

02/05/18

ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΗ

①

Διάστημα 16m

Γενικό Επιδεικνυτικό Τυπολόγιο

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \varepsilon_i, \quad i = 1, \dots, n$$

$\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$: τυχαία σφάλματα, ανεξ. τ.β.

$E(Y_i) = \beta_0 + \beta_1 x_i$: άγνωστη βωοειμένη παράμετρος.

$$\varepsilon_i = Y_i - E(Y_i)$$

$Y_i \sim N(E(Y_i), \sigma^2)$: ανεξ. τ.β., σ^2 ανεξαρτητο τω X .

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}, \quad \hat{\beta}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}, \quad \hat{\beta}_1 \sim N\left(\beta_1, \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}\right)$$

$\hat{y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x$: εκτιμ. βωοειμένη παράμετρος.

$$e_i = y_i - \hat{y}_i : \text{υπόλοιπα}, \quad \sum_{i=1}^n e_i = 0, \quad \sum_{i=1}^n e_i x_i = 0$$

$$\hat{\sigma}^2 = \hat{s}^2 = \frac{1}{n-2} \sum_{i=1}^n e_i^2 = \frac{1}{n-2} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

$$\frac{(n-2)\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-2}^2, \quad H_0: \beta_1 = 0 \quad \vee \quad H_0: \beta_1 \neq 0$$

$$\text{δοκιμ. } \beta_1 = \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\frac{s}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}} \sim t_{n-2}$$

$$|\hat{\beta}_1| \geq t_{\frac{\alpha}{2}, n-2} \left(\frac{s}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} \right) \quad (\text{εξο. } H_0)$$

⊛ ΕΒΟ

↑ 49.6 ↑ 2306 ← $t_{0.995, 8}$

S

$$(1-\alpha)100\% \text{ Δ.Ε. } \beta_1 : \hat{\beta}_1 \pm t_{\frac{\alpha}{2}, n-2} \frac{s}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}$$

■ Η συνάρτηση της διασποράς στην πολλαπλή

* SOS: για δύο κλάσματα
 σε θραύσματα και υφολόγ.
 θέλω να γράψω σταθερούς.

$$y_i - \bar{y} = \underbrace{(y_i - \hat{y}_i)}_{e_i} + \underbrace{(\hat{y}_i - \bar{y})}_{\text{πολλαπλότητα}}$$

$$\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2 + \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2 + 2 \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)(\hat{y}_i - \bar{y})$$

...
 ...
 ...

$$2 \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 x_i)(\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_i - \bar{y})$$

$$2 \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y} + \hat{\beta}_1 \bar{x} - \hat{\beta}_1 x_i)(\bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x} + \hat{\beta}_1 x_i - \bar{y})$$

$$2 \sum_{i=1}^n [(y_i - \bar{y}) - \hat{\beta}_1 (x_i - \bar{x})][\hat{\beta}_1 (x_i - \bar{x})]$$

$$2 \hat{\beta}_1 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) - 2 \hat{\beta}_1^2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

$$2 \hat{\beta}_1 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) - \frac{2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \hat{\beta}_1 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

$$2 \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 + \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

$$SS_{\text{tot}} = SS_{\text{reg}} + SS_{\text{reg}}$$

$$n-1 = 1 + (n-2) \text{ B.E.}$$

$$\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y}) = 0$$

$$\text{Συν. προσδιορισμού: } R^2 = \frac{SS_{\text{reg}}}{SS_{\text{tot}}} \text{ (007)}$$

$$\begin{aligned}
 SS_{reg} &= \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (\beta_0 + \beta_1 x_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (\bar{y} - \beta_1 \bar{x} + \beta_1 x_i - \bar{y})^2 \\
 &= \sum_{i=1}^n (\beta_1 (x_i - \bar{x}))^2 \\
 &= \beta_1^2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2
 \end{aligned}$$

~ o ~ o ~ o ~ o ~ o ~ o

Προβλεπόμενη Μεταβλητότητα	Απορροφούμενα Τετραγώνων (SS)	Βαθμιαία Ελευθερία (d.f)
Προβλεπόμενη	$SS_{reg} = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$ $= \beta_1^2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$ 13600	1
Υπόλοιπα ή Απόκλιση από προβλεπόμενη	$SS_{res} = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$ 60	n - 2 8
Ολική μεταβλητότητα	$SS_{tot} = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$ 13.660	n - 1 9

(*) Ο συντελεστής β₁ βγαίνει το ποσοστό της εβδ στο β.β.β.β.

προβλεψίμων μεταβλητότητα	Μέσο τετραγωνικόν	F-test
πρῶτη προβλεψίμων	$MS_{reg} = \frac{SS_{reg}}{1}$ <p>13.600</p>	$F = \frac{MS_{reg}}{MS_{res}}$
Υπόλοιπα n. Απόκλιση από νοήματα	$MS_{res} = \frac{SS_{res}}{n-2} = s^2$ <p>1.5</p>	
Ολική μεταβλητότητα		

$$E(MS_{reg}) = \frac{E(SS_{reg})}{n-2} = \sigma^2 = E(s^2)$$

$$E(MS_{reg}) = \sigma^2 + \beta_1^2 \sum (x_i - \bar{x})^2$$

$$\frac{SS_{reg}}{\sigma^2} \sim \chi^2_n \text{ όταν } H_0: \text{απόκλιση } (\beta_1 = 0)$$

$$E(MS_{reg}) = (SS_{reg}) \text{ (*)}$$

$$\hat{\beta}_1 \sim N\left(\beta_1, \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}\right) \rightarrow \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\frac{\sigma}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}} \sim N(0,1)$$

$$\frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\frac{\sigma}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}} \underset{H_0}{\sim} N(0,1) \rightarrow \frac{\hat{\beta}_1^2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{\sigma^2} \underset{H_0}{\sim} \chi^2_{1, \beta_1=0}$$

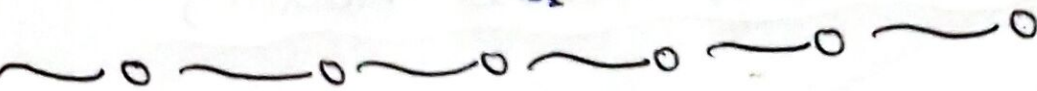
$$\rightarrow \frac{SS_{reg}}{\sigma^2} \underset{H_0}{\sim} \chi^2_1$$

(5)

$$* E(US_{reg}) = E(SS_{reg}) = E(\hat{\beta}_1^2 \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2) =$$

$$= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \left[\text{Var}(\hat{\beta}_1) + (E(\hat{\beta}_1))^2 \right]$$

$$= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \left[\frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} + \beta_1^2 \right] = \sigma^2 + \beta_1^2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$



$$\frac{SS_{reg}}{\sigma^2} \sim \chi_{n-2}^2$$

$$\frac{SS_{reg}}{\sigma^2} \stackrel{H_0}{\sim} \chi_1^2$$

$$\frac{\frac{SS_{reg}|_1}{\sigma^2}}{(SS_{reg}/\sigma^2)/(n-2)} \left(= \frac{US_{reg}}{US_{reg}} \right) \sim F_{1, n-2}$$

F-Test

$$F = \frac{US_{reg}}{US_{reg}} \stackrel{H_0}{\sim} F_{1, n-2}$$

$$F > F_{0.05, 1, n-2}$$

kr. reprojm:

$$5.39 = F_{0.05, 1, 8} \text{ cross } H_0$$

$$(49.6)^2 = 1813.3$$

$$(2.306)^2 = 5.32$$

$$\text{Dwr. reprojm: } Q^2 = \frac{13600}{13660} \cdot 100\% = 99.56\%$$

$\rho_i = y_i - \hat{y}_i$: υπολοίπα

$\sum_{i=1}^n e_i x_i = 0$, $\sum_{i=1}^n e_i = 0$, $\frac{e_i}{\sigma} \sim N(0,1)$ ή $\frac{e_i}{\sqrt{MS_{reg}}} \sim N(0,1)$

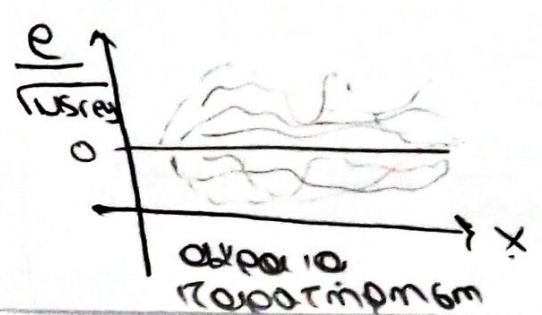
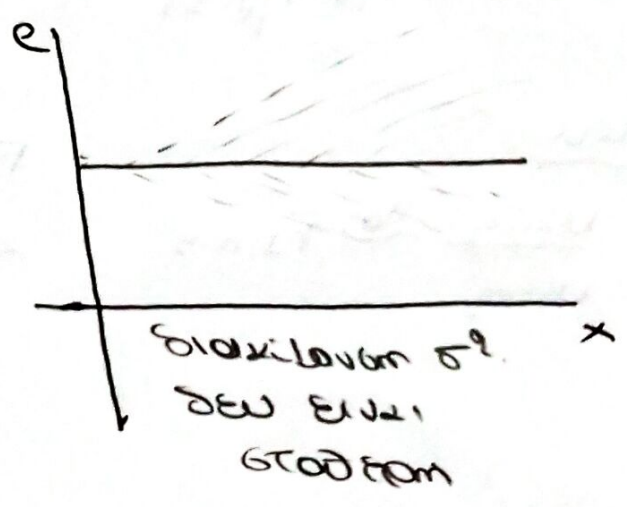
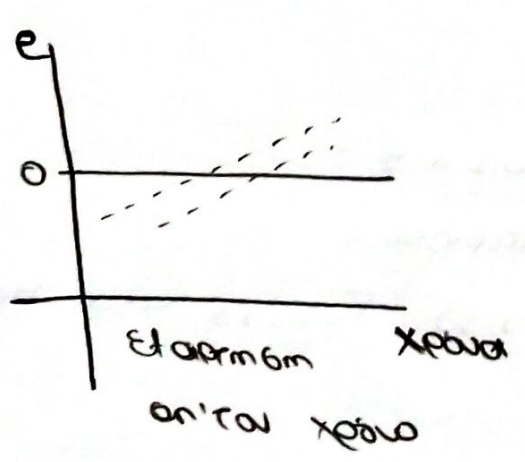
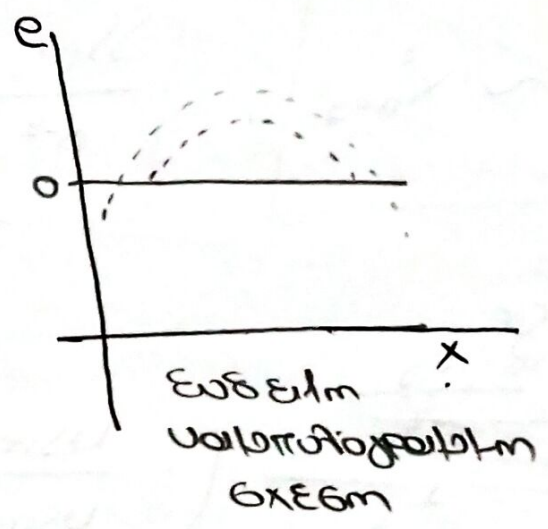
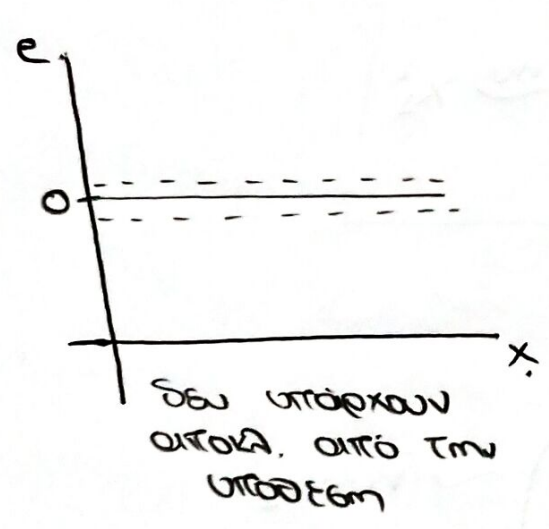
95% των $\frac{e_i}{\sqrt{MS_{reg}}}$ στο $[-2,2]$



Ελεγχος για την κατανομή των υπολοίπων

Ανάλυση Υπολοίπων (Residual Analysis)

Γραφικές παραστάσεις



Παράδ. 1)

Λογαριθμικός μετασχηματισμός:

$$Y = \gamma_0 \gamma_1^x \cdot \varepsilon, \quad E(\varepsilon) = 1, \quad \text{Var}(\varepsilon) = \sigma^2$$

$$\log_{10} Y = \log_{10} \gamma_0 + x \log_{10} \gamma_1 + \log \varepsilon$$

$$Y' = \beta_0 + x \beta_1 + \varepsilon'$$

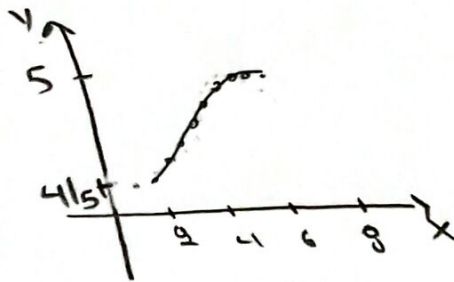
Παράδ. 2)

Αντίστροφος μετασχηματισμός:

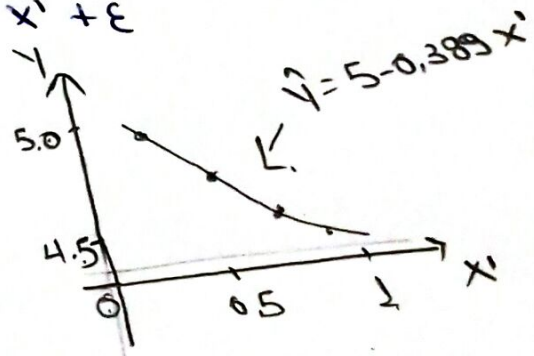
$$Y = \beta_0 + \frac{\beta_1}{x} + \varepsilon$$

$$(x, Y) = \left(\frac{1}{x'}, Y\right) \rightsquigarrow Y = \beta_0 + \beta_1 x' + \varepsilon$$

Σχμολογία:



$$\hat{Y} = 5.0 - \frac{0.389}{x}$$



$$x' = \frac{1}{x}$$