

المحور الرابع:

المشاكل القياسية (اختراق فرضيات النموذج)

(اعتدالية توزيع البواقي، استقلالية البواقي، تجانس البواقي، التعدد الخطي بين المتغيرات المستقلة)

4-المشاكل القياسية (اختراق فرضيات النموذج)

يغطي هذا المحور مشاكل قياسية تواجه الباحث، ويتعلق كل مشكل منها بإسقاط إحدى الفرضيات الكلاسيكية لطريقة المربعات الصغرى العادية (OLS) وهي أشهر الطرق المستخدمة، وتتمثل أهم هذه المشاكل في الآتي:

1|1|4 اعتدالية التوزيع الاحتمالي للبواقي Normality test:

حتى يمكن استخدام كل من (F-test) و (t-test)، عند اختبار المعنوية الكلية أو الجزئية لنموذج الانحدار، يلزم توفر شرط اعتدالية التوزيع الاحتمالي للبواقي. ولإشارة فإن التقيد بهذا الشرط يكون في حالة العينات الصغيرة، أما في حالة العينات الكبيرة ($n \geq 30$) فيمكن التخلي عنه وفقا لنظرية النهاية المركزية حيث تؤول التوزيعات الاحتمالية إلى التوزيع الطبيعي.

1|1|4 الفروض الإحصائية:

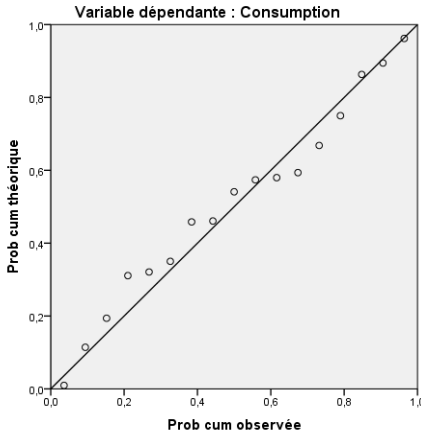
الفرضية الصفرية (H_0): تتوزع البواقي توزيعا طبيعيا

الفرضية البديلة (H_1): لا تتوزع البواقي توزيعا طبيعيا

وتتم دراسة اعتدالية التوزيع الاحتمالي للبواقي بطريقتين (حسب برنامج SPSS):

2|1|4 الطريقة البيانية: من خلال الشكل البياني للعلاقة بين الاحتمال التجمعي المشاهد والاحتمال التجمعي المتوقع

Diagramme gaussien P-P de régression de Résidu standardisé



للبواقي المعيارية بحيث:

- إذا كانت النقط تقع بشكل متقارب جدا من الخط الواصل بين الركن الأيمن العلوي والركن الأيسر السفلي، أو تتوزع بشكل عشوائي على جانبي هذا الخط يقال أن الأخطاء تتوزع توزيعا طبيعيا.
- أما إذا تم رصد نمط معين لتوزيع هذه النقط، فيقال أن الأخطاء لا تتوزع توزيعا طبيعيا.

3|1|4 الطريقة الحسابية: يوفر برنامج SPSS اختبارين لفحص

النموذج من خلال تحليل البواقي وهما:

- اختبار "كولموغوروف-سميرنوف" Kolmogorov-Smirnov

- اختبار "شابيرو-وايلك" Shapiro-Wilk

حيث يمكن إنجاز الاختبارين في آن واحد أو الاكتفاء بأحدهما.

2|4 عدم الارتباط الذاتي بين البواقي:

تعود أهمية دراسة الارتباط الذاتي للبواقي في تحليل الانحدار، إلى أن وجود هذا الارتباط من شأنه أن يجعل قيمة تباين الخطأ مقدرة بأقل من قيمته الحقيقية. وبالتالي فإن قيم إحصاءات الاختبارات التي تعتمد على هذا التباين، مثل (t) و (F) و (R^2) تكون أكبر من قيمها الحقيقية، مما يجعل القرار الخاص بجودة توفيق النموذج قرار مشكوك في صحته.

نفترض أن الفرضية الثالثة للنموذج غير محققة، بمعنى: $\exists i \neq j: Cov(\varepsilon_i, \varepsilon_j) \neq 0$

تحليل الانحدار الخطي Linear Regression Analysis

أي هناك ارتباط ذاتي بين الأخطاء، ونطرح الأسئلة الآتية:

- 1) ما هي الأسباب التي تؤدي إلى وجود ارتباط ذاتي بين الأخطاء؟
- 2) كيف يمكن الكشف عن وجود ارتباط ذاتي بين الأخطاء؟
- 3) كيفية النمذجة في ظل اختلال فرضية عدم الارتباط الذاتي بين البواقي؟

الإجابة:

1|2|4 الأسباب المؤدية إلى وجود ارتباط ذاتي بين الأخطاء، منها:

- غياب متغير مستقل في النموذج قد يؤدي إلى اختلال الفرضية المذكورة؛
- احتمال أن تكون النمذجة غير صحيحة، كوجود علاقة غير خطية بين المتغيرين التابع والمستقل.
- ومن نتائج اختلال هذه الفرضية هو: الحصول على مقدرات متحيزة وغير متسقة.

2|2|4 الكشف عن وجود ارتباط ذاتي بين الأخطاء: يمكن الاعتماد على الأسلوب الإحصائي التالي:

اختبار درين-واتسون Durbin-Watson

اقترح $(D.W)$ اختباراً يعتمد على سيرورة الانحدار الذاتي من الرتبة الأولى حيث:

$$\begin{cases} Y = X\beta + \varepsilon \\ \varepsilon_t = \rho\varepsilon_{t-1} + \eta_t \end{cases}$$

$$\hat{\rho} = \frac{\sum \hat{\varepsilon}_t \cdot \hat{\varepsilon}_{t-1}}{\sum \hat{\varepsilon}_{t-1}^2} ; |\rho| \leq 1$$

حيث: ρ هو معامل الارتباط الذاتي بين الأخطاء، حيث: $|\rho| \leq 1$; η_t هو حد الخطأ العشوائي في نموذج الانحدار الذاتي $AR(1)$.

2|2|4 أ) الاختيار: تعتمد اختبار درين-واتسون على الإحصاءة المقدرة \widehat{DW} التي تختبر المعنوية الإحصائية لمعامل الارتباط الذاتي.

الفروض الإحصائية:

الفرضية الصفرية: للاستقلال (عدم الارتباط) الذاتي بين الأخطاء، بمعنى: $H_0 : \rho = 0$

الفرضية البديلة: الارتباط الذاتي بين الأخطاء $H_1 : \rho \neq 0$

$$\widehat{DW}_c = \frac{\sum^T (\varepsilon_t - \varepsilon_{t-1})^2}{\sum \hat{\varepsilon}_{t-1}^2} \sim DW(T, k, \alpha)$$

حيث: T : حجم العينة، k عدد المتغيرات المستقلة في النموذج، α : نسبة الدلالة أو المخاطرة.

$$\widehat{\rho} = 1 - \frac{\widehat{DW}}{2} ; \widehat{DW} \in [0, 4]$$

العلاقة بين \widehat{DW}_c و $\widehat{\rho}$:

ملاحظة:

تحتاج الإحصاءة \widehat{DW}_c إلى قيمتين حرجيتين dl و du اللتان تعتمدان على حجم العينة T ، وعدد المتغيرات المستقلة في النموذج k ، ونسبة الدلالة α . ويتم الحصول على القيمتين الحرجيتين من خلال "جدول درين-واتسون".

2|2|4 ب) اتخاذ القرار:

0	dl	du	2	$4 - du$	$4 - dl$	4
$\hat{\rho} > 0$ ارتباط ذاتي موجب نرفض H_0	منطقة شك (فشل الاختبار)		$\hat{\rho} = 0$ استقلالية الأخطاء نقبل H_0	منطقة شك (فشل الاختبار)		$\hat{\rho} < 0$ ارتباط ذاتي سالب نرفض H_0

1 | 3|2|4 النمذجة في ظل اختلال فرضية الاستقلال الذاتي بين الأخطاء

نستخدم شبه الفروقات للمتغيرين X و Y والمتمثلة في: $X_t - \rho X_{t-1}$ و $Y_t - \rho Y_{t-1}$ ، وبالتالي نفقد المشاهدة الأولى

$$X_1^* = X_1 \sqrt{1 - \rho^2} \quad , \quad Y_1^* = Y_1 \sqrt{1 - \rho^2}$$

لكن متغير. ولتجنب ضياعها نضع: $X_1^* = X_1 \sqrt{1 - \rho^2}$ ، $Y_1^* = Y_1 \sqrt{1 - \rho^2}$

نحصل على النموذج المصحح التالي:

$$Y_t - \rho Y_{t-1} = \beta_0(1 - \rho) + \beta_1(1 - \rho)(X_t - \rho X_{t-1}) + (\varepsilon_t - \rho \varepsilon_{t-1})$$

$$Y_t^* = \beta_0^* + \beta_1^* X_t^* + u_t$$

إذن يأخذ النموذج المصحح الشكل التالي:

$$\hat{Y}_t^* = E(Y_t^*) = \hat{\beta}_0^* + \hat{\beta}_1^* X_t^*$$

ويكون النموذج المقدر بطريقة (OLS) هو:

$$\hat{\beta}_1^* = \hat{\beta}_1(1 - \hat{\rho}) \quad \text{و} \quad \hat{\beta}_0^* = \hat{\beta}_0(1 - \hat{\rho})$$

حيث:

سؤال: كيف يتم تقدير معامل الارتباط الذاتي (ρ) ؟

الجواب: يتم تقدير معامل الارتباط الذاتي (ρ) بعدة طرق، منها طريقة $D.W$ المباشرة: $\hat{\rho} = 1 - \widehat{DW}/2$

(محمد شيخي، 2011، ص ص 104-106)

أما \widehat{DW} ، $\hat{\beta}_1$ ، $\hat{\beta}_0$ فهي تحدد من النموذج الأصلي المقدر: $\hat{Y}_t = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_t$

3|4 اختبار التجانس (ثبات التباين) Homoscedasticity:

يترتب عن عدم ثبات التباين في نموذج الانحدار نفس الآثار في حالة وجود ارتباط ذاتي بين البواقي، حيث تكون الأخطاء المعيارية مقدره بأقل من قيمتها الحقيقية. وبالتالي تصبح هذه المقدرات متحيزة (Biased)، مما يجعل نتائج الاستدلال الإحصائي مشكوك في صحتها.

نفترض أن الفرضية الثانية للنموذج غير محققة، بمعنى: $\exists i: Var(\varepsilon_i) \neq \sigma_\varepsilon^2$

أي أن تباين الأخطاء غير ثابت (يتغير بتغير الزمن)، ونطرح الأسئلة الآتية:

(1) ما هي الأسباب التي تؤدي إلى عدم التجانس (عدم ثبات التباين)؟

(2) كيف يمكن الكشف عن عدم التجانس؟

(3) كيفية النمذجة في ظل اختلال فرضية عدم التجانس؟

الإجابة:

1|3|4 الأسباب المؤدية إلى عدم تجانس البواقي، منها:

- مشكل في النمذجة (احتواء النموذج على متغير مبطاً بالنسبة للمتغير التابع)؛ فقد تختل الفرضية المذكورة؛
- تحسن أساليب تجميع البيانات، وهذه يقلل من الأخطاء المرتكبة في القياس، ومن ثم سوف يقل تباين حد الخطأ. ومن نتائج اختلال هذه الفرضية هو: الحصول على مقدرات متحيزة وغير متنسقة.

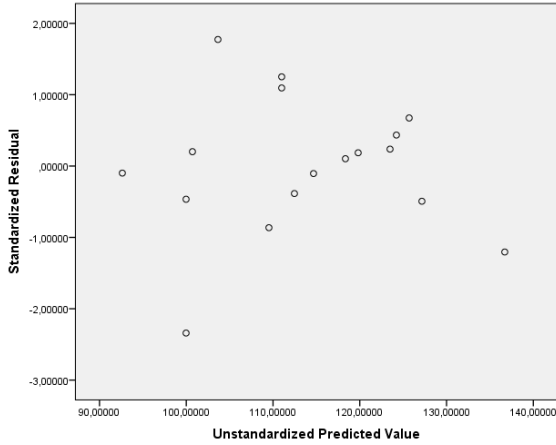
2|3|4 الكشف عن مدى التجانس:

1|2|3|4 أ) الفروض الإحصائية:

الفرضية الصفرية: تجانس البواقي (ثبات التباين)

الفرضية البديلة: عدم تجانس البواقي (عدم تساوي التباينات)

يمكن الاعتماد على الأسلوب البياني أولاً ثم على الأسلوب الإحصائي التي يوفرها برنامج SPSS على النحو التالي:



2|3|4 (ب) طريقة الرسم البياني لاختبار ثبات التباين

يلاحظ أن انتشار وتوزيع البواقي يأخذ شكلاً عشوائياً على جانبي الخط الذي يمثل الصفر (الخط الفاصل بين البواقي السالبة والبواقي الموجبة)، حيث لا يمكننا رصد شكل معين لتباين هذه البواقي، وهو ما يعني أن هناك تجانساً أو ثباتاً في تباين الأخطاء.

2|3|4 (أ) الطريقة الحسابية (Goldfield- Quandt)

لاختبار ثبات التباين: ويتم وفق الخطوات التالية:

- 1) ترتيب المشاهدات - تنازلياً - وفقاً للمتغير المستقل
 - 2) استبعاد 20% من المشاهدات في المنتصف، لكل من المتغيرين (X) و (Y) فنحصل على سلسلتين؛
 - 3) حساب مجموع مربعات (SSE)₍₁₎ و (SSE)₍₂₎ للسلسلتين (1) و (2)، من خلال جدول تحليل التباين لمعادلة الانحدار لكل سلسلة.
 - 4) تنفيذ خطوات إيجاد نموذجي انحدار (Y) على ($X'S$) للسلسلتين (1) و (2). ومن مخرجات SPSS نهتم بجدول تحليل التباين للحصول على كل من (SSE)₍₁₎ و (SSE)₍₂₎.
 - 5) حساب النسبة التالية: $F_c = \frac{(SSE)_{(2)}}{(SSE)_{(1)}}$
 - 6) المقارنة بين F_c المحسوبة و $F(df_1, df_2, \alpha)$ الجدولة، لرفض أو قبول الفرضية H_0 .
- حيث: يمكن حساب درجتي الحرية كما يلي: $df_1 = df_2 = \frac{n-2-m}{2}$ ، m : عدد المشاهدات المستبعدة.

3|3|4 النمذجة في ظل اختلال فرضية التجانس

للتخلص من مشكل عدم التجانس، نقوم بقسمة طرفي النموذج على $\hat{\rho}_\varepsilon$ فنحصل على النموذج المصحح الذي ينبغي

$$\frac{Y_t}{\hat{\rho}_\varepsilon} = \frac{\alpha}{\hat{\rho}_\varepsilon} + \frac{\beta}{\hat{\rho}_\varepsilon} X_t + \frac{1}{\hat{\rho}_\varepsilon} \varepsilon_t \quad \text{والمتمثل فيما يلي:}$$

والهدف من عملية القسمة على " $\hat{\rho}_\varepsilon$ " هو إقصاء المتغير المستقل المتسبب في عدم التجانس.

وبصفة عامة: يمكن قسمة طرفي النموذج على مقادير أخرى، (محمد شيخي، 2011، ص ص 117-118).

4|4 التعدد الخطي بين المتغيرات المستقلة Multicollinearity

$$Y_i = \beta_0 + \sum_{j=1}^k \beta_j X_{ij} + \varepsilon_i \quad ; i = \overline{1, n} \quad \text{بافتراض أن النموذج هو:}$$

فإنه في أغلب الأحيان نواجه مشكلة التعدد الخطي بين المتغيرات المستقلة، بمعنى: $\exists i \neq j: Cov(X_i, X_j) \neq 0$

مما يؤدي إلى عدم استقرار تباين المقدرات ويكون هناك فائض في التقدير، وهو ما يجعل المصفوفة $X'X$ غير قابلة للقلب.

1|4|4 أسباب وجود تعدد خطي بين المتغيرات المستقلة

- نقل قيمة R ، والسبب أن المتغيرات المستقلة تتشارك في نفس تباين المتغير التابع؛
- صعوبة تحديد الأهمية النسبية لكل متغير من المتغيرات المستقلة بالنسبة للمتغير التابع؛
- زيادة تباين المعاملات في الانحدار المتعدد، فكلما زاد تباين المعاملات، قل ثبات معادلة التنبؤ.

2|4|4 الكشف عن وجود التعدد الخطي بين المتغيرات المستقلة

لتشخيص مشكلة الارتباطات المتداخلة بين المتغيرات المستقلة بشكل دقيق، يمكن استخدام برنامج SPSS بأكثر من طريقة (أو مقياس) منها:

2|4|4أ) مصفوفة الارتباط (**Correlation Matrix**): فحص مصفوفة الارتباط بين المتغيرات المستقلة، بحيث

يمكن الحكم بعدم وجود تعدد خطي في الحالة التي تتراوح قيم معاملات الارتباط بين (-0.7) و $(+0.7)$.

2|4|4ب) مؤشر الحالة (**Condition Index**): ويستخرج مؤشر الحالة من قيم الجذور الكامنة (القيم الذاتية)

المدرجة في العمود الثاني من الجدول " Collinearity Diagnostic " وذلك وفق العلاقة الرياضية: $C = \sqrt{\frac{\lambda_{max}}{\lambda_{min}}}$

حيث: λ_{max} الجذر الكامن الأكبر، λ_{min} الجذر الكامن الأصغر

- يرى جونسون أنه إذا كان: $C > 20$ ، فهذا دليل على وجود تعدد خطي مرتفع؛
- ويرى بيلسلي وزملاؤه أنه إذا كان: $C > 30$ فهو دلالة على وجود تعدد خطي مرتفع جدا بين المتغيرات المستقلة.

2|4|4ج) معامل التحميل (**Tolerance**): يعد هذا المعامل من المؤشرات التي تكشف عن مدى وجود تعدد خطي

بين المتغيرات المستقلة، ويمكن حسابه من خلال الصيغة الرياضية: $(Tolerance) = 1 - R^2$

حيث: (R^2) هو مربع معامل الارتباط بين كل متغيرين مستقلين.

فإذا كانت قيمة معامل التحميل أصغر من (0.20) فإنها تشير إلى احتدام مشكلة التعدد الخطي بين المتغيرات

المستقلة. ووفقا للمعادلة أعلاه فإنه كلما ارتفعت قيمة (R^2) ، اقتربت قيمة معامل التحميل من الصفر.

2|4|4د) معامل تضخم التباين (**Variance Inflation Factor**): يعد هذا المعامل من المؤشرات التي

تكشف عن مدى وجود تعدد خطي بين المتغيرات المستقلة. ففي حالة وجود تعدد خطي تام، يأخذ **VIF** قيمة لانهائية.

وفي حالة عدم وجود تعدد خطي فإن $VIF = 1$.

أما إذا تجاوزت قيمة **VIF** الأربعة (4) ذل ذلك على احتدام مشكلة التعدد الخطي، فكلما ارتفعت قيمته تسبب في عدم

استقرار قيمة المعامل (بيتا) من جراء ارتفاع الخطأ المعياري. وييدي بعض المختصين تسامحا في هذا الأمر حيث يرون

أن نقطة القطع (المحك) هي خمسة (5).

ويمكن حساب معامل تضخم التباين من خلال الصيغة الرياضية: $(VIF) = \frac{1}{Tolerance}$

3|4|4 النمذجة في ظل وجود تعدد خطي بين المتغيرات المستقلة

من الإجراءات التي يمكن اتخاذها في هذا الإطار ما يلي:

- دمج المتغيرات المستقلة المرتبطة مع بعضها ارتباطا قويا؛
- استخدام التحليل العائلي في حال وجود عدد كبير من المتغيرات للتخلص من بعضها؛
- استخدام طريقة الاختبار (**Stepwise**) التي يتيحها برنامج SPSS؛
- استخدام القيم المعيارية للمتغيرات المستقلة بدلا من قيمها العادية

