

Ans. 41

a) $R^2 = r_{xy}^2$ b) $r_{y,\hat{y}}^2 = r_{xy}^2$

$$R^2 = \frac{SS_{res}}{SS_{tot}} = \frac{\sum (\hat{y}_i - \bar{y})^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2} = \frac{\sum (\beta_0 + \beta_1 x_i - \bar{y})^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2} =$$

$$= \frac{\sum (\beta_1 x_i - \bar{y})^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2} = \frac{\beta_1^2 \sum (x_i - \bar{x})^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2} \quad (1)$$

$$\beta_1 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum (x_i - \bar{x})^2} \quad \text{and} \quad r_{x,y} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2}}$$

Einsetzen ~~$\beta_1 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum (x_i - \bar{x})^2}$~~

$$\beta_1 = \frac{\sum (y_i - \bar{y})^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2} r_{x,y}$$

Ans (1), (2). $R^2 = \frac{\sum (y_i - \bar{y})^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2} r_{xy}^2 = r_{xy}^2$

b)

$$r_{y,\hat{y}} = \frac{\sum (y_i - \bar{y})(\hat{y}_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2} \sqrt{\sum (\hat{y}_i - \bar{y})^2}}$$

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum \hat{y}_i = \frac{1}{n} \sum (\beta_0 + \beta_1 x_i) =$$

$$= \beta_0 + \beta_1 \bar{x} = \bar{y} - \beta_1 \bar{x} + \beta_1 \bar{x} = \bar{y}$$

$$\sum (y_i - \bar{y})(\hat{y}_i - \bar{y}) = \sum (y_i - \bar{y})(\hat{y}_i - \bar{y}) =$$

$$= \sum (y_i - \bar{y})(\beta_0 + \beta_1 x_i - \bar{y}) = \sum (y_i - \bar{y})(\bar{y} - \beta_1 \bar{x} + \beta_1 x_i - \bar{y}) =$$

$$= \beta_1 \sum (y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})$$

$$r^2 = \frac{[\sum (y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})]^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2 \sum (x_i - \bar{x})^2} = \frac{b^2 [\sum (y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})]^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2 \sum (x_i - \bar{x})^2} =$$

$$= \frac{b^2 [\sum (y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})]^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2 SS_{reg}} = \frac{b^2 [\sum (y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})]^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2 b^2 \sum (x_i - \bar{x})^2} =$$

$$\frac{[\sum (y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})]^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2 \sum (x_i - \bar{x})^2} = (r_{xy})^2$$

Ask. 7 (Ophiosio).

$$\text{Nivelis } \left. \begin{array}{l} E(y_1) = \theta \\ E(y_2) = 2\theta \end{array} \right\} E \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E(y_1) \\ E(y_2) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \theta \\ 2\theta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \theta$$

Όπως το γενικό μοντέλο $y = X\beta + \varepsilon$ με $\varepsilon \sim N(0, \sigma^2 I)$

$$y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \quad X = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \quad \beta = \theta \quad \varepsilon = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \end{pmatrix} \quad \text{με } E(\varepsilon) = 0$$

Από το γενικό μοντέλο λαμβάνει η μέγιστη πιθανοφάνεια:

$$EET \quad \hat{\beta} = (X'X)^{-1} X'y$$

Από EET με θ είναι

$$\hat{\theta} = ((1, 2) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix})^{-1} \cdot (1, 2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \frac{1}{5} (y_1 + 2y_2)$$

$$SS_{res} = y'y - \hat{\beta}' \cdot X'y$$

$$= (y_1, y_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} - \frac{1}{5} (y_1 + 2y_2) (1, 2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} =$$

$$= y_1^2 + y_2^2 - \frac{1}{5} (y_1 + 2y_2)^2$$

Στο πρόβλημα αυτό για τους ΕΕΤ δεν χρειάζονται γνώσεις της κατανομής αλλά ένα μοντέλο.

Ασκ. 9 | Ν.Α.Ο αν σε ένα γραμμικό μοντέλο υπάρχει σταθερός όρος.

$$\sum \varepsilon_i = \sum (y_i - \hat{y}_i) = 0$$

π.χ) $y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \varepsilon_i$
 $y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \beta_2 \cdot 1 + \varepsilon_i$

Οι κανονικές εξισώσεις είναι $X^T \cdot X \cdot \beta = X^T \cdot y$ και καταπονούνται στο $\hat{\beta}$, αφού ο ΕΕΤ είναι άθροισ των κανονικών εξισώσεων.

$$X^T X \hat{\beta} = X^T y \Rightarrow X^T y - X^T X \hat{\beta} = 0 \Rightarrow X^T (y - X \hat{\beta}) = 0$$

$$\Rightarrow X^T (y - \hat{y}) = 0 \Rightarrow (y - \hat{y})^T X = 0$$

$$\Rightarrow (y_1 - \hat{y}_1, \dots, y_n - \hat{y}_n) \begin{pmatrix} 1 & x_{11} & \dots & x_{1p} \\ 1 & x_{21} & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_{n1} & \dots & x_{np} \end{pmatrix} = 0$$

Από αυτό έχει σταθερό όρο

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i) = 0 \quad (\text{από το γινόμενο με την πρώτη στήλη})$$

Ασκ. 10 / 10/15/10

$$\underline{y} = X \underline{\beta} + \underline{\varepsilon} \quad \text{Rank}(X) = p+1$$

α) Από προηγούμενη ασκηση

$$(Y - \hat{Y})^T X = 0 \Leftrightarrow (Y - \hat{Y})^T X \hat{\beta} = 0 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow (Y - \hat{Y})^T \hat{y} = 0 \Rightarrow \sum (y_i - \hat{y}_i) \hat{y}_i = 0$$

$$\text{Άρα το } \hat{y} \perp \underline{\varepsilon}$$

β) $\underline{y} = X \hat{\beta}$

$$\text{Var}(\hat{y}) = \text{Var}(X \hat{\beta}) = X \text{Var}(\hat{\beta}) X^T = X (\sigma^2 (X^T X)^{-1}) X^T =$$

$$= \sigma^2 X (X^T X)^{-1} X^T$$

$\sum \text{Var}(y_i)$ είναι το ίσιος του $\text{Var}(\hat{y})$

$$\sum \text{Var}(y_i) = \text{tr}[\text{Var}(\hat{y})] = \text{tr}(\sigma^2 X (X^T X)^{-1} X^T) = \sigma^2 \text{tr}(\underbrace{X (X^T X)^{-1} X^T}_B)$$

Γνωρίζουμε ότι $\text{tr}(AB^T) = \text{tr}(A^T B)$ έστω

$$\sigma^2 \text{tr}(X^T ((X^T X)^{-1} X^T)^T) =$$

$$= \sigma^2 \text{tr}(X^T X^T ((X^T X)^{-1})^T) = \sigma^2 \text{tr}(X^T X (X^T X)^{-1}) =$$

$$= \sigma^2 \text{tr}(I_{p+1}) = \sigma^2 (p+1)$$

Ασκ. 11 / διαδοχικό

$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \varepsilon_i$, $i=1, \dots, n$ $\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$ ανεξ.

Κανονικές εξισώσεις

$$\left. \begin{aligned} 10\hat{\beta}_0 + 2\hat{\beta}_1 - 6\hat{\beta}_2 &= 4 \\ 2\hat{\beta}_0 + 2\hat{\beta}_1 &= 6 \\ -6\hat{\beta}_0 + 5\hat{\beta}_2 &= 7 \end{aligned} \right\} (*)$$

av. $\sum Y_i^2 = 107$ να υπολογιστεί $\hat{\sigma}^2$ και το MSres.
β) να κατασκευαστεί τεστ. για $H_0: \beta_1 = 2\beta_2$

α) οι ε.ε. $\hat{\beta} = (X^T X)^{-1} X^T Y$ και οι κ.ε είναι
 $(X^T X)\hat{\beta} = X^T Y$ (**)

Από (**), (*) $X^T X = \begin{pmatrix} 10 & 2 & -6 \\ 2 & 2 & 0 \\ -6 & 0 & 5 \end{pmatrix}$, $X^T Y = \begin{pmatrix} 4 \\ 6 \\ 7 \end{pmatrix}$

$$(X^T X)^{-1} = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} 10 & -10 & 12 \\ -10 & 14 & -12 \\ 12 & -12 & 16 \end{pmatrix}$$

$$\hat{\beta} = (X^T X)^{-1} X^T Y = \begin{pmatrix} 8 \\ -5 \\ 11 \end{pmatrix}$$

$$MS_{res} = \frac{1}{n-p-1} SS_{res} = \frac{1}{10-2-1} (Y^T Y - \hat{\beta}^T X^T Y) =$$

$$= \frac{1}{7} (107 - (8, -5, 11) \begin{pmatrix} 4 \\ 6 \\ 7 \end{pmatrix}) = 4$$

B) $H_0: \beta_1 = 2\beta_2 \Leftrightarrow H_0: A\beta = c$, $A = (0, 1, -2)$, $c = 0$

A' ΤΡΟΠΟΣ με χρήση του F-TEST. για έλεγχο της γενικής γενικής γραμμής υποθέσεων.

$$F = \frac{(A\hat{\beta} - c)'(A(X'X)^{-1}A')^{-1}(A\hat{\beta} - c)}{SS_{res} / q} \quad n-p-1, q=1$$

με $f \geq f_{\alpha, n-p-1, \frac{q}{2}}$ κ.π.

B' ΤΡΟΠΟΣ

Χρησιμοποιώντας t-TEST.

$H_0: \beta_1 - 2\beta_2 = 0$, $A' = (1, -2)$, $c = 0$

Θα συμπληρώσω στον πίνακα των παραμέτρων που χρησιμοποιείται στην H_0 δηλ. στο $\beta_1 - 2\beta_2 = A'\beta$

Θέλω την κατανομή του $\beta_1 - 2\beta_2 = A'\hat{\beta}$

Παραίτητο ότι $\hat{\beta} = \begin{pmatrix} \hat{\beta}_1 \\ \hat{\beta}_2 \\ \hat{\beta}_3 \end{pmatrix} \sim N_3 \left(\begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \beta_3 \end{pmatrix}, \sigma^2(X'X)^{-1} \right)$

Αρα $A'\hat{\beta} = \beta_1 - 2\beta_2 \sim N \left(\begin{matrix} A'\beta \\ A'\sigma^2(X'X)^{-1}A \end{matrix} \right) =$

$= N(\beta_1 - 2\beta_2, 15,75\sigma^2) \Rightarrow \beta_1 - 2\beta_2 \sim N(0, 15,75\sigma^2)$ υπό την $H_0: \beta_1 = 2\beta_2$.

~~$\beta_1 - 2\beta_2 \sim N(\beta_1 - 2\beta_2, 15,75\sigma^2)$ υπό την $H_0:$~~

$$\hat{\beta}_1 - 2\hat{\beta}_2 \sim N(0, 1) \quad \text{or} \quad N(0, 1)$$

$$\sigma \sqrt{10.75}$$

$$\text{Error } \frac{SS_{res}}{\sigma^2} \sim \chi_{n-p-1}^2$$

$$t = \frac{\hat{\beta}_1 - 2\hat{\beta}_2}{\sigma \sqrt{10.75}} \sim t_{n-p-1} \Rightarrow t = \frac{\hat{\beta}_1 - 2\hat{\beta}_2}{\sqrt{10.75} \sqrt{SS_{res}}} \sim t_7$$

$$\sqrt{\frac{SS_{res}}{\sigma^2} / (n-p-1)}$$

H₀ απορ. για |t| ≥ t_{7, α}

Χρειαζόμαστε 3 φορές λιγότερο από 3 φορές
 Χρησιμοποιούμε ατομικούς

3 βήματα // χρησιμοποιούμε το ένα με το άλλο

Ζητάμε ορίδια ολοκλήρωσης, Α.Μ.