

٤. حساب تباين الأخطاء المقدرات ودراسة الخطئية:

بعد حساب المقدرات بطريقة MCO، لا بد من الانتقال إلى مرحلة مهمة في عملية دراسة العلاقة بين المتغيرين قيم الدراسة، وهي مرحلة اختبار الخطئية الإحصائية للمقدرات، حيث لا بد من اختبار تباين هذه المعطيات ومدى ابتعادها عن القيم الحقيقية وذلك من خلال اختبار

الفرضيات. وتتم العملية من خلال اختبار فرضية التوزيع الطبيعي للأخطاء بناء على تباين الأخطاء وتباين المقدرات كل على حدى، حيث نحسب التباينات الثلاثة وفق العلاقة التالية:

$$\hat{\sigma}_u^2 = \frac{\sum u_i^2}{n-2} \quad * \text{تباين الأخطاء المقدرة}$$

$$\hat{\sigma}_\beta^2 = \frac{\hat{\sigma}_u^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2} \quad * \text{تباين الميل الحدي } \hat{\beta}$$

$$\hat{\sigma}_\alpha^2 = \hat{\sigma}_u^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2} \right) \quad * \text{تباين الحث الثابت } \hat{\alpha}$$

من المعلوم أن العلاقة بين $\hat{\beta} - \beta$ و $\hat{\alpha} - \alpha$ تتجانس

توزيع طبيعي $N(0,1)$ انحرافه 1، متوسطه 0

$$\text{كل لدينا: } \frac{\sum u_i^2}{\hat{\sigma}_u^2} = (n-2) \frac{\hat{\sigma}_u^2}{\hat{\sigma}_u^2} \quad \text{، وتجدر الإشارة إلى أن}$$

العلاقة الأخيرة تتبع لتوزيع كاي تربيع χ^2 بدرجة حرية $(n-2)$ ، ونلاحظ من هذه العلاقة أن:

$$(n-2) \frac{\hat{\sigma}_u^2}{\hat{\sigma}_u^2} = \frac{\sum u_i^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

وهذه العلاقة أيضا تتبع توزيع كاي تربيع ب $(n-2)$ درجات حرية، ومنه نستنتج أن كلا من العلاقتين $\frac{\hat{\alpha} - \alpha}{\hat{\sigma}_\alpha^2}$

و $\frac{\hat{\beta} - \beta}{\hat{\delta}_{\hat{\beta}}}$ يتبعان توزيع Student ب (n-2)

درجة حرية :

$$\frac{\hat{\beta} - \beta}{\hat{\delta}_{\hat{\beta}}} = \frac{\hat{\beta} - \beta}{\delta_{\hat{\beta}}}$$

$$\left[\begin{array}{cc} (n-2) \frac{\hat{\delta}_{\beta}^2}{\delta_{\beta}} & 1 \\ \delta_{\beta} & (n-2) \end{array} \right]$$

وهذا التوزيع يساعدنا على بناء اختبار الفرضيات .
 من هذه العلاقات يمكننا القيام باختبار فرضيات للتأكد
 من :

- 1- مقارنة المقدرات المحسوبة مع قيمة ثابتة .
- 2- مقارنة مقدرتين محسوبيتين من عينتين مختلفتين .
- 3- تحديد مجال ثقة أو قبول للمقدرتين .

وأخيرا نستعمل هذه التوزيعات والعلاقاتين $\frac{\hat{\beta} - \beta}{\hat{\delta}_{\hat{\beta}}}$ و $\frac{\hat{\alpha} - \alpha}{\hat{\delta}_{\hat{\alpha}}}$ واختبار معنوية المقدرتين $\hat{\beta}$ ، $\hat{\alpha}$ ، حيث يمكننا اختبار فرضيتين لكل معلنة :

بالنسبة ل $\hat{\beta}$	بالنسبة ل $\hat{\alpha}$
$\begin{cases} H_0: \beta = 0 \\ H_1: \beta \neq 0 \end{cases}$	$\begin{cases} H_0: \alpha = 0 \\ H_1: \alpha \neq 0 \end{cases}$

$$H_1: \beta \neq 0 \quad H_1: \mu \neq 0$$

حيث تمثل H_0 : الفرضية العدمية، و H_1 : الفرضية البديلة، ولخرض اختيار كل فرضية صفرية نقوم بتحويلها كل من $\hat{\alpha}$ و $\hat{\beta}$ بالمقفر وحساب القيمة المتحصل عليها والتي تمثل احصائية سيودنت المحسوبة $(t_{\hat{\beta}}^* / t_{\hat{\alpha}}^*)$ ومقارنتها مع سيودنت العرجة (الجدولية) ب $n-2$ درجات حرية عند مستوى احتمال $\alpha\%$ وتكون المقارنة كالتالي:

✓ $t^* < t_{n-2}^{\alpha}$: نقبل الفرضية العدمية، ونقول ان المقدرة غير معنوية (لا تختلف معنويا عن 0) عند مستوى احتمال $\alpha\%$.

✓ $t^* > t_{n-2}^{\alpha}$: نرفض الفرضية العدمية ونقول ان المقدرة معنوية (تختلف معنويا عن 0) عند مستوى ثقة $1 - \alpha\%$.

9- بناء مجالات الثقة للمقدرات المحسوبة:

بحر واحد، توزيع كلا المقدرتين (Student)، نستطيع الان تحديد مجال الثقة لكل مقدرة عند $\alpha\%$ مستوى معنوية وذلك على النحو التالي:

$$P\left(\hat{\alpha} - t_{n-2}^{d/2} \hat{\sigma}_{\hat{\alpha}} < \alpha < \hat{\alpha} + t_{n-2}^{d/2} \hat{\sigma}_{\hat{\alpha}}\right) = 1 - \alpha$$

$$P\left(\hat{\beta} - t_{n-2}^{d/2} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}} < \beta < \hat{\beta} + t_{n-2}^{d/2} \hat{\sigma}_{\hat{\beta}}\right) = 1 - \alpha$$

وبالتالي تصبح المعادلة α, β هي من العجاء التالي =

$$\alpha = \hat{\alpha} \pm \hat{\delta}_{\hat{\alpha}} t_{n-2}^{\alpha/2}$$

$$\beta = \hat{\beta} \pm \hat{\delta}_{\hat{\beta}} t_{n-1}^{\alpha/2}$$

و بنفس الطريقة يمكننا تحدد مجال الثقة لتباين

الخطأ δ_u^2 عند مستوى مغنوية $\alpha/2$.

$$P \left(\frac{(n-2) \hat{\delta}_u^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2} \leq \delta_u^2 \leq \frac{(n-2) \hat{\delta}_u^2}{\chi_{\alpha/2}^2} \right) = 1 - \alpha$$

١٥ - معادلة وجدول تحليل التباين:

٢ - معادلة تحليل التباين =

معادلة تحليل التباين هي اختيار لها جودة النموذج
المقدر من خلال مدى مطابقة القيم المقدرة للقيم
الحقيقية، ويمكننا استخراج المعادلة عاد النحو

التالي =

$$1 - \text{تبيين صحة العلاقات: } \sum_{i=1}^n u_i = 0$$

$$\sum_{i=1}^n y_i = \sum_{i=1}^n \hat{y}_i$$

$$y_i = \underbrace{\hat{\alpha} + \hat{\beta} x_i}_{\hat{y}_i} + u_i \quad *$$

$$y_i = \hat{y}_i + u_i \quad (1)$$

$$u_i = y_i - \hat{y}_i$$

$$\sum u_i = \sum y_i - (n\hat{\alpha} + \hat{\beta} \sum x_i)$$

$$\sum u_i = \sum y_i - n\bar{y} + n\hat{\beta}\bar{x} - \hat{\beta} \sum x_i \quad (\hat{\alpha} = \bar{y} - \hat{\beta}\bar{x})$$

$$\sum u_i = \cancel{n\bar{y}} - \cancel{n\bar{y}} + \cancel{n\hat{\beta}\bar{x}} - \cancel{\hat{\beta}n\bar{x}}$$

$$\sum_{i=1}^n u_i = 0$$

$$y_i - \hat{y}_i = u_i \quad (2)$$

$$\sum y_i - \sum \hat{y}_i = \sum u_i = 0$$

$$\sum_{i=1}^n y_i = \sum_{i=1}^n \hat{y}_i$$

لدينا المعادلة $y_i = \hat{y}_i + u_i$ في حالة ما طرحنا \bar{y} من كلا طرفي المعادلة نحصل:

$$y_i - \bar{y} = \hat{y}_i - \bar{y} + u_i$$

وإذا ما قمنا بتربيع الطرفين مع جمع كل الأطراف

بالنسبة لكل سنة i نتحصل على:

$$\sum (y_i - \bar{y})^2 = \sum (\hat{y}_i - \bar{y})^2 + \sum u_i^2 + 2$$

$$\sum (\hat{y}_i - \bar{y})^2 u_i$$

$$\sum (\hat{y}_i - \bar{y}) = 0 \quad \text{ولدينا} \quad \bar{y}_i = \bar{y} \quad \text{و كما تعلم أن}$$

فقد أصبح العلاقة كالتالي :

$$\sum (y_i - \bar{y})^2 = \sum (\hat{y}_i - \bar{y})^2 + \sum u_i^2$$
$$SST = SSR + SSE$$

وتسمى هذه المعادلة بمعادلة تحليل التباين، حيث

تلاحظ كلما ازديت مربع الأخطاء ارتجحه مربع
القيم المقدرة نحو مساواة مربع القيم الحقيقية مما
يجعل المعادلة التقديرية قريبة ومعبرة عن الواقع .

SST : مجموع مربعات الانحرافات الكلية

SSR = : المقسرة

SSE = : البواقي

وبالتالي كلما ارتجحه SSR نحو SST فهذا يعني
أن جودة النموذج عالية نظرا لارتججاه SSE نحو الصفر .
ب - جدول تحليل التباين :

يمكننا تلخيص وتمثيل معادلة تحليل التباين في جدول
يلتصه كل المعطيات ، كيفية استخراج معامل التحديد
وكذا اختيار معنوية النموذج المقدر عند مستوى احتمال
ما من أجل الحكم على قبول النموذج المقدر إحصائيا ،
وذلك من خلال اختبار فيشر Fischer حيث يكون
الجدول كالتالي :

مصدر التغير	مج مربعات الانحرافات	درجة الحرية متوسط مربعات الانحرافات
التغير المستقل x	$SSR = \sum (\hat{y}_i - \bar{y})^2$	1
البواقي	$SSE = \sum u_i^2$	$n-2$
المجموع	$SST = \sum (y_i - \bar{y})^2$	$n-1$

ملاحظة: في إطار نموذج الانحدار البسيط فإن اختبار معنوية β هو نفس اختبار معنوية مربعات الانحرافات المستقلة؛ حيث يتم اختبار فرضية β من خلال توزيع Student، في حين تختبر فرضية SSR من خلال توزيع Fischer بـ $(n-k-1)$ درجة حرية:

n = عدد المشاهدات ، k = عدد المتغيرات المستقلة
والتي تساوي 1 ، فيكون عدد درجات الحرية هو $n-2$ عند مستوى احتمال $\alpha\%$ ، وإحصائية اختبار فيشر يرتز لها

F^* في هذه الحالة تحسب وفق العلاقات التالية:

$$F^* = \frac{SSR}{ddl_{SSR}} \bigg/ \frac{SSE}{ddl_{SSE}} = \frac{\sum (\hat{y}_i - \bar{y})^2 / 1}{\sum u_i^2 / n-2} = \frac{R^2 / 1}{(1 - R^2) / n-2}$$

بعد حساب إحصائية فيشر نقارنها مع قيمة فيشر الجدولية

ب $n-k-1$ درجة حرية عند مستوى احتمال α ، حيث يتم القرار على النحو التالي:

• إذا كانت $F^* \leq F_{\alpha, 1, n-2}$: تقبل الفرضية العدمية ($SSR=0$)، ونقول أن مجموع مربعات الانحرافات المفسرة غير معنوي أو لا يختلف معنويًا عن 0 عند مستوى احتمال α ، وهذا ما يدل على عدم جودة النموذج المقدر.

• إذا كانت $F^* > F_{\alpha, 1, n-2}$: نرفض الفرضية العدمية، ونقول أن مجموع مربعات الانحرافات المفسرة يختلف معنويًا عن 0 وهذا يدل على جودة النموذج المقدر.

11 - التنبؤ في إطار نموذج الانحدار الخطي البسيط:

عند ما نقوم بتقدير نموذج انحدار بسيط وحساب المعاملين $\hat{\alpha}$ و $\hat{\beta}$ يمكن القيام بحسابات تنبؤية خلال الفترة المستقبلية h . إذا كانت قيمة المتغير المفسر x_{i+1}

معروفة خلال الفترة $t+1$ (x_{i+1}) يمكن كتابة

$$y_{i+1} = \hat{\alpha} + \hat{\beta} x_{i+1}$$

التنبؤ على الشكل

ولكن = $\frac{\hat{\alpha} + \hat{\beta} x_{i+1} - y_{i+1}}{\hat{\sigma}_u}$ تتبع توزيع Student

$$\frac{\hat{\alpha} + \hat{\beta} x_{i+1} - y_{i+1}}{\hat{\sigma}_u \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_{i+1} - \bar{x})^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2}}}$$

عند $n-2$ درجة حرية، فمجال الثقة للقيمة المراد

التنبؤ على الشكل $\hat{y}_{i+1} = \hat{\alpha} + \hat{\beta} x_{i+1}$

Student $\hat{y}_{i+1} = \hat{\alpha} + \hat{\beta} x_{i+1} - y_{i+1}$ وليكن $\frac{\hat{y}_{i+1}}{\hat{\sigma}_u \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_{i+1} - \bar{x})^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2}}}$

عن $n-2$ درجة حرية، فمجال الثقة للقيمة المراد

التنبؤ بها يكون على النحو التالي =

$$y_{i+1} = \hat{y}_{i+1} \pm t_{n-2}^{d/2} \hat{\sigma}_u \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_{i+1} - \bar{x})^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2}}$$

$$P \left(\hat{y}_{i+1} - t_{n-2}^{d/2} \hat{\sigma}_u \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_{i+1} - \bar{x})^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2}} < y_{i+1} < \hat{y}_{i+1} + t_{n-2}^{d/2} \hat{\sigma}_u \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_{i+1} - \bar{x})^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2}} \right) = 1 - \alpha$$