{\varepsilon_i}{Y_i} = \beta_0 \frac{1}{Y_i} + \beta_1 \frac{X_i}{Y_i} + \varphi$$

$$E(\varepsilon_i^2) = \sigma^2 |\hat{\varepsilon}_i| \quad \text{الحالة الرابعة:}$$

ويتضمن هذا الافتراض أن تباين حد الخطأ دالة خطية لبواقي طريقة المربعات الصغرى العادية، فنقوم بقسمة المعادلة الاصلية على  $\sqrt{|\hat{\varepsilon}_i|}$  وطبقا لهذا تكون المعادلة:

$$\frac{Y_i}{\sqrt{|\hat{\varepsilon}_i|}} = \beta_0 \frac{1}{\sqrt{|\hat{\varepsilon}_i|}} + \beta_1 \frac{X_i}{\sqrt{|\hat{\varepsilon}_i|}} + \frac{\varepsilon_i}{\sqrt{|\hat{\varepsilon}_i|}}$$

الحالة الخامسة: التحويلات اللوغاريتمية، إن تحويل النموذج الأصلي إلى الصيغة اللوغاريتمية المزدوجة سوف يؤدي غالبا إلى تقليل درجة عدم ثبات تباين حد الخطأ، ومن ثم طبقا لهذا الافتراض تكون المعادلة المحولة

$$\text{المناسبة للنموذج الاصلى}^2: \quad \ln Y_i = \beta_0 + \beta_1 \ln X_i + \varepsilon_i$$

تمارين مقترحة

## I اجب بصحيح او خطأ

أ- في وجود اختلاف التباين تكون مقدرات م ص ع متحيزه وأقل كفاءه.

ب- عند وجود اختلاف التباين فان، اختبارات Ft غير صحيحه.

ج- في وجود اختلاف التباين فان طريقة م ص ع دائما يكون الخطأ المعياري للمقدرات متحيز.

د- اذا كان هناك اختلاف تباين فانه يكون هناك ارتباط بين التغيرات في المتغير العشوائي.

هـ- لا يوجد اختبار لاختلاف التباين لايقوم بافتراضات عن علاقة التباين مع احد المتغيرات

II- تبين العلاقة التالية التي تربط بين كل من مستوى الاجور Y وعدد العاملين X، في 30 شركة في

احدى الصناعات، وباجراء انحدار للعينة كلها لـ Y على X  $\hat{Y}_i = 0.009 X_i + 7.5$

وجدنا :  $t \dots (16.10) \dots (40.27)$

$$R^2 = 0.90$$

<sup>1</sup>حسين علي بخيت وسحر عبد الله، مرجع سابق، ص 283.

<sup>2</sup>شبيخي محمد، مرجع سابق، ص 118.

وباجراء انحدارثاني ل 12 مشاهدة الاولى و 12 الاخيرة ، حصلنا على نتائج التقدير التالية:

تقدير المشاهدات الثانية	تقدير المشاهدات الاولى
$y_t = 6.1 + 0.013 x_t + e_t$ $t \quad (4.16) \quad (3.89)$ $R^2 = 0.60$ $n_2 = 12 \quad ESS_2 = 3.095$	$y_t = 8.1 + 0.006 x_t + e_t$ $t \quad (39.4) \quad (4.36)$ $R^2 = 0.66$ $n_1 = 12 \quad ESS_1 = 0.507$

المطلوب:

1- ماهي المشكلة التي نحاول معالجتها؟

2- باستخدام اختبار Goldfeld-Quandt اختبر وجود هذه المشكلة من عدمها عند مستوى 5% ، حيث  $F_{10,10} = 2.97$

III- لتكن لدينا النماذج التالية الخاصة بالإنفاق الاستهلاكي  $C$  والدخل المتاح  $Y_d$  لعينة تشمل 30 مشاهدة :

النموذج	$R^2$	مجموع مربعات الاخطاء SCR	حجم العينة
$\hat{C} = 1.48 + 0.788 Y_d$	$R^2 = 0.97$	SCR = 1.069	$n = 30$
$\hat{C}_1 = 7.846 + 0.837 Y_{d1}$	$R^2 = 0.91$	SCR <sub>1</sub> = 1.069	$n_1 = 12$
$\hat{C}_2 = 2.306 + 0.747 Y_{d2}$	$R^2 = 0.71$	SCR <sub>2</sub> = 3.344	$n_2 = 12$

1- باتباع خطوات احد الاختبارات للكشف عن مشكلة عدم ثبات التباين :

أ- حدد هذا الاختبار واستخرج عدد المشاهدات المستبعدة من العينة الكلية  $m$ .

ب- احسب قيمة فيشر المحسوبة  $F_c$ .

ج- اختبر وجود مشكلة عدم ثبات التباين من عدمها اذا كانت قيمة فيشر الجدولة  $F_t = 2.97$

# الفصل السادس: التعدد (الأزواج) الخطي

## 1- مشكلة التعدد الخطي Multicollinearity:

يشير التعدد الخطي الى وجود علاقة خطية بين المتغيرات التفسيرية في النموذج الانحداري<sup>1</sup>، ومن ثم فإن هذا

المشكل لا يوجد في حالة الانحدار البسيط، فاذا كان لدينا:  $X = [X_1, X_2, \dots, X_j, \dots, X_k]$

حيث يسمى  $X_j$  العمود رقم  $j$  لـ  $X$ .

فقول ان رتبة  $X$  هي اقل  $k$  من معناه يوجد شعاع  $C$  حيث:  $C' = [C_1, C_2, \dots, C_j, \dots, C_k] \neq 0$

حيث يصبح لدينا العلاقة التالية  $C_1X_1 + C_2X_2 + \dots + C_kX_k = 0$

التي توضح وجود علاقة خطية بين المتغيرات المستقلة  $X_i$ . حيث تكون هذه المشكلة في اوجها اذا كان الارتباط بين هذه المتغيرات تاما .

## 2- مسببات واثار مشكلة التعدد الخطي

ينشأ التعدد الخطي من عدة أسباب منها ما يلي:

- اتجاه المتغيرات الاقتصادية معا للتغير مع مرور الزمن: فبمرور الزمن سوف تتزايد المتغيرات الاقتصادية التالية معا: الدخل، الاستهلاك، الادخار، الاستثمار، المستوى العام للأسعار والعمالة، وحيث أن هناك ارتباط بين هذه المتغيرات فإن التعدد الخطي سوف يتحقق.

نفترض على سبيل المثال ننا نحاول ان نقدر دالة الطلب كمايلي  $Q_i = \beta_0 + \beta_1 P_i + \beta_2 Y_i + u_i$

وهي لمجموعة من السلع ولتكن الواردات حيث نفترض ان الكمية المطلوبة  $Q$  تعتمد على مستوى اسعار السلع المنتجة محليا  $P$  وعلى مستوى الدخل للمستهلكين  $Y$ ، ومن المعروف اقتصاديا انه اذا كانت اسعار السلع المنتجة محليا مرتفعة فان المستهلكين يتجهون نحو المستوردة والتي تكون ارخص نسبيا، ولذلك نتوقع ان تكون  $\beta_1$  موجبة، وبالمثل قانه اذا كانت الدخول للمستهلكين اكبر كان الطلب اكبر على السلع ( بما فيها المستوردة) ولذلك نتوقع ان تكون موجبة  $\beta_2$  ايضا، ونلاحظ من خلال فحص البيانات المتاحة انه على مدى زيادة الفترات الزمنية يزداد فيها معدل التضخم المحلي تزداد الواردات وتنمو ايضا بسبب زيادة الدخل والصعوبة هنا هي ان الفترات التي يتزايد فيها الدخل تكون متزامنة مع زيادة التضخم بمعنى اخر يوجب ارتباط قوي موجب (وان لم يكون تاما) بين وهذا الارتباط يجعل من الصعوبة عزل أثر فعندما يكون هناك تزايد سريع في الواردات مصاحبا لزيادة في الدخل والاسعار المحلية فانه من اصعب تحديد الاثار النسبية لكل من التضخم والدخول في تخفيف زيادة الواردات<sup>2</sup>.

<sup>1</sup> عبد القادر محمد عبد القادر عطية، مرجع سابق، ص 468.

<sup>2</sup> هاري كلجيان، والاس اوتس، ترجمة: المرسي السيد حجازي، محمد عبد القادر عطية، مقدمة في الاقتصاد القياسي: المبادئ والتطبيقات، النشر العلمي والمطابع، المملكة العربية السعودية، 2001، ص 304.

- استخدام متغيرات مستقلة ذات فترة إبطاء في المعادلة المراد تقديرها: فالدخل في الفترة الزمنية الحالية يتحدد جزئياً بواسطة قيمته في الفترة الزمنية السابقة، وحيث أن هناك ارتباط بين القيم المتتالية لمتغير ما فإن التعدد الخطي سوف يتحقق.

وفي وجود التعدد الخطي فإنه سوف يترتب عنه:

- زيادة التباين والتباين المشترك للمقدرات بدرجة كبيرة دون التأثير على التنبؤات المستمدة من الانحدار القيم المقدرة لمعاملات الانحدار سوف تكون غير محددة وغير دقيقة .

- الأخطاء المعيارية للقيم المقدرة لمعاملات الانحدار سوف تكون كبيرة جدا: حيث تظهر مشكلة التعدد الخطي بوضوح في وجود تباينات كبيرة لمقدرات معالم الانحدار فحتي اذا كان هناك تأثير لمتغير مستقل على متغير تابع ففي ظل وجود هذه المشكلة قد يجعل من الصعب تقدير ذلك اللش بدقة وتنخفض درجة الثقة في السياسات المقترحة بناء على هذه المقدرات.

- تبرز هذه المشكلة بشكل كبير في العينة أكثر من المجتمع كما ينبغي التنبيه على انه في ظل وجود هذه المشكلة فان تقدير معالم الانحدار تبقى غير متحيزة أي:  $E(\hat{b}_i) = b_i$

- وتشير بعض الدراسات ان مشكلة التعدد الخطي تكون غير مهمة اذا كان:  $R^2 > r_{x1.x2}$

- في حالة التعدد الخطي التام فان محدد المصفوفة  $X'X$  يصبح معدوما وهو ما يجعل تقدير معالم النموذج امرا مستحيلا مع تباينات لا نهائية<sup>1</sup>.

### 3-اختبارات الكشف عن التعدد الخطي:

تعتمد درجة الخطورة لأثر التعدد الخطي على درجة الارتباط الجزئي، ومعامل الارتباط الكلي (أو معامل التحديد المضاعف)، ومنه يمكن القول بأن كلا من الأخطاء المعيارية، معامل التحديد المضاعف  $R^2$  ومعاملات الارتباط الجزئية  $r_{xi.xj}$  يمكنها ان تستعمل لاختبار التعدد الخطي، لكن كل معيار من هذه المعايير الثلاثة المذكورة ليس بمؤشر على وجود التعدد الخطي بمفرده، وذلك لأن القيم العالية للأخطاء المعيارية لا تظهر دائما، بسبب التعدد الخطي، وإنما يمكن أن تظهر لأسباب أخرى، كما أن الارتباطات العالية فيما بين المتغيرات المستقلة لا تؤثر بالضرورة على قيم المقدرات  $\hat{\beta}_j$  ومنه ليست هذه هي الأخيرة بمعيار مناسب لقياس

واكتشاف التعدد الخطي بمفردها، وبالمقابل يمكن لقيمة معامل التحديد المضاعف  $R^2$  ان تكون عالية بالمقارنة مع  $r_{xi.xj}$ . ورغم ذلك، من المحتمل أن تحتوي نتائجنا على إشارات خاطئة أو على أخطاء معيارية كبيرة، ومع كل هذا يمكن القول بأن توفيق المعايير الثلاثة، أعلاه يساعدنا على اكتشاف التعدد الخطي<sup>2</sup>.

<sup>1</sup> 1 Rrégis, Op.cit.pp114.

<sup>2</sup>محمد شيخي، مرجع سابق، ص 91.

### 1-3 اختبار كلاين<sup>1</sup> Klein

يقوم هذا الاختبار على المقارنة بين معامل التحديد المضاعف الكلي  $R^2$  للنموذج:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \dots + \beta_k X_{ki} + U_i$$

ومعاملات الارتباط الجزئية  $r_{xi, xj}$  بين المتغيرات التفسيرية من اجل:  $i \neq j$ .

اذا كان:  $R_y^2 < r_{xi, xj}^2$  نقول ان هناك فرضية لوجود التعدد الخطي.

وهو لا يتعلق باختبار احصائي معين كاختبار ستودنت  $T$  او فيشر  $F$  او كاي مربع  $\chi^2$  لتأكد من صحة

فرضية التعدد الخطي من عدمه وولكنه معيار لقرينة وجود التعدد الخطي.

مثال:

يقوم اقتصادي بدراسة علاقة انحدارية لمتغير تابع بواسطة اربعة متغيرات تفسيرية

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + \beta_4 X_{4i} + U_i$$

ومحاولا الكشف عن وجود علاقة خطية بين المتغيرات الم  $S$  ثقلة، الجدول التالي يوضح السلاسل الزمنية للمتغيرا

الخاصة بالنموذج:

#### الجدول رقم 11

y	x <sub>1</sub>	x <sub>2</sub>	x <sub>3</sub>	x <sub>4</sub>
8,40	82,90	17,10	92,00	94,00
9,60	88,00	21,30	93,00	96,00
10,40	99,90	25,10	96,00	97,00
11,40	105,30	29,00	94,00	97,00
12,20	117,70	34,00	100,00	100,00
14,20	131,00	40,00	101,00	101,00
15,80	148,20	44,00	105,00	104,00
17,90	161,80	49,00	112,00	109,00
19,30	174,20	51,00	112,00	111,00
20,80	184,70	53,00	112,00	111,00

نتائج التقدير الخاصة بالنموذج كانت كمايلي:

$$y = -13,53 + 0,096 x_1 + 0,015 x_2 - 0,199 x_3 + 0,34 x_4 + e$$

$$(1,80) \quad (3,66) \quad (0,30) \quad (2,20) \quad (2,27)$$

$$n = 10$$

$$R^2 = 0,998$$

$$(.) = t \text{ de Student}$$

وبحساب معاملات الارتباط البسيطة بين المتغيرات المستقلة وجدنا:

<sup>1</sup> Klein L.R., page 101, 1962.

$$\begin{array}{lll} r_{x1,x2}^2 = 0,976 & r_{x1,x3}^2 = 0,960 & r_{x1,x4}^2 = 0,974 \\ r_{x2,x3}^2 = 0,938 & r_{x2,x4}^2 = 0,938 & r_{x3,x4}^2 = 0,982 \end{array}$$

من خلال نتائج معاملات الارتباط البسيطة لا يمكننا القول ان هناك مشكلة جدية للتعدد الخطي في هذا النموذج ، حيث رغم ان هذه المعاملات كانت قيمها كبيرة الا انها كانت اقل من معامل التحديد المضاعف  $R^2 = 0,998$  .

### 3-2 طريقة التحليل الترافدي لـ Frisch

تتضمن هذه الطريقة القيام بانحدار المتغير التابع على كل متغير مستقل على حدا، ومنه نحصل على كل الانحدارات الأولية، ثم نختار الانحدار الأولي الذي يعطي النتائج الأكثر مصداقية، ثم نضيف تدريجيا متغيرات أخرى ونختبر آثارها على كل من المعالم الفردية ( الاخطاء المعيارية، معامل التحديد المضاعف  $R^2$ ) ويكون المتغير المضاف للانحدار ذا معنوية إذا :

- اذا حسّن المتغير الجديد وزاد من قيمة  $R^2$  بدون أن يجعل المعالم الفردية مرفوضة اقتصاديا وبطريقة خاطئة، نحتفظ بهذا المتغير ونعتبره كمتغير مستقل جيد.

- إذا لم يحسّن المتغير الجديد من العلاقة ويؤثر على قيم المعالم الفردية، نعتبره مرفوضا ونحذفه من الانحدار.  
- إذا أثر المتغير الجديد بشكل واضح على إشارات وقيم المعالم المقدرة، نعتبره متغيرا مفسّرا، فإذا تأثرت المعالم الفردية بالطريقة التي تصبح فيها غير مقبولة على أساس الاعتبارات النظرية المعروفة مسبقا، فإنه يمكننا القول بأن هذا مؤشر على وجود التعدد الخطي بشكل معقد،

يكون هذا المتغير مهما، لكن بسبب الارتباطات الخطية مع المتغيرات المستقلة الأخرى، يكون أثره غير مقدر وغير معروف إحصائيا بواسطة المربعات الصغرى العادية.

ان طريقة التحليل الترافدي لـ **Frisch** تنص على تقدير كل الانحدارات الممكنة ما بين المتغيرات الموجودة بالعلاقة المدروسة، آخذين كل متغير، بالترتيب، كمتغير تابع واعتبار كل الانحدارات الممكنة لكل متغير في بقية المتغيرات، والتي ندخلها تدريجيا في التحليل، ومن الواضح أن التحليل الترافدي يتطلب منا حسابات كثيرة، ومنه تكون المقارنات ما بين النتائج معقدة أكثر.

### 3-4 طريقة Farrar-Glauber (F-G)

هذا الاختبار نشر لأول مرة سنة 1967 بعنوان الاشتراك الخطي في نموذج الانحدار بواسطة Farrar-Glauber حيث يشتمل هذه الاختبار اجمالا على<sup>1</sup>:

اختبار كاي مربع:  $\chi^2$

ولاكتشاف ظاهرة التعدد الخطي يتبع Farrar-Glauber الخطوات التالية:

1 مجيد علي حسين، غفاف سعيد، مرجع سابق، ص 495.

أولا :حساب محدد مصفوفة معاملات الارتباط بين المتغيرات المستقلة:

$$D = \begin{vmatrix} 1 & r_{X_1X_2} & r_{X_1X_3} & \dots & r_{X_1X_k} \\ r_{X_2X_1} & 1 & r_{X_2X_3} & \dots & r_{X_2X_k} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ r_{X_kX_k} & r_{X_kX_2} & r_{X_kX_3} & \dots & 1 \end{vmatrix}$$

عندما تكون قيمة المحدد تقترب من الصفر، فإن هناك دليل على وجود تعدد خطي  
ثانيا: نستخدم اختبار كاي مربع:  $\chi^2$  لتحديد وجود او عدم وجود مشكلة التعدد الخطي في النموذج المقدر  
وذلك بوضع الفرضيات التالية:

$$H_0 : D = 1 \text{ (استقلال خطي)}$$

$$H_1 : D < 1 \text{ (ارتباط خطي)}$$

نقوم بحساب احصائية *Farrar-Glauber* (القيمة المحسوبة) تعرف كما يلي :

$$*\chi^2 = - \left[ n - 1 - \frac{1}{6} (2K + 5) \right] . \text{Ln } D$$

حيث  $n$  عدد المشاهدات ( حجم العينة)،  $k$  عدد المتغيرات المفسرة و  $ln$  هو الوغاريتم النيبيري، فاذا كانت  
القيمة المحسوبة  $*\chi^2$  ، اكبر من الجدولة لتوزيع  $\chi^2$  بدرجة حرية  $(k(k+1)/2)$  ومستوى معنوية  $\alpha$  فنقبل  
حينئذ الفرضية  $H_1$  ونقول انه توجد حالة من التعدد الخطي.  
ملاحظة: كلما كبرت القيمة المحسوبة لـ  $*\chi^2$  عن نظيرتها الجدولة كلما دل ذلك على شدة مشكلة التعدد  
الخطي للمتغيرات المستقلة<sup>1</sup>.

مثال:

باستعمال طريقة *Farrar-Glauber* نقوم بحساب المحدد  $D$ ، للمتغيرات الخاصة بالمثال السابق

$$D = \begin{vmatrix} 1 & r_{x1 x2} & r_{x1 x3} & r_{x1 x4} \\ r_{x2 x1} & 1 & r_{x2 x3} & r_{x2 x4} \\ r_{x3 x1} & r_{x3 x2} & 1 & r_{x3 x4} \\ r_{x4 x1} & r_{x4 x2} & r_{x4 x3} & 1 \end{vmatrix} =$$

1 مجيد علي حسين، عفاف سعيد، مرجع سابق، ص 498.

$$= \begin{vmatrix} 1 & 0,988 & 0,980 & 0,987 \\ 0,988 & 1 & 0,969 & 0,969 \\ 0,980 & 0,969 & 1 & 0,991 \\ 0,987 & 0,969 & 0,991 & 1 \end{vmatrix} = 0,92198 \times 10^{-5}$$

نقوم بحساب القيمة المحسوبة  $\chi^2$ \* كما يلي:

$$*\chi^2 = - \left[ n - 1 - \frac{1}{6} (2K + 5) \right] \times \ln D$$

$$*\chi^2 = - \left[ 10 - 1 - \frac{1}{6} (2 \times 5 + 5) \right] \times -11,59 = 75,33$$

هذه القيمة نقوم بمقارنتها بالقيمة من الجدولية لتوزيع  $\chi^2$  بدرجة حرية  $1/2(k(k+1))=10$  ومستوى معنوية

$$\chi^2 = 18.31 ، \alpha=0.05$$

وحيث ان  $\chi^2 > \chi^2*$  نقوم برفض الفرضية الصفرية  $H_0$ ، اي توجد مشكلة التعدد الخطي

قد تختلف نتائج اكتشاف مشكلة التعدد الخطي بين الاختبارات الخاصة بكشفه ونخص بالذكر اختباري:

*Farrar-Glauber* و *Klein* حيث يعتمد على الاساس النظري وهو ما يمنحه الميزة في اكتشاف مشكلة التعدد الخطي<sup>1</sup>.

#### 4-قياس التعدد الخطي أو شرط الأعداد Condition numbers

انطلاقا من النموذ التالي:  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \varepsilon_i : i = 1, \dots, n$  فيكون لدينا:

$$\begin{cases} \text{Var}(\hat{\beta}_1) = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{\sum x_{1i}^2 (1 - R_1^2)} \\ \text{Var}(\hat{\beta}_2) = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{\sum x_{2i}^2 (1 - R_2^2)} \\ \text{Cov}(\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2) = \frac{\sigma_\varepsilon^2 R_1^2}{\sum x_{1i} x_{2i} (1 - R_1^2)} \end{cases}$$

حيث ان  $R_1^2$  هو مربع معامل الارتباط المتعدد ما بين المتغيرين المستقلين  $X_1$  و  $X_2$  بينما  $R_2^2$  هو ما بين  $X_2$  و

$X_1$  وهما في الأخير متساويان، أما عند توسيع النموذج إلى  $k$  متغير مستقل ( $2k >>$ ) يصبح  $R_i^2$  على أنه مربع

معامل الارتباط المتعدد ما بين المتغير المستقل  $X_{ij}$  وبقيّة المغيرات المستقلة الأخرى، ومنه يمكننا استنتاج قانون عام

لتباين المقدرات الفردية لشعاع معالم النموذج كما يلي:

1 Rrégis, Op.cit.pp118.

$$Var(\hat{\beta}_j) = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{\sum x_{ji}^2 (1 - R_j^2)} \quad j = 1, \dots, k$$

وتكون قيمة  $Var(\hat{\beta}_j)$  كبيرة كلما كانت  $\sigma_\varepsilon^2$  هي الاخرى كبيرة كما انه اذا كانت  $\sum x_{ji}^2$  صغيرة :  $R_j^2$  كبيرة.

ومنه نعرّف مقياسا جديد يسمى " معامل تضخم التباين " (Variance Inflation Factor (V.I.F)) ومقياسا آخر يسمى " شرط العدد " (Condition number) حيث ان هذين المقياسين يحددان درجة التعدد الخطي<sup>1</sup>.  
- ويعرف معامل تضخم التباين كما يلي:

$$V.I.F(\hat{\beta}_j) = \frac{1}{1 - R_j^2}$$

- وبناءا على هذا التعريف نستطيع كتابة:

$$Var(\hat{\beta}_j) = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{\sum X_{ij}^2} \times V.I.F(\hat{\beta}_j), \quad j = 1, \dots, k$$

أي أن:

$$V.I.F(\hat{\beta}_j) = \frac{\sum X_{ij}^2}{\sigma_\varepsilon^2} \times Var(\hat{\beta}_j) \quad j = 1, \dots, k$$

انطلاقا من الانتقادات الموجهة لمعامل الارتباط، يكون مقياس (V.I.F) غير كاف لتحديد التعدد الخطي، ومنه نذكر مقياس شرط الأعداد المذكور من طرف (Welsch (1980) والذي يقيس حساسية مقدرات الانحدار للتغيرات الصغيرة في التباينات، ويعرف شرط الأعداد على أنه الجذر التربيعي لأكبر قيمة مقسمة على أصغر قيمة للقيم المميزة للمصفوفة:  $(X'X)$  وهو على الشكل:

$$K(X) = \frac{\sqrt{\lambda_{\max}}}{\sqrt{\lambda_{\min}}}$$

فكلما كانت القيمة أعلاه أقرب إلى الواحد، كلما كان الشرط أفضل لعدم جدية التعدد الخطي، ومع هذا، فإن المقياسين المذكورين أعلاه ليسا كاملين، حيث القانون الخاص بـ (V.I.F) ينظر إلى الارتباطات من خلال المتغيرات المستقلة فقط، وهذا ليس بالعامل الوحيد، كما أن شرط العدد يمكن أن يتغير بإعادة تحويل المتغيرات

1 محمد شيخي ، مرجع سابق، ص 93.

المستقلة، والتي ليست دائمة صحيحة، ويصلح المقياسان للاستعمال عند حذف بعض المتغيرات وفرض قيود على المعالم فقط في الحالات التي يكون فيها معامل التحديد مقارنة للواحد صحيح اي:  $(R_j^2 \approx 1)$

أو لما تكون القيمة المميزة الصغرى  $\lambda_{min}$  أقرب من الصفر. نقدر النموذج في هذه الحالة تبعا لبعض القيود المفروضة على معلمه، ويقترح *Theil* مقياسا آخر لقياس درجة الارتباط فيما بين المتغيرات ومنه درجة التعدد الخطي على الشكل:

$$m = R^2 - \sum_{j=1}^k (R^2 - R_{-j}^2)$$

حيث:  $R_{-j}^2$  يمثل الارتباط المتعدد من انحدار  $y$  (المركزة) في  $x_1, x_2, \dots, x_k$  مع حذف  $x_j$  لكن

احدى عيوب هذه الطريقة هي ان  $m$  يمكن أن تكون سالبة مما يجعل التحليل أصعب، وهناك من يقترح طرقا معينة لحل مشكلة التعدد الخطي كإضافة حد ثابت لتباينات مقدرات المعالم قبل حل المعادلات الطبيعية للمربعات الصغرى<sup>1</sup>.

### 5-الحلول المقترحة للتعدد الخطي

عند وجود التعدد الخطي، فإن الحلول تكون معتمدة على:

إمكانية إيجاد مصادر أخرى للبيانات وعلى أهمية العوامل التي تسببت في ظهورها، ثم على الهدف الذي من أجله نقوم بتقدير الدالة تحت الدراسة، فإذا لم يؤثر التعدد الخطي بشكل فعلي على مقدرات النموذج، يقترح بعض باحثي القياس الاقتصادي إهمال وجوده في النموذج.

حيث يمكن تجنب وتفادي التعدد الخطي بتوسيع حجم العينة، فمثلا يمكن تحويل البيانات السنوية إلى بيانات موسمية أو شهرية إن أمكن ذلك.

كما يمكن التخلص من التعدد الخطي بإسقاط (حذف) المتغير المسبب لهذا المشكل لكن هذه العملية يمكن أن تخلق مشاكل أخرى، وهناك من يقترح إدخال معلومات إضافية للنموذج، او بالاستعانة بالمتغيرات ذات التباطؤ الزمني *lagged variables*.

إن وجود التعدد الخطي يجعل من الصعب فصل آثار المتغيرات المختلفة، ومنه نحتاج إلى معلومات خاصة تساعدنا على فصل أثر كل متغير لوحده، ويكون ذلك عن طريق فرض قيود على بعض المعالم بناء على المعلومات المسبقة للنظرية الاقتصادية<sup>2</sup>.

لا حاجة في تعديل النموذج الذي يعاني من مشكلة التعدد الخطي اذا كان<sup>3</sup>:

1 محمد شيخي مرجع سابق، ص 94.

2 محمد شيخي، مرجع سابق، ص 96.

3 مجيد علي حسين، عفاف سعيد، مرجع سابق، ص 503.

- اذا كانت درجة التعدد الخطي ليست عالية  
- عندما تكون درجة التعدد الخطي كبيرة ولكن تخص متغيرات او معلمات للتقدير لا تهم الباحث بشكل كبير.

### تمارين مقترحة

I- من خلال التقدير التالي الذي يربط العلاقة بين كل من مستوى الواردات  $Y$ ، الناتج الاجمالي الوطني  $X_1$ ، والرقم القياسي لاسعار المستهلكين  $X_2$ : في ال: و.م. ا خلال الفترة : 1995-1980 :

$$\hat{Y}_i = 0.08X_1 + 0.76X_2 - 101.49$$

$$t \dots \dots (1.40) \dots \dots (1.00)$$

$$r_{12} = 0.997$$

$$R^2 = 0.97$$

1- هل المعلمتين  $\beta_1$  و  $\beta_2$  معنويتين عند مستوى

$$5\% \text{ حيث } t_{(15;0.05)} = 2.131$$

2- يشير التقدير الى وجود مشكلة قياسية ، ماهي؟

3- كيف تبين ذلك ( برّر )؟

3 لتكن لدينا المعطيات التالية

Y	X	Z	y	x	z	yx	yz	xz	$x^2$	$z^2$	$y^2$
3	4	10	-4	-9	5	36	-20	-45	81	25	16
4	5	8	-3	-8	3	24	-9	-24	64	9	9
5	8	6	-2	-5	1	10	-2	-5	25	1	4
6	9	7	-1	-4	2	4	-2	-8	16	4	1
7	12	5	0	-1	0	0	0	0	1	0	0
8	14	5	1	1	0	1	0	0	1	0	1
8	16	4	1	3	-1	3	-1	-3	9	1	1
9	18	2	2	5	-3	10	-6	-15	25	9	4
10	20	2	3	7	-3	21	-9	-21	49	9	9
10	24	1	3	11	-4	33	-12	-44	121	16	9
70	130	50				142	-61	-165	392	74	54

قدر النموذج التالي واحسب معامل الارتباط البسيط  $r_{x_1,x_2}$   
المطلوب اختبر وجود او عدم وجود مشكلة التعدد الخطي بواسطة :  
ماهو دور كل من الاختبارات التالية للكشف عن مشكلة التعدد الخطي:  
اختبار كاي مربع  
اختبار فيشر  
اختبار ستودنت  
استعمل الاختبارات السابقة للكشف عن التعدد الخطي في النموذج

# الفصل السادس: تعلقات الأخطاء على النموذج (أخطاء القياس)

## نماذج الاخطاء على النموذج ( اخطاء القياس )

تشير اخطاء المتغيرات الى تضمن متغيرات الانحدار اخطاء في قياس، حيث ان اخطاء القياس في المتغير التابع تدخل في حد التشويش او حد الخطأ ولا تخلق اي مشكلة، ولكن اخطاء القياس في المتغيرات المفسرة يؤدي الى وجود مقدرات للمعالم تكون متحيزة وغير متسقة، لكن للحصول على مقدرات متسقة هناك عدة طرق لذلك منها طريقة المتغيرات الوسيطة والتي تكون ذات ارتباط عالي مع المتغير التابع ومع استقلالية مع حد الخطأ، او طريقة المربعات الصغرى المعكوسة...

### 1- نتائج وجود المتغيرات معيبة

عند التطرق للنموذج الخطي، نفترض في الغالب ان المتغيرات الداخلية و الخارجية يتم مشاهدتها دون خطأ . لكن في الواقع، نادرا ما يتم التحقق من هذه الفرضية . ومع ذلك، يمكننا القول أن الخطأ في قياس المشاهدات صغير مقارنة بالخطأ في التوصيف للنماذج<sup>1</sup>.

ومع ذلك، في بعض النماذج، نجد ان المتغيرات تتضمن بعض الاخطاء وهذه الاخطاء تكون ذات اعتبار واهمية لا يمكن تجاهلها نسبيا، على سبيل المثال، عندما اخذ البيانات، وليس مع القياس او المسح المباشر، وانما بواسطة بيانات العينة . في هذه الحالة، يجب أن نميز بين بيانات ومعطيات حقيقية وهي مجهولة :

$$y^*, x^*_1, x^*_2, \dots, x^*_k$$

وبيانات اخرى تكون تقريبية او مقدرة لها

$$y, x_1, x_2, \dots, x_k$$

وكذا التقدير لهذه البيانات بواسطة طريقة المربعات الصغرى .

نفترض النموذج التالي:

$$Y^* = X^*a + \varepsilon$$

حيث يتضمن المتغير العشوائي  $\varepsilon$  الفرضيات المعتادة

$$Y = Y^* + v \quad \text{و} \quad X = X^* + \mu$$

مع

$$E(\mu) = 0 ; E(v) = 0 ; E(X^*'\mu) = 0 ; E(Y^*'\nu) = 0 ; E(X^*'\nu) = 0 ; E(Y^*'\mu) = 0$$

فنجد:

$$E(\varepsilon'\mu) = E\{(Y^* - X^*a)'\mu\} = E(Y^*\mu) - a'E(X^*\mu) = 0$$

$$E(\varepsilon'v) = E\{(Y^* - X^*a)'v\} = E(Y^*v) - a'E(X^*v) = 0$$

ومنه فنجد هناك استقلالية (عدم ارتباط) بين الاخطاء على المتغيرات  $\mu$  ،  $\nu$  وخطأ التوصيف في النموذج  $\varepsilon$  .

<sup>1</sup> Bourbonnais R, Econométrie, 9emeEdition, Dunod, Paris, 2015,p154.

والعلاقة بين المتغيرات الخاصة بالمشاهدات تكون على النحو التالي:

$$Y^* = X^*a + \varepsilon$$

$$Y^* = Y - v = (X - \mu)a + \varepsilon \rightarrow Y = Xa + v - \mu a + \varepsilon = Xa + \eta$$

مع

$$\eta = v - \mu a + \varepsilon$$

وبالخصائص الستوكاستيكية للمتغير  $\eta$  نجد:

$$E(\eta) = E(v - \mu a + \varepsilon) = E(v) - E(\mu)a + E(\varepsilon) = 0$$

$$E(X^*\eta) = E(X^*v) - E(X^*\mu)a + E(X^*\varepsilon) = 0$$

$$E(X'\eta) = E\{(X^* + \mu)'\eta\} = E(\mu'\eta)$$

$$= E(\mu'v) - E(\mu'\mu)a + E(\mu'\varepsilon)$$

$$= -E(\mu'\mu)a \neq 0$$

ومن هنا يتبين لنا احد خصائص الانحدار الخطي غير متحققة والتي بينت وجود ارتباط بين المتغير  $\eta$  والمتغير  $X$

ومنه فطريقة المربعات الصغرى العادية تعطينا مقدرات متحيزة سلبيا.

## 2- طريقة المتغيرات الوسيطة في التقدير

عند وجود نموذج الاخطاء على المتغيرات:  $Y = Xa + \varepsilon$  فان الفرضية رقم 6 تكون غير محققة ولا يتقارب المقدر  $\hat{\alpha}$  نحو المعلمة  $a$  على خلاف باقي الفرضيات التي تكون محققة عادة.

والهدف من هذه الطريقة والخاصة بالمتغيرات الوسيطة هو ايجاد متغيرات جديدة ( $k$ متغير) هي  $z_1, z_2, \dots, z_k$

حيث:

$$E(Z'\eta) = 0 \text{ و } Z = (z_1, z_2, \dots, z_k)$$

كما ان

$$Cov(Z' X) \neq 0$$

تركيبية خطية والمتغيرات  $Z$  ليست متعامدة مع المتغيرات  $X$  اي هناك ارتباط بين المتغيرات  $X$  والمتغيرات  $Z$  ، ويكون لدينا كذلك:

$$E(Z' Y) = E\{Z'(Xa + \eta)\} = E(Z' X)a + E(Z'\eta) = E(Z' X)a$$

ولدينا:

$$\hat{a} = (Z' X)^{-1} Z' Y$$

ومن هنا نبرهن على ان المقدر  $\hat{\alpha}$  يتقارب بالاحتمال (متسقة) نحو القيمة الحقيقية  $a$  ، كما نبين ان له

تباين اصغر من العلاقة القوية بين المتغيرات  $X$  والمتغيرات  $Z$  ، بالإضافة الى ان مصفوفة التباين والتباين المشترك تصبح :

$$\widehat{\Omega}_a = \widehat{\sigma}_e^2 (Z'X)^{-1} (Z'Z)(X'Z)^{-1}$$

ان تنفيذ هذه الطريقة يكمن في ايجاد واختيار المتغيرات الوسيطة التي يجب ان تكون غير مرتبطة مع المتغير  $\eta$  وفي نفس الوقت مرتبطة ارتباطاً قوياً مع المتغيرات  $X$  .

### 3- اختبار الاثر الخارجي لHausman

ان هذا الاختبار *Hausman 1978* يسمح بايجاد امكانية العلاقة الارتباطية بين حد الخطأ  $\varepsilon$  والمتغير او المتغيرات المفسرة  $x_{it}$  . وفي هذه الحالة لا نستطيع الاعتماد في التقدير على طريقة المربعات الصغرى MCO والتي تقديراتها غير متسقة ومنه فيجب استخدام الأسلوب المتغيرات المساعدة (VI) أو طريقة العزوم.

من خلال الفرضيات التالية : الفرضية الصفرية  $H_0: \text{Cov}(x_t, \varepsilon_t) = 0$

حيث يمثل  $x_{it}$  المتغير الخارجي او المستقل في مقابل الفرضية  $H_1: \text{Cov}(x_t, \varepsilon_t) \neq 0$  .

تنص الفرضية الصفرية على ان المقدرات الخاصة بطريقة المربعات الصغرى والمتغيرات الوسيطة هي متسقة ومتقاربة اما الفرضية البديلة فتتص على ان التباين المشترك غير معدوم وان المقدرات الخاصة بطريقة المربعات الصغرى متحيزة وغير متسقة.

هذا الاختبار يمكن تقديمه بطريقتين اما بطريقة الفرق بين مقدرات طريقة المربعات الصغرى MCO او المتغيرات الوسيطة VI او طريقة الانحدار الموسع.

### 3-1- اختبار الفروق

نقوم بحساب الاحصائية:

$$H = (\widehat{a}_{VI} - \widehat{a}_{MCO}) [\text{Var}(\widehat{a}_{VI}) - \text{Var}(\widehat{a}_{MCO})]^{-1} (\widehat{a}_{VI} - \widehat{a}_{MCO})$$

حيث ان الاحصائية  $H$  تتبع التوزيع كاي مربع بدرجة حرية  $k$ ، فاذا كان  $H < \chi^2_{(k)}$  عند مستوى معنوية  $\alpha\%$  ثابتة فاننا نقبل الفرضية الصفرية ونقول ان المقدرات الخاصة ب  $MCO$  غير متحيزة ومتسقة.

### 3-2 الانحدار الموسع ( المطور )

في هذه الطريقة وضع Hausman اربع مراحل اساسية :

- تقدير نموذج بواسطة طريقة المربعات الصغرى مع تبين وتوضيح المتغير الذى نرغب فى اختبار درجة تأثيره كمتغير خارجي والوسيطي، في غالب الاحيان المتغيرات التفسيرية بتغير او تحول لفترة زمنية.
- تقدير المتغيرات المعدلة  $\widehat{x}t$  انطلاقاً من التقديرات السابقة.
- تقدير النموذج الموسع ( النموذج الاولي الذي تم اعادة اضافة المتغيرات المعدلة).
- اختبار المعنوية للمعلمات الخاصة بالمتغيرات المفسرة للنموذج مقارنة بالقيمة 0، بحيث نستخدم اختبار فيشر

او ستودنت للتحقق من معنويات المعلمات فاذا كان لا تختلف معنويا عن الصفر فنقبل الفرضية الصفرية:

$$H_0 : Cov(xt, \varepsilon_t) = 0$$

#### 4 طريقة العزوم المعممة

هذه الطريقة تستعمل تحت ان المتغيرات هي مفسرة او خارجية اي:  $Cov(xt, \varepsilon_t) = 0$ ، وعلاوة على ذلك مصفوفة التباين والتباين المشترك لحد الخطأ

$$(E(\varepsilon_t, \varepsilon_t')) = \sigma^2 I$$

فالمقدرات بواسطة طريقة العزوم المعممة توفق بينها وبين طريقة المربعات الصغرى المعممة وطريقة المتغيرات الوسيطة. حيث ان المقدرات بطريقة العزوم المعممة GMM معطى بالشكل التالي:

$$\hat{a} = (X'Z(Z'\hat{\Omega}Z)^{-1}Z'X)^{-1}X'Z(Z'\hat{\Omega}Z)^{-1}Z'y$$

حيث:

y: المتغير التابع

X: المتغيرات المفسرة او المستقلة

Z: المتغيرات الوسيطة

$\hat{\Omega}$ : مصفوفة التباين والتباين المشترك المقدرة في المرحلة الاولى بواسطة طريقة المتغيرات الوسيطة.

كما انه في حالة تحقق الفرضيات الكلاسيكية فان المقدر الخاص بطريقة العزوم المعممة يجد ويقلل من.

تأثير مقدرات المتغيرات الوسيطة (تحقق الفرضية التالية:  $(E(\varepsilon_t, \varepsilon_t')) = \sigma^2 I$ )

#### تمارين محلولة<sup>1</sup>

#### مثال 01

يقوم مزارع بدراسة علاقة بين مردود المحاصيل الزراعية  $y_i$  والكميات المستهلكة من السماد  $x_i^*$  ولهذا الغرض نفترض ان الكميات من السماد المصروح بها من قبل المزارعين  $x_i$  والتي تضمنت اخطاء في القياس، في هذه الاثناء نفترض وجود متغير الانفاق الفعلي لشراء الاسمدة  $z_i$ ، وهو مستقل عن اخطاء المشاهدة في كمية السمادة والمرتبطة ارتباطا جيدا مع استهلاك الحقيقي للسماد:

<sup>1</sup> Bourbonnais R, Econométrie, 9emeEdition, Dunod, Paris, 2015,p.158

جدول 12: عائدات المحاصيل، كميات السماد المستعمل و نفقات شراء السماد

Observation	$y_i$	$x_i$	$z_i$
1	15,30	17,30	3,00
2	19,91	21,91	7,00
3	20,94	22,96	5,40
...	...	...	...
18	25,83	29,43	22,20
19	25,15	28,95	24,60
20	25,06	28,86	24,60

نقوم بالانحدار المطور ( الموسع )

نقم باستخدام اختبار *Hausman* من خلال الخطوات الاربعة:

من خلال التقدير بواسطة طريقة المربعات الصغرى ل  $x_i$  المتغير على المتغير المساعد  $z_i$  نجد:

Dependent Variable : X				
Method : Least Squares				
Included observations : 20				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	18.37253	0.622495	29.51436	0.0000
Z	0.440680	0.039908	11.04238	0.0000

النموذج المقدر :  $\hat{x}_i = 18,37 + 0,44z_i$

نقوم بتقدير نموذج موسع حيث يتضمن :  $(XF = \hat{x}_i)$

Dependent Variable : Y				
Method : Least Squares				
Included observations : 20				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
X	1,010328	0,022324	45,25680	0.0000
XF	- 0,215107	0,023915	- 8,994504	0.0000
C	2,153561	0,212721	10,12386	0,0000

ان المعلمة الخاصة بالمتغير  $XF$  هي معنويا تختلف عن 0.

وبالتالي لا نقبل الفرضية الصفرية  $H_0$  اي ان :  $Cov(x_t, \varepsilon_t) \neq 0$

نقوم بتقدير للانحدار ل  $y_i$  المتغير على المتغير المساعد  $x_i$  نجد:

$$\hat{y}_i = 1,47 + 0,82 X_i \quad (41)$$

$$R^2 = 0,99$$

$$n = 20$$

(.) = t de Student

وحيث انه لا يمكن تطبيق طريقة المربعات الصغرى في التقدير بسبب ان:  $E(x_i \eta) \neq 0$ . ومع ذلك فان الفرضية

وكذلك  $E(z_i \eta) = \bar{0}$  نستطيع الحصول على مقدر  $\hat{a}$  كمايلي:

$$\hat{a} = \begin{matrix} (2,1) \\ (2,1) \end{matrix} = \begin{matrix} (Z' & X)^{-1} & Z' & Y \\ (2,20) & (20,2) & (2,20) & (20,1) \end{matrix}$$

وحيث ان المصفوفة Z مكونة من 1 في العمود الاول ومن القيم  $z_i$  في العمود الثاني ونفس الشيء بالنسبة

للمصفوفة X فهي مكونة من 1 في العمود الاول ومن القيم  $x_i$  في العمود الثاني :

$$Z'X = \begin{bmatrix} 20,00 & 492,78 \\ 284,40 & 7\ 369,53 \end{bmatrix}; \quad (Z'X)^{-1} = \begin{bmatrix} 1,02 & -0,07 \\ -0,04 & 0,00 \end{bmatrix};$$

$$Z'Y = \begin{bmatrix} 434,94 \\ 6472,88 \end{bmatrix}$$

$$\hat{a} = \begin{bmatrix} \hat{a}_0 \\ \hat{a}_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2,15 \\ 0,795 \end{bmatrix} : \text{ فيكون}$$

تم مقارنة المقدرات الاخيرة بنظيرتها و الخاصة بطريقة المربعات الصغرى .

ونقوم بحساب تقدير تباين الأخطاء :

$$\hat{\sigma}_\epsilon^2 = \frac{\sum_i e_i^2}{n-2} = \frac{1,29}{18} = 0,071$$

اما مصفوفة تباين - تباين مشترك للمقدرات  $\hat{a}$  هي

$$\hat{\Omega}_{\hat{a}} = \hat{\sigma}_\epsilon^2 (Z'X)^{-1} (Z'Z)(X'Z)^{-1}$$

$$Z'Z = \begin{bmatrix} 20,00 & 284,40 \\ 284,40 & 4\ 866,08 \end{bmatrix}; \quad \hat{\Omega}_{\hat{a}} = 0,071 \begin{bmatrix} 3,85 & -0,15 \\ -0,15 & 0,00 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \hat{\sigma}_{\hat{a}_1} = 0,0211$$

ومنه فالنموذج المقدر بواسطة طريقة المتغيرات المساعدة (الوسيطية) هو كمايلي:

$$\hat{y}_i = 2,15 + 0,795 X_i \quad (37)$$

$$n = 20$$

$$(.) = t \text{ de Student}$$

مثال 2

يعطي الجدول التالي: قيما المخزون  $Y$ ، والمبيعات الفعلية  $X$ ، والمتغير الافتراضي تشمل اخطأ القياس  $X'$ ، كلها بالمليون دولار، من 1963-1978، وبفرض ان المتغيرين  $X$ ،  $Y$  خالي من الخطأ قمنا باجراء انحدار ل  $Y_t$  على  $X_t$  فوجدنا:

الجدول رقم 13

السنة	1963	1964	1965	1966	1967	1968	1969	1970
$Y_t$	29.4	31.1	34.4	38.1	35.3	38.9	42.5	43.9
$X_t$	20.6	21.8	23.7	25.3	24.4	27.0	28.9	30.7
$X'_t$	21.9	23.3	25.5	27.3	26.3	29.3	31.5	33.6
السنة	1971	1972	1973	1974	1975	1976	1977	1978
$Y_t$	50.1	55.1	63.2	71.1	71.1	79.3	90.1	100.8
$X_t$	33.9	37.4	41.9	44.7	48.7	54.6	60.3	66.6
$X'_t$	37.3	41.4	46.6	49.9	54.5	61.3	67.9	75.3

$$\hat{Y}_i = -1.92 + 1.53X_i \dots\dots\dots R^2 = 0.996$$

$$SE (-1.79) (56.34) \dots\dots\dots d = 1.86$$

باجراء انحدار ل  $Y_t$  على  $X'_t$  (في حالة غياب  $X$ ):

$$\hat{Y}_i = 0.74 + 1.32X'_i \dots\dots\dots R^2 = 0.996$$

$$SE (0.73) (57.01) \dots\dots\dots d = 1.88$$

نلاحظ ان:  $a' > a$

و  $b' < b$  وباستخدام قيم  $X'_{t-1}$  لذا كان هناك شك في وجود علاقة بين  $X'_t$  و  $u_t$ .

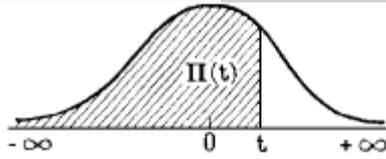
$$\hat{Y}_i = -1.56 + 1.50X'_{i-1} \dots\dots\dots R^2 = 0.993$$

$$SE (-1.13) (44.47) \dots\dots\dots d = 2.19 \dots\dots r_{x'.x'-1} = 0.998$$

ومنه المعامل جديدة اقرب الى المعامل الحقيقية كما انها متنسقة.

# الملاحق

### 1- جدول التوزيع الطبيعي Laplace-Gauss



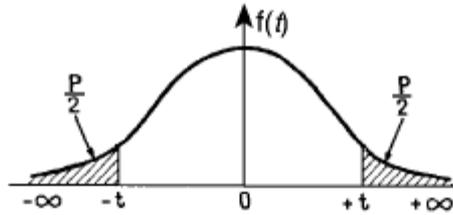
$$\pi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^t e^{-t^2/2} dt .$$

t	0,00	0,01	0,02	0,03	0,04	0,05	0,06	0,07	0,08	0,09
0,0	0,5000	0,5040	0,5080	0,5120	0,5160	0,5199	0,5239	0,5279	0,5319	0,5359
0,1	0,5398	0,5438	0,5478	0,5517	0,5557	0,5596	0,5636	0,5675	0,5714	0,5753
0,2	0,5793	0,5832	0,5871	0,5910	0,5948	0,5987	0,6026	0,6064	0,6103	0,6141
0,3	0,6179	0,6217	0,6255	0,6293	0,6331	0,6368	0,6406	0,6443	0,6480	0,6517
0,4	0,6554	0,6591	0,6628	0,6664	0,6700	0,6736	0,6772	0,6808	0,6844	0,6879
0,5	0,6915	0,6950	0,6985	0,7019	0,7054	0,7088	0,7123	0,7157	0,7190	0,7224
0,6	0,7257	0,7290	0,7324	0,7357	0,7389	0,7422	0,7454	0,7486	0,7517	0,7549
0,7	0,7580	0,7611	0,7642	0,7673	0,7704	0,7734	0,7764	0,7794	0,7823	0,7852
0,8	0,7881	0,7910	0,7939	0,7967	0,7995	0,8023	0,8051	0,8078	0,8106	0,8133
0,9	0,8159	0,8186	0,8212	0,8238	0,8264	0,8289	0,8315	0,8340	0,8365	0,8389
1,0	0,8413	0,8438	0,8461	0,8485	0,8508	0,8531	0,8554	0,8577	0,8599	0,8621
1,1	0,8643	0,8665	0,8686	0,8708	0,8729	0,8749	0,8770	0,8790	0,8810	0,8830
1,2	0,8849	0,8869	0,8888	0,8907	0,8925	0,8944	0,8962	0,8980	0,8997	0,9015
1,3	0,9032	0,9049	0,9066	0,9082	0,9099	0,9115	0,9131	0,9147	0,9162	0,9177
1,4	0,9192	0,9207	0,9222	0,9236	0,9251	0,9265	0,9279	0,9292	0,9306	0,9319
1,5	0,9332	0,9345	0,9357	0,9370	0,9382	0,9394	0,9406	0,9418	0,9429	0,9441
1,6	0,9452	0,9463	0,9474	0,9484	0,9495	0,9505	0,9515	0,9525	0,9535	0,9545
1,7	0,9554	0,9564	0,9573	0,9582	0,9591	0,9599	0,9608	0,9616	0,9625	0,9633
1,8	0,9641	0,9649	0,9656	0,9664	0,9671	0,9678	0,9686	0,9693	0,9699	0,9706
1,9	0,9713	0,9719	0,9726	0,9732	0,9738	0,9744	0,9750	0,9756	0,9761	0,9767
2,0	0,9772	0,9779	0,9783	0,9788	0,9793	0,9798	0,9803	0,9808	0,9812	0,9817
2,1	0,9821	0,9826	0,9830	0,9834	0,9838	0,9842	0,9846	0,9850	0,9854	0,9857
2,2	0,9861	0,9864	0,9868	0,9871	0,9875	0,9878	0,9881	0,9884	0,9887	0,9890
2,3	0,9893	0,9896	0,9898	0,9901	0,9904	0,9906	0,9909	0,9911	0,9913	0,9916
2,4	0,9918	0,9920	0,9922	0,9925	0,9927	0,9929	0,9931	0,9932	0,9934	0,9936
2,5	0,9938	0,9940	0,9941	0,9943	0,9945	0,9946	0,9948	0,9949	0,9951	0,9952
2,6	0,9953	0,9955	0,9956	0,9957	0,9959	0,9960	0,9961	0,9962	0,9963	0,9964
2,7	0,9965	0,9966	0,9967	0,9968	0,9969	0,9970	0,9971	0,9972	0,9973	0,9974
2,8	0,9974	0,9975	0,9976	0,9977	0,9977	0,9978	0,9979	0,9979	0,9980	0,9981
2,9	0,9981	0,9982	0,9982	0,9983	0,9984	0,9984	0,9985	0,9985	0,9986	0,9986

من جل القيم الكبيرة لـ X

x	3,0	3,1	3,2	3,3	3,4	3,5	3,6	3,8	4,0	4,5
F(x)	0,998 65	0,999 04	0,999 31	0,999 52	0,999 66	0,999 76	0,999 841	0,999 928	0,999 968	0,999 997

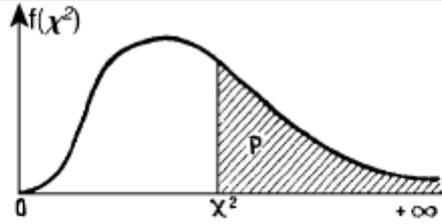
2- جدول توزيع ستودنت



$\nu$	$P = 0,90$	0,80	0,70	0,60	0,50	0,40	0,30	0,20	0,10	0,05	0,02	0,01
1	0,158	0,325	0,510	0,727	1,000	1,376	1,963	3,078	6,314	12,706	31,821	63,657
2	0,142	0,289	0,445	0,617	0,816	1,061	1,386	1,886	2,920	4,303	6,965	9,925
3	0,137	0,277	0,424	0,584	0,765	0,978	1,250	1,638	2,353	3,182	4,541	5,841
4	0,134	0,271	0,414	0,569	0,741	0,941	1,190	1,533	2,132	2,776	3,747	4,604
5	0,132	0,267	0,408	0,559	0,727	0,920	1,156	1,476	2,015	2,571	3,365	4,032
6	0,131	0,265	0,404	0,553	0,718	0,906	1,134	1,440	1,943	2,447	3,143	3,707
7	0,130	0,263	0,402	0,549	0,711	0,896	1,119	1,415	1,895	2,365	2,998	3,499
8	0,130	0,262	0,399	0,546	0,706	0,889	1,108	1,397	1,860	2,306	2,896	3,355
9	0,129	0,261	0,398	0,543	0,703	0,883	1,100	1,383	1,833	2,262	2,821	3,250
10	0,129	0,260	0,397	0,542	0,700	0,879	1,093	1,372	1,812	2,228	2,764	3,169
11	0,129	0,260	0,396	0,540	0,697	0,876	1,088	1,363	1,796	2,201	2,718	3,106
12	0,128	0,259	0,395	0,539	0,695	0,873	1,083	1,356	1,782	2,179	2,681	3,055
13	0,128	0,259	0,394	0,538	0,694	0,870	1,079	1,350	1,771	2,160	2,650	3,012
14	0,128	0,258	0,393	0,537	0,692	0,868	1,076	1,345	1,761	2,145	2,624	2,977
15	0,128	0,258	0,393	0,536	0,691	0,866	1,074	1,341	1,753	2,131	2,602	2,947
16	0,128	0,258	0,392	0,535	0,690	0,865	1,071	1,337	1,746	2,120	2,583	2,921
17	0,128	0,257	0,392	0,534	0,689	0,863	1,069	1,333	1,740	2,110	2,567	2,898
18	0,127	0,257	0,392	0,534	0,688	0,862	1,067	1,330	1,734	2,101	2,552	2,878
19	0,127	0,257	0,391	0,533	0,688	0,861	1,066	1,328	1,729	2,093	2,539	2,861
20	0,127	0,257	0,391	0,533	0,687	0,860	1,064	1,325	1,725	2,086	2,528	2,845
21	0,127	0,257	0,391	0,532	0,686	0,859	1,063	1,323	1,721	2,080	2,518	2,831
22	0,127	0,256	0,390	0,532	0,686	0,858	1,061	1,321	1,717	2,074	2,508	2,819
23	0,127	0,256	0,390	0,532	0,685	0,858	1,060	1,319	1,714	2,069	2,500	2,807
24	0,127	0,256	0,390	0,531	0,685	0,857	1,059	1,318	1,711	2,064	2,492	2,797
25	0,127	0,256	0,390	0,531	0,684	0,856	1,058	1,316	1,708	2,060	2,485	2,787
26	0,127	0,256	0,390	0,531	0,684	0,856	1,058	1,315	1,706	2,056	2,479	2,779
27	0,127	0,256	0,389	0,531	0,684	0,855	1,057	1,314	1,703	2,052	2,473	2,771
28	0,127	0,256	0,389	0,530	0,683	0,855	1,056	1,313	1,701	2,048	2,467	2,763
29	0,127	0,256	0,389	0,530	0,683	0,854	1,055	1,311	1,699	2,045	2,462	2,756
30	0,127	0,256	0,389	0,530	0,683	0,854	1,055	1,310	1,697	2,042	2,457	2,750

حيث  $\nu$  هي قيمة درجة الحرية

### 3- توزيع كاي تربيع $\chi^2$



$\nu$	$P = 0,90$	0,80	0,70	0,50	0,30	0,20	0,10	0,05	0,02	0,01
1	0,0158	0,0642	0,148	0,455	1,074	1,642	2,706	3,841	5,412	6,635
2	0,211	0,446	0,713	1,386	2,408	3,219	4,605	5,991	7,824	9,210
3	0,584	1,005	1,424	2,366	3,665	4,642	6,251	7,815	9,837	11,345
4	1,064	1,649	2,195	3,357	4,878	5,989	7,779	9,488	11,668	13,277
5	1,610	2,343	3,000	4,351	6,064	7,289	9,236	11,070	13,388	15,086
6	2,204	3,070	3,828	5,348	7,231	8,558	10,645	12,592	15,033	16,812
7	2,833	3,822	4,671	6,346	8,383	9,803	12,017	14,067	16,662	18,475
8	3,490	4,594	5,527	7,344	9,524	11,030	13,362	15,507	18,168	20,090
9	4,168	5,380	6,393	8,343	10,656	12,242	14,684	16,919	19,679	21,666
10	4,865	6,179	7,267	9,342	11,781	13,442	15,987	18,307	21,161	23,209
11	5,578	6,989	8,148	10,341	12,899	14,631	17,275	19,675	22,618	24,725
12	6,304	7,807	9,034	11,340	14,011	15,812	18,549	21,026	24,054	26,217
13	7,042	8,634	9,926	12,340	15,119	16,985	19,812	22,362	25,472	27,688
14	7,790	9,467	10,821	13,339	16,222	18,151	21,064	23,685	26,873	29,141
15	8,547	10,307	11,721	14,339	17,322	19,311	22,307	24,996	28,259	30,578
16	9,312	11,152	12,624	15,338	18,418	20,465	23,542	26,296	29,633	32,000
17	10,085	12,002	13,531	16,338	19,511	21,615	24,769	27,587	30,995	33,409
18	10,865	12,857	14,440	17,338	20,601	22,760	25,989	28,869	32,346	34,805
19	11,651	13,716	15,352	18,338	21,689	23,900	27,204	30,144	33,687	36,191
20	12,443	14,578	16,266	19,337	22,775	25,038	28,412	31,410	35,020	37,566
21	13,240	15,445	17,182	20,337	23,858	26,171	29,615	32,671	36,343	38,932
22	14,041	16,314	18,101	21,337	24,939	27,301	30,813	33,924	37,659	40,289
23	14,848	17,187	19,021	22,337	26,018	28,429	32,007	35,172	38,968	41,638
24	15,659	18,062	19,943	23,337	27,096	29,553	33,196	36,415	40,270	42,980
25	16,473	18,940	20,867	24,337	28,172	30,675	34,382	37,652	41,566	44,314
26	17,292	19,820	21,792	25,336	29,246	31,795	35,563	38,885	42,856	45,642
27	18,114	20,703	22,719	26,336	30,319	32,912	36,741	40,113	44,140	46,963
28	18,939	21,588	23,647	27,336	31,391	34,027	37,916	41,337	45,419	48,278
29	19,768	22,475	24,577	28,336	32,461	35,139	39,087	42,557	46,693	49,588
30	20,599	23,364	25,508	29,336	33,530	36,250	40,256	43,773	47,962	50,892

Lorsque  $\nu > 30$ , on peut admettre que la quantité  $\sqrt{2} \chi^2 - \sqrt{2\nu - 1}$  suit la loi normale réduite.

#### 4- الجدول الاحصائي لفيشر F

$v_2$	$v_1 = 1$		$v_1 = 2$		$v_1 = 3$		$v_1 = 4$		$v_1 = 5$	
	$P = 0,05$	$P = 0,01$								
1	161,4	4052	199,5	4999	215,7	5403	224,6	5625	230,2	5764
2	18,51	98,49	19,00	99,00	19,16	99,17	19,25	99,25	19,30	99,30
3	10,13	34,12	9,55	30,81	9,28	29,46	9,12	28,71	9,01	28,24
4	7,71	21,20	6,94	18,00	6,59	16,69	6,39	15,98	6,26	15,52
5	6,61	16,26	5,79	13,27	5,41	12,06	5,19	11,39	5,05	10,97
6	5,99	13,74	5,14	10,91	4,76	9,78	4,53	9,15	4,39	8,75
7	5,59	12,25	4,74	9,55	4,35	8,45	4,12	7,85	3,97	7,45
8	5,32	11,26	4,46	8,65	4,07	7,59	3,84	7,01	3,69	6,63
9	5,12	10,56	4,26	8,02	3,86	6,99	3,63	6,42	3,48	6,06
10	4,96	10,04	4,10	7,56	3,71	6,55	3,48	5,99	3,33	5,64
11	4,84	9,65	3,98	7,20	3,59	6,22	3,36	5,67	3,20	5,32
12	4,75	9,33	3,88	6,93	3,49	5,95	3,26	5,41	3,11	5,06
13	4,67	9,07	3,80	6,70	3,41	5,74	3,18	5,20	3,02	4,86
14	4,60	8,86	3,74	6,51	3,34	5,56	3,11	5,03	2,96	4,69
15	4,54	8,68	3,68	6,36	3,29	5,42	3,06	4,89	2,90	4,56
16	4,49	8,53	3,63	6,23	3,24	5,29	3,01	4,77	2,85	4,44
17	4,45	8,40	3,59	6,11	3,20	5,18	2,96	4,67	2,81	4,34
18	4,41	8,28	3,55	6,01	3,16	5,09	2,93	4,58	2,77	4,25
19	4,38	8,18	3,52	5,93	3,13	5,01	2,90	4,50	2,74	4,17
20	4,35	8,10	3,49	5,85	3,10	4,94	2,87	4,43	2,71	4,10
21	4,32	8,02	3,47	5,78	3,07	4,87	2,84	4,37	2,68	4,04
22	4,30	7,94	3,44	5,72	3,05	4,82	2,82	4,31	2,66	3,99
23	4,28	7,88	3,42	5,66	3,03	4,76	2,80	4,26	2,64	3,94
24	4,26	7,82	3,40	5,61	3,01	4,72	2,78	4,22	2,62	3,90
25	4,24	7,77	3,38	5,57	2,99	4,68	2,76	4,18	2,60	3,86
26	4,22	7,72	3,37	5,53	2,98	4,64	2,74	4,14	2,59	3,82
27	4,21	7,68	3,35	5,49	2,96	4,60	2,73	4,11	2,57	3,78
28	4,20	7,64	3,34	5,45	2,95	4,57	2,71	4,07	2,56	3,75
29	4,18	7,60	3,33	5,42	2,93	4,54	2,70	4,04	2,54	3,73
30	4,17	7,56	3,32	5,39	2,92	4,51	2,69	4,02	2,53	3,70
40	4,08	7,31	3,23	5,18	2,84	4,31	2,61	3,83	2,45	3,51
60	4,00	7,08	3,15	4,98	2,76	4,13	2,52	3,65	2,37	3,34
120	3,92	6,85	3,07	4,79	2,68	3,95	2,45	3,48	2,29	3,17
$\infty$	3,84	6,64	2,99	4,60	2,60	3,78	2,37	3,32	2,21	3,02

Nota. —  $s_1^2$  est la plus grande des deux variances estimées, avec  $v_1$  degrés de liberté.

2-4 الجدول الاحصائي لفيشر F (تابع)

$v_2$	$v_1 = 6$		$v_1 = 8$		$v_1 = 12$		$v_1 = 24$		$v_1 = \infty$	
	$P = 0,05$	$P = 0,01$	$P = 0,05$	$P = 0,01$						
1	234,0	5859	238,9	5981	243,9	6106	249,0	6234	254,3	6366
2	19,33	99,33	19,37	99,36	19,41	99,42	19,45	99,46	19,50	99,50
3	8,94	27,91	8,84	27,49	8,74	27,05	8,64	26,60	8,53	26,12
4	6,16	15,21	6,04	14,80	5,91	14,37	5,77	13,93	5,63	13,46
5	4,95	10,67	4,82	10,27	4,68	9,89	4,53	9,47	4,36	9,02
6	4,28	8,47	4,15	8,10	4,00	7,72	3,84	7,31	3,67	6,88
7	3,87	7,19	3,73	6,84	3,57	6,47	3,41	6,07	3,23	5,65
8	3,58	6,37	3,44	6,03	3,28	5,67	3,12	5,28	2,93	4,86
9	3,37	5,80	3,23	5,47	3,07	5,11	2,90	4,73	2,71	4,31
10	3,22	5,39	3,07	5,06	2,91	4,71	2,74	4,33	2,54	3,91
11	3,09	5,07	2,95	4,74	2,79	4,40	2,61	4,02	2,40	3,60
12	3,00	4,82	2,85	4,50	2,69	4,16	2,50	3,78	2,30	3,36
13	2,92	4,62	2,77	4,30	2,60	3,96	2,42	3,59	2,21	3,16
14	2,85	4,46	2,70	4,14	2,53	3,80	2,35	3,43	2,13	3,00
15	2,79	4,32	2,64	4,00	2,48	3,67	2,29	3,29	2,07	2,87
16	2,74	4,20	2,59	3,89	2,42	3,55	2,24	3,18	2,01	2,75
17	2,70	4,10	2,55	3,79	2,38	3,45	2,19	3,08	1,96	2,65
18	2,66	4,01	2,51	3,71	2,34	3,37	2,15	3,00	1,92	2,57
19	2,63	3,94	2,48	3,63	2,31	3,30	2,11	2,92	1,88	2,49
20	2,60	3,87	2,45	3,56	2,28	3,23	2,08	2,86	1,84	2,42
21	2,57	3,81	2,42	3,51	2,25	3,17	2,05	2,80	1,81	2,36
22	2,55	3,76	2,40	3,45	2,23	3,12	2,03	2,75	1,78	2,31
23	2,53	3,71	2,38	3,41	2,20	3,07	2,00	2,70	1,76	2,26
24	2,51	3,67	2,36	3,36	2,18	3,03	1,98	2,66	1,73	2,21
25	2,49	3,63	2,34	3,32	2,16	2,99	1,96	2,62	1,71	2,17
26	2,47	3,59	2,32	3,29	2,15	2,96	1,95	2,58	1,69	2,13
27	2,46	3,56	2,30	3,26	2,13	2,93	1,93	2,55	1,67	2,10
28	2,44	3,53	2,29	3,23	2,12	2,90	1,91	2,52	1,65	2,06
29	2,43	3,50	2,28	3,20	2,10	2,87	1,90	2,49	1,64	2,03
30	2,42	3,47	2,27	3,17	2,09	2,84	1,89	2,47	1,62	2,01
40	2,34	3,29	2,18	2,99	2,00	2,66	1,79	2,29	1,51	1,80
60	2,25	3,12	2,10	2,82	1,92	2,50	1,70	2,12	1,39	1,60
120	2,17	2,96	2,01	2,66	1,83	2,34	1,61	1,95	1,25	1,38
$\infty$	2,09	2,80	1,94	2,51	1,75	2,18	1,52	1,79	1,00	1,00

Nota. —  $s_1^2$  est la plus grande des deux variances estimées, avec  $v_1$  degrés de liberté.

5- الجدول الاحصائي لاختبار درين واتسون مستوى معنوية ( $\alpha=5\%$ )

n	k = 1		k = 2		k = 3		k = 4		k = 5	
	d <sub>1</sub>	d <sub>2</sub>								
15	1,08	1,36	0,95	1,54	0,82	1,75	0,69	1,97	0,56	2,21
16	1,10	1,37	0,98	1,54	0,86	1,73	0,74	1,93	0,62	2,15
17	1,13	1,38	1,02	1,54	0,90	1,71	0,78	1,90	0,67	2,10
18	1,16	1,39	1,05	1,53	0,93	1,69	0,82	1,87	0,71	2,06
19	1,18	1,40	1,08	1,53	0,97	1,68	0,86	1,85	0,75	2,02
20	1,20	1,41	1,10	1,54	1,00	1,68	0,90	1,83	0,79	1,99
21	1,22	1,42	1,13	1,54	1,03	1,67	0,93	1,81	0,83	1,96
22	1,24	1,43	1,15	1,54	1,05	1,66	0,96	1,80	0,86	1,94
23	1,26	1,44	1,17	1,54	1,08	1,66	0,99	1,79	0,90	1,92
24	1,27	1,45	1,19	1,55	1,10	1,66	1,01	1,78	0,93	1,90
25	1,29	1,45	1,21	1,55	1,12	1,66	1,04	1,77	0,95	1,89
26	1,30	1,46	1,22	1,55	1,14	1,65	1,06	1,76	0,98	1,88
27	1,32	1,47	1,24	1,56	1,16	1,65	1,08	1,76	1,01	1,86
28	1,33	1,48	1,26	1,56	1,18	1,65	1,10	1,75	1,03	1,85
29	1,34	1,48	1,27	1,56	1,20	1,65	1,12	1,74	1,05	1,84
30	1,35	1,49	1,28	1,57	1,21	1,65	1,14	1,74	1,07	1,83
31	1,36	1,50	1,30	1,57	1,23	1,65	1,16	1,74	1,09	1,83
32	1,37	1,50	1,31	1,57	1,24	1,65	1,18	1,73	1,11	1,82
33	1,38	1,51	1,32	1,58	1,26	1,65	1,19	1,73	1,13	1,81
34	1,39	1,51	1,33	1,58	1,27	1,65	1,21	1,73	1,15	1,81
35	1,40	1,52	1,34	1,58	1,28	1,65	1,22	1,73	1,16	1,80
36	1,41	1,52	1,35	1,59	1,29	1,65	1,24	1,73	1,18	1,80
37	1,42	1,53	1,36	1,59	1,31	1,66	1,25	1,72	1,19	1,80
38	1,43	1,54	1,37	1,59	1,32	1,66	1,26	1,72	1,21	1,79
39	1,43	1,54	1,38	1,60	1,33	1,66	1,27	1,72	1,22	1,79
40	1,44	1,54	1,39	1,60	1,34	1,66	1,29	1,72	1,23	1,79
45	1,48	1,57	1,43	1,62	1,38	1,67	1,34	1,72	1,29	1,78
50	1,50	1,59	1,46	1,63	1,42	1,67	1,38	1,72	1,34	1,77
55	1,53	1,60	1,49	1,64	1,45	1,68	1,41	1,72	1,38	1,77
60	1,55	1,62	1,51	1,65	1,48	1,69	1,44	1,73	1,41	1,77
65	1,57	1,63	1,54	1,66	1,50	1,70	1,47	1,73	1,44	1,77
70	1,58	1,64	1,55	1,67	1,52	1,70	1,49	1,74	1,46	1,77
75	1,60	1,65	1,57	1,68	1,54	1,71	1,51	1,74	1,46	1,77
80	1,61	1,66	1,59	1,69	1,56	1,72	1,53	1,74	1,51	1,77
85	1,62	1,67	1,60	1,70	1,57	1,72	1,55	1,75	1,52	1,77
90	1,63	1,68	1,61	1,70	1,59	1,73	1,57	1,75	1,54	1,78
95	1,64	1,69	1,62	1,71	1,60	1,73	1,58	1,75	1,56	1,78
100	1,65	1,69	1,63	1,72	1,61	1,74	1,59	1,76	1,57	1,78

n: هي عدد المشاهدات

k : عدد المتغيرات المستقلة في النموذج ( باستثناء الثابت)

# المراجع

## المراجع

### 1- المراجع باللغة العربية

- مجيد حسين، عفاف سعيد، الاقتصاد القياسي النظرية والتطبيق، دار وائل للنشر، عمان، الأردن 1998، ط1،
- المرسي السيد الحجازي، عبد القادر محمد عطية" مقدمة في الاقتصاد القياسي:المبادئ والتطبيقات، الرياض، النشر العلمي والمطابع، 2001. ص 112.
- أموري هادي كاظم الحسناوي، طرق القياس الاقتصادي (عمان ، دار وائل للنشر، 2002)،
- شيخي محمد، طرق الاقتصاد القياسي، محارات وتطبيقات،الجزائر، دار الحامد، الطبعة الاولى 2011،
- صالح تومي، مدخل لنظرية القياس الاقتصادي ( الجزء الأول)، ديوان المطبوعات الجامعية، الجزائر، 1999
- طارق محمد الرشيد، المرشد في لاقتصاد القياسى التطبيقى، الخرطوم ، جى تاون ،الطبعة الاولى، 2005.
- عبد الحميد عبد المجيد البلداوي،الإحصاء للعلوم الإدارية والتطبيقية، (عمان: دار الشروق للنشر والتوزيع، 1997)،
- عبد القادر محمد عبد القادر عطية، "الاقتصاد القياسي بين النظرية والتطبيق"، ط (2)، الإسكندرية: الدار الجامعية، 2000،
- عبد القادر محمد عبد القادر، " طرق قياس العلاقات الاقتصادية مع تطبيقات على الحاسوب الالكتروني ،الإسكندرية: دار الجامعات .المصرية، 1990،
- عصام عزيز شريف، مقدمة في القياس الاقتصادي،ديوان المطبوعات الجامعية، الجزائر، 1981.
- عزالدين مالك الطيب محمد ، المدخل الى الققتصاد القياسى ، الجزء الاول ،نموذج المعادلة الواحدة ومشاكل القياس ،مطبعة جى تاون الخرطوم 2008. حسين، عفاف سعيد، مرجع سابق، ص 32.
- مولود حشمان، نماذج وتقنيات التنبؤ على المدى القصير OPU ،الجزائر؛ 2002
- هاري كلجيان، والاس اوتس، ترجمة: المرسي السيد حجازي، محمد عبد القادر عطية ،مقدمة في الاقتصاد القياسي: المبادئ والتطبيقات،النشر العلمي والمطابع، المملكة العربية السعودية، 2001 .
- وليد اسماعيل السيفو، فيصل مفتاح شلوف، صائب جواد ابراهيم، اساسيات الاقتصاد التحليلي،دار الاهلية للنشر والتوزيع، الاردن، 2006.

### 2- المراجع باللغات الاجنبية

A.Koutsyannis,The Theory Of Econometrics, Second Edition 1977,The Macmillan Press Ltd, London

BERNARD PAULRE, "La Causalité en économie, signification et portée de

la modélisation structurelle" (Lyon : Presse universitaire, 1985  
Bourbonnais R, Econométrie, 9emeEdition, Dunod, Paris, 2015.

Bourbonnais R., Econométrie , 3 éme édition, Dunod, Paris, 2003

Engle, Robert F.and C.W.J Ganger , "Co integration and Error Correction:Representation Estimation and Testing " Econometrica ,1987.

Nelson C.and Pollser, Trends and Random Walkes in Macroeconomic Time Series:Some Evidens and Implication , Journal of money economics, 1989,vol,10.

P.A.Samualson .T.C.Copmans, « Report Of Evaluative Commitee For Econometrica , Econometric »,Vol 02, N 02,1954,

Stock,J.H and M.W.Watson, Interpreting the eviden Money Income Causality, Jorunal of .econometrics,1989,vol,40