

اختبار جودة النموذج

1.3 المقدمة:

تناولنا في الفصل السابق، دراسة العلاقة بين متغيرين (الانحدار الخطي البسيط)، وقد بينا صيغ اشتقاق معلمات النموذج بطريقة OLS، وطرق تقدير هذه المعلمات. ولكن المنطق يحتم علينا عدم قبول هذا النموذج إلا بعد إجراء تقييم لهذه النتائج من الناحية الاقتصادية والإحصائية. ويتم هذا باستخدام نتائج التقدير في اختبار النظريات أو اتخاذ القرارات أو وضع السياسات.

سنتناول في هذا الفصل، تقييم نموذج الانحدار المقدر، ولتحقيق ذلك سيتم اختبار المعنوية الاقتصادية والإحصائية لنتائج تقدير نموذج الانحدار.

اختبار الفرضيات، Test of hypothesis:

تعرف الفرضية بأنه ادعاء قابل لأن يكون صحيحاً أو غير صحيح، وتثبت صحتها فقط من خلال الاختبار (Test). وقبل البدء بدراسة الكيفية التي يتم على أساسها اختبار الفرضية، لا بد من دراسة العلاقة الاقتصادية التي تستند إلى مجموعه من الفروض الخاصة بالنظرية الاقتصادية، كالعلاقة بين الكمية المطلوبة من سلعة ما وسعر تلك السلعة. وحسب منطق النظرية الاقتصادية تعكس دالة الطلب علاقة عكسية (سالبة) بين المتغير المستقل (السعر) والكمية المطلوبة (المتغير المعتمد).

أما إذا أخذنا العلاقة بين الإنفاق الاستهلاكي والدخل، فإن منطق النظرية يشير إلى أن الميل الحدي للاستهلاك (MPC) يكون موجياً ولكنه أقل من الواحد الصحيح، $0 < MPC < 1$ ، وأن هناك حد أدنى للاستهلاك في الأمد القصير، ولكن لا يمكن الجزم بصحة أو عدم صحة ذلك إلا بعد أخذ البيانات وقياس العلاقة الاقتصادية واختبارها. وهذا ما سنتناوله في المباحث القادمة.

ويختبر نموذج الانحدار قبل كل شيء العلاقة بين المتغير المستقل (X) والتابع (Y) وذلك للتثبت من وجودها من خلال اختبار المعنوية الإحصائية للمعاملات المقدرة \hat{B}_0 و \hat{B}_1 كلاً على انفراد وفي هذا المجال توجد فرضيتان:

1- **فرضية العدم:** وتنص على عدم وجود علاقة بين المتغيرين X و Y أي ان:

$$H_0: B_0 = 0 \\ B_1 = 0$$

2- **الفرضية البديلة:** وتنص على وجود علاقة بين X و Y ، أي ان:

$$H_1: B_0 \neq 0 \\ B_1 \neq 0$$

2.2 اختبار قيمة t ، t-Value Test

ولأجل اختبار ما إذا كانت $B_0 = 0$ ، $B_1 = 0$ أم لا، يستخدم اختبار (t) عند مستوى معنوية معينة ودرجة حرية (n-k) والصيغة الرياضية لهذا الاختبار هي:

- بالنسبة لـ \hat{B}_1 :

$$t_{\hat{B}_1} = \frac{\hat{B}_1}{S_{\hat{B}_1}} \quad \dots(1.3)$$

حيث ان:

$$S_{\hat{B}_1} = \sqrt{S_{\hat{B}_1}^2}$$

$$S_{\hat{B}_1}^2 = \frac{S_{e_i}^2}{\sum x_i^2}$$

$$s^2 = \frac{\sum e_i^2}{n-2}$$

حيث أن:

t: هو اختيار (t) عند مستوى معنوية معين ودرجة حرية (n-k) حيث)

عدد المشاهدات في العينة و (k) عدد المعالم.

\hat{B}_1 : القيمة التقديرية لـ B_1 الحقيقية.

$S_{\hat{B}_1}$: الانحراف المعياري للمعلمة المقدرة \hat{B}_1 .

$S_{\hat{B}_1}^2$: تباين \hat{B}_1 .

$S_{e_i}^2$: تباين الخطأ.

ب- بالنسبة لـ \hat{B}_0 فإن:

$$t_{\hat{B}_0} = \frac{\hat{B}_0}{S_{\hat{B}_0}} \quad \dots(2.3)$$

حيث أن:

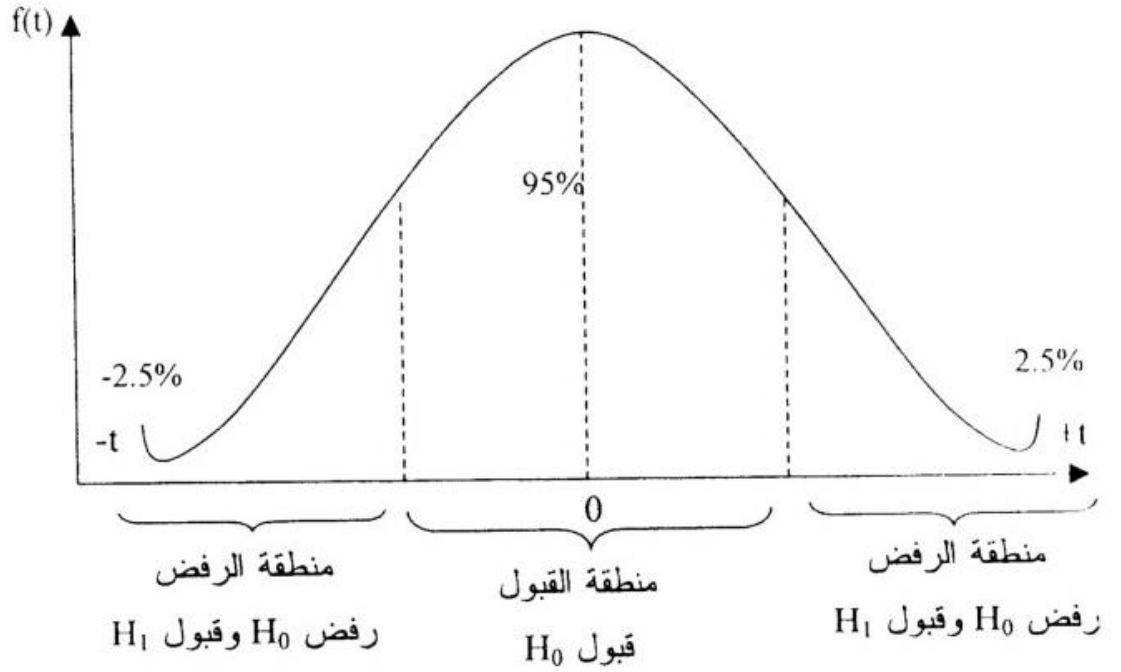
$$S_{\hat{B}_0} = \sqrt{S_{\hat{B}_0}^2}$$

$$S_{\hat{B}_0}^2 = S_{e_i}^2 \left[\frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{\sum x_i^2} \right]$$

$$S_{e_i}^2 = \frac{\sum e_i^2}{n-k}$$

وبعد احتساب قيمة t تقارن مع قيمتها الجدولية المعطاة في الجداول الخاصة بها عند درجات حرية $(n-2)$ ومستوى المعنوية المطلوب (5%، 1%) لتحديد قبول أو رفض فرضية العدم. فإذا كانت قيمة t المحسوبة أكبر من قيمة t الجدولية ترفض فرضية العدم وتقبل الفرضية البديلة، بمعنى أن المعلمة ذات معنوية إحصائية. وبالعكس في حالة كون t المحسوبة أقل من قيمتها الجدولية حيث تقبل فرضية العدم وترفض الفرضية البديلة أي عدم معنوية المعلمة المقدرة. ويمكن توضيح ذلك بالشكل (1.3).

شكل 1.3: قبول أو رفض الفرضية



ولاختبار معنوية المعلمات المقدرة \hat{B}_0 و \hat{B}_1 نعود الى بيانات المثال الوارد (1.2)، وباعتماد الصيغة الرياضية للاختبار، فإننا نحتاج الإحصاءات الآتية:

\hat{Y}_i	e_i	e_i^2
30.43333334	-4.83333334	23.36111118
36.38095239	-3.68095239	13.5494105
42.32857143	3.07142857	9.433673461
48.27619048	5.62380952	31.62723352
54.22380953	4.77619047	22.81199541
60.17142858	2.42857142	5.897959142
66.11904763	-1.11904763	1.252267598
72.06666667	-6.26666667	39.27111115
$\sum \hat{Y}_i = 410$	$\sum e_i = 0$	$\sum e_i^2 = 147.204762$

أ- بالنسبة الى \hat{B}_1 :

$$s_{e_i}^2 = \frac{\sum e_i^2}{n - k} = \frac{147.204762}{8 - 2} = 24.534127$$

$$s_{\hat{B}_1}^2 = \frac{S_{e_i}^2}{\sum x_i^2} = \frac{24.534127}{672} = 0.036509117$$

$$s_{\hat{B}_1} = \sqrt{S_{\hat{B}_1}^2} = \sqrt{0.036509117} = 0.191073592$$

$$t_{\hat{\beta}_1} = \frac{\hat{\beta}_1}{S_{\hat{\beta}_1}} = \frac{1.486904762}{0.191073592} = 7.781843354$$

وبما ان قيمة (t) المحسبة وابلغة (7.781) اكبر من قيمة (t) الجدولية عند مستوى معنوية (5%) ودرجة حرية (6) والبالغة (2.45)، عليه نرفض فرضية العدم ونقبل الفرضية البديلة أي معنوية المعلمة المقدرة $\hat{\beta}_1$.

ب- بالنسبة إلى $\hat{\beta}_0$:

$$S_{e_i}^2 = \frac{\sum e_i^2}{n - k} = \frac{147.204762}{8 - 2} = 24.534127$$

$$S_{\hat{\beta}_1}^2 = S_{e_i}^2 \left[\frac{1}{n} - \frac{\bar{X}^2}{\sum x_i^2} \right]$$

$$= 24.534127 \left[\frac{1}{8} - \frac{(18)^2}{672} \right]$$

$$= 24.534127 [0.125 - 0.482142857]$$

$$= 14.89571996$$

$$S_{\hat{\beta}_0} = \sqrt{S_{\hat{\beta}_0}^2} = \sqrt{14.89571996} = 3.859497372$$

$$t_{\hat{\beta}_0} = \frac{\hat{\beta}_0}{S_{\hat{\beta}_0}} = \frac{24.48571429}{3.859497372} = 6.344275415$$

وبما ان قيمة (t) المحتسبة عند مستوى معنوية (5%) ودرجة حرية (6) (6.344) وهي اكبر من مثلتها الجدولية البالغة (2.45)، عنيه نرفض فرضية الـ ونقبل الفرضية البديلة، أي معنوية المعلمة المقدرة \hat{B}_0 عالية.

3.3 معامل التحديد، (R^2) Coefficient of Determination :

هو مقياس يوضح نسبة التغير في المتغير التابع (Y) الذي سببها التغير في المتغير المستقل (X). أي نسبة الانحرافات الموضحة من قبل خط الانحدار الانحرافات الكلية. ويمكن حساب هذا المعامل حسب الصيغ الآتية:

$$R^2 = \frac{\sum(\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum(Y_i - \bar{Y})^2} \quad \dots(3.3)$$

أو

$$R^2 = \frac{\sum \hat{y}_i^2}{\sum y_i^2}$$

أو

$$R^2 = \frac{\hat{B}_1 \sum x_i y_i}{\sum y_i^2}$$

أو

$$R^2 = r^2$$

أو

$$R^2 = \frac{\hat{B}_1^2 \sum x_i^2}{\sum y_i^2}$$

أو

$$R^2 = 1 - \frac{\sum e_i^2}{\sum y_i^2}$$

ويمكن توضيح الصيغة الأخيرة من خلال الاشتقاق الآتي:

$$\begin{aligned} &= \text{الانحرافات غير الموضحة} + \text{الانحرافات الموضحة من قبل خط الانحدار} \\ &\quad \text{الانحرافات الكلية} \end{aligned}$$

$$\sum (Y_i - \bar{Y})^2 = \sum (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 + \sum (Y_i - \hat{Y}_i)^2 \quad \dots(4.3)$$

وبقسمة طرفي المعادلة (4.3) على الانحرافات الكلية:

$$\frac{\sum (Y_i - \bar{Y})^2}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2} = \frac{\sum (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2} + \frac{\sum (Y_i - \hat{Y}_i)^2}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2}$$

$$1 = R^2 + \frac{\sum e_i^2}{\sum y_i^2}$$

$$\therefore R^2 = 1 - \frac{\sum e_i^2}{\sum y_i^2}$$

وتتراوح قيمة R^2 بين الصفر والواحد، أي ان: $0 \leq R^2 \leq 1$

حيث أن $R^2 = 1$ عندما تقع جميع نقاط الانتشار على خط الانحدار المقدر أي $Y_i = \hat{Y}_i$ وهنا تكون العلاقة تامة.

وان $R^2 = 0$ (أو تقترب منه) عندما يكون خط انحدار العينة خطأً أفقياً أي $\hat{Y}_i = \bar{Y}$ ، ومعنى ذلك لا توجد علاقة بين المتغير التابع والمتغير المستقل.

وكل من هاتين الحالتين نادرة الحدوث، ففي الأحوال العادية يفسر خط الانحدار جزءاً من التغيرات في Y وبالتالي يكون هناك جزءاً آخر غير مفسر بواسطة الخط ومن ثم نجد في أغلب الحالات $0 < R^2 < 1$.

ولمعرفة مقدار ما يفسره المتغير المستقل، X ، من التغير في المتغير التابع، Y نعود إلى مثالنا الوارد في (1.2)، وبالاعتماد على الصيغ الرياضية الخاصة بـ R^2 فان:

\hat{y}_i	\hat{y}_i^2	y_i^2
-20.81666666	433.3336108	657.9225
-14.86904761	221.0885768	344.1025
-8.92142857	79.59188773	34.2225
-2.97380952	8.843543061	7.0225
2.97380953	8.843543121	60.0625
8.92142858	79.59188791	128.8225
14.86904763	221.0885774	189.0625
20.81666667	433.3336113	211.7025
$\sum \hat{y}_i = 0$	$\sum \hat{y}_i^2 = 1485.715238$	$\sum y_i^2 = 1632.92$

$$R^2 = \frac{\sum \hat{y}_i^2}{\sum y_i^2} = \frac{1485.715238}{1632.92} = 0.909851822 = \%90.98$$

