

مقياس: تقنيات كمية
الأساسي: الأول: 2021/2022

السنة I: ماستر
موضوع: إحصاء تقديري ونظري

المصباح التوضيحي
للاختبارات

المهدين I: (12 نقتطع)

1/ الفرضيات الكلاسيكية لمؤرج الإختبار العظمي ليست (4 نقاط)
الفرضية الأولى: التوقع الرياضي للأخطاء معدوم أي:

$$E(\epsilon_i) = 0 \quad (0,5)$$

تفني هذه الفرضية أن الأخطاء (ϵ_i) لا تدخل في تفسير المتغير التابع (y).
إذ تعتبر أنها صود عشوائيه لا يمكن قياسها. (0,5)

الفرضية الثانية: ثبات تباين أو ثبوت الأخطاء أي:

$$E(\epsilon_i^2) = \sigma^2 \quad (0,5)$$

وهو ما يعني أن تباينها وثبوتها حول المتوسط ثابت (0,5)

الفرضية الثالثة: لا يوجد ارتباط بين الأخطاء المركبة على

ملاحظات العينة أي:

$$E(\epsilon_i, \epsilon_j) = 0 \quad (0,5)$$

(0,5) تفني هذه الفرضية أن الأخطاء مستقلة فيما بينها وليس لها ارتباط بيني

الفرضية الرابعة: المتغيرة المفسرة (X) هي متغيرة مستقلة، يمكن

السيطرة عليها، بمعنى أنها غير عشوائيه. (0,5)

$$\hat{\beta} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{V(X)} = r_{xy} \frac{\delta y}{\delta x} \quad \text{المبرهن على أن (4) نقاط}$$

نظراً أن معامل الارتباط (r_{xy}) مالم هو إلا الجذع التربيعي لجداء β .

$$r_{xy} = \sqrt{\beta \cdot \beta'} = \sqrt{\frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum (x_i - \bar{x})^2} \cdot \frac{\sum (y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})}{\sum (y_i - \bar{y})^2}}$$

$$\Rightarrow r_{xy} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2}} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2}} \quad \text{--- (1)}$$

بقسمة البسط والمقام على (n) تصبح:

$$r_{xy} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) / n}{\sqrt{\frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n}} \sqrt{\frac{\sum (y_i - \bar{y})^2}{n}}} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\delta x \cdot \delta y} \quad \text{--- (2)}$$

أما بضرب العلاقة (1) في المقادير $(\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2})$ فتصبح (3)

$$r_{xy} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) \sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2}}{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2}} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) \sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2}}{\sum (x_i - \bar{x})^2 \sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2}} = \hat{\beta}$$

$$\Rightarrow r_{xy} = \hat{\beta} \frac{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2}}{\sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2}} \quad \text{--- (3)}$$

بقسمة العلاقة (3) على (n) تصبح:

$$r_{xy} = \hat{\beta} \frac{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2} / n}{\sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2} / n} = \hat{\beta} \frac{\delta x}{\delta y} \Rightarrow \hat{\beta} = r_{xy} \frac{\delta y}{\delta x} \quad \text{--- (4)}$$

نظراً أن ...

$$\hat{\beta} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\hat{\beta} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) / n}{\sum (x_i - \bar{x})^2 / n} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{V(X)} \Rightarrow \hat{\beta} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{V(X)} \quad \text{--- (2)}$$

2-2 البرهان على أن $\hat{\beta}$ هو أفضل غير متحيز ل β أي (4 نقطة)
 $E(\hat{\beta}) = \beta$

$$y_i = \alpha + \beta x_i + \varepsilon_i$$

لدينا:

$$y_1 = \alpha + \beta x_1 + \varepsilon_1$$

$$y_2 = \alpha + \beta x_2 + \varepsilon_2$$

$$\vdots$$

$$y_n = \alpha + \beta x_n + \varepsilon_n$$

$$\sum y_i = n\alpha + \beta \sum x_i + \sum \varepsilon_i \Rightarrow \sum y_i / n = \alpha + \beta \sum x_i / n + \sum \varepsilon_i / n$$

$$\bar{y} = \alpha + \beta \bar{x} + \bar{\varepsilon}$$

$$\Rightarrow y_i - \bar{y} = (\alpha + \beta x_i + \varepsilon_i) - (\alpha + \beta \bar{x} + \bar{\varepsilon})$$

$$\Rightarrow y_i - \bar{y} = (\alpha - \alpha) + \beta (x_i - \bar{x}) + (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})$$

$$y_i - \bar{y} = \beta (x_i - \bar{x}) + (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})$$

$$\hat{\beta} = \sum w_i (y_i - \bar{y}) \Rightarrow \hat{\beta} = \sum w_i [\beta (x_i - \bar{x}) + (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})]$$

$$\Rightarrow \hat{\beta} = \beta \sum w_i (x_i - \bar{x}) + \sum w_i (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})$$

$$\sum w_i (x_i - \bar{x}) = 1$$

$$\hat{\beta} = \beta + \sum w_i (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon}) = \beta + \sum w_i \varepsilon_i + \sum w_i \bar{\varepsilon}$$

$$\Rightarrow \hat{\beta} = \beta + \sum w_i \varepsilon_i + \bar{\varepsilon} \sum w_i$$

$$\sum w_i = 0$$

$$\hat{\beta} = \beta + \sum w_i \varepsilon_i$$

لصحة $\hat{\beta}$ يجب أن تكون متحيزاً توقعه البرهان في:

$$E(\hat{\beta}) = E[\beta + \sum w_i \varepsilon_i] = E(\beta) + E(\sum w_i \varepsilon_i)$$

$$\Rightarrow E(\hat{\beta}) = \beta + \sum w_i E(\varepsilon_i) = \beta$$

(3)

1/ تقدير معالم النموذج β و α بحساب $\hat{\beta}$ و $\hat{\alpha}$.

* لدينا : $r_{xy} = \frac{\sum x}{\sum y} \hat{\beta} = 0,96 \Rightarrow 0,96 = \hat{\beta} \frac{25,33}{42,16} \Rightarrow$

$\hat{\beta} = \frac{0,96 \times 42,16}{25,33} = 1,6 \Rightarrow \hat{\beta} = 1,6$ (0,5)

* $\hat{\alpha} = \bar{y} - \hat{\beta} \bar{x} \Rightarrow \hat{\alpha} = 90,2 - (1,6)(36,5) \Rightarrow \hat{\alpha} = 31,8$ (0,5)

2/ لدينا : $r_{xy} = 0,96$ (0,5) هذا يعني وجود علاقة ارتباطية طردية قوية بين المتغيرين (0,5)

3/ نعلم أن : $R^2 = (r_{xy})^2 = (0,96)^2 \Rightarrow r_{xy} = \sqrt{R^2}$

$\Rightarrow R^2 = 0,92$ (0,5)

هذا يعني أن حوالي 92% من تغيرات المتغيرة التابعة تبصره بدلائل المتغيرة المستقلة. في حين تبقى حوالي 8% من متغيرة بدلائل متغيرات أخرى غير مدرجة في المعادلات (0,5)

4/ نعلم أن : $\sigma_{\hat{\epsilon}}^2 = \frac{\sum \epsilon_i^2}{n-2} = \frac{\sum (y_i - \hat{y}_i)^2}{n-2}$, $R^2 = \frac{SCE}{SCT} = \frac{\sum (y_i - \bar{y})^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2}$ (0,5)

$\sum (y_i - \bar{y})^2 = \hat{\beta}^2 \sum (x_i - \bar{x})^2$ (0,5)

لدينا : $\sigma_x^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n} \Rightarrow \sum (x_i - \bar{x})^2 = n \sigma_x^2 = 10 (25,33)^2 = 641,61$ (0,5)

$SCE = \sum (y_i - \hat{y}_i)^2 = (1,6)^2 (641,61) \Rightarrow SCE = 16,425,21$ (0,5)

نعلم أن : $SCT = SCE + SCR \Rightarrow \sum (y_i - \bar{y})^2 = \sum (y_i - \hat{y}_i)^2 + \sum (y_i - \hat{y}_i)^2$

$R^2 = \frac{SCE}{SCT} \Rightarrow SCT = \frac{SCE}{R^2} \Rightarrow SCT = \sum (y_i - \bar{y})^2 = \frac{16,425,21}{0,92} = 17853,49$ (0,5)

$\Rightarrow SCR = \sum (y_i - \hat{y}_i)^2 = \sum \epsilon_i^2 = SCT - SCE = 17853,49 - 16425,21 = 1428,28$

$\Rightarrow \sum \epsilon_i^2 = 14,28,28 \Rightarrow \sigma_{\epsilon}^2 = \frac{\sum \epsilon_i^2}{n-2} = \frac{1428,28}{10-2} = \sigma_{\epsilon}^2 = 178,53$ (0,5)

التمرين الأول : أجب على الأسئلة التالية :

1. أذكر الفرضيات الكلاسيكية الأساسية الأربعة لنموذج الانحدار الخطي البسيط مع الشرح الموجز .
2. برهن أن :

$$\hat{\beta} = \frac{cov(X,Y)}{v(X)} = r_{XY} \frac{\delta_Y}{\delta_X} \checkmark$$

$$E(\hat{\beta}) = \beta \quad \checkmark \text{ هو تقدير غير متحيز لـ } \beta \text{ أي :}$$

التمرين الثاني : إذا كانت لدينا المعطيات التالية :

- معامل الارتباط $r = 0.96$ ، الانحراف المعياري لكل من X و Y على التوالي : 25.33 و 42.16 والمتوسط الحسابي منها على التوالي : 36.5 و 90.2 ، عدد المشاهدات 10.

المطلوب :

1. قدر معالم النموذج α و β .
2. أحسب قوة العلاقة الارتباطية .
3. قيم جودة تمثيل النموذج .
4. قدر قيمة تباين الخطأ $\delta_{e_i}^2$ للنموذج.