

3/5/17

Ανάλυση Γραμμική Παλινδρόμηση

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

$$\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2) \text{ ε' ανεξ. ζμ}$$

$$Y_i \sim N(E(Y_i), \sigma^2), \quad \varepsilon_i = Y_i - E(Y_i)$$

$$E(Y_i) = \beta_0 + \beta_1 x_i: \text{ άγνωστα συν. παράμ.}$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{Y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}, \quad \hat{\beta}_1 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(Y_i - \bar{Y})}{\sum (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\hat{Y}_0 = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_0 \quad (\hat{Y}_0 = 10.0 + 2.0 x_0)$$

$$e_i = Y_i - \hat{Y}_i, \quad \sum e_i = 0, \quad \sum e_i x_i = 0$$

$$\hat{\beta}_0 \sim N\left(\beta_0, \sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2}\right)\right)$$

$$\hat{\beta}_1 \sim N\left(\beta_1, \sigma^2 / \sum (x_i - \bar{x})^2\right)$$

$$\hat{\sigma}^2 = S^2 = \frac{1}{n-2} \sum e_i^2 = \frac{1}{n-2} \sum (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

$$H_0: \beta_1 = 0 \quad \text{vs} \quad H_1: \beta_1 \neq 0$$

$$\alpha = 5\%$$

$$426$$

$$2350$$

$$B_L = \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{S / \sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2}} \sim t_{n-2}, \quad |\beta_1| \geq t_{\alpha/2, n-2} \cdot S$$

$$(1-\alpha): 100\% \text{ ΔΕ για } \beta_1: \hat{\beta}_1 \pm t_{\alpha/2, n-2} \cdot \frac{S}{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2}}$$

II διακρινω τις Διακυμανσεις
 του Παλινδρομου

$$y_i - \bar{y} = \underbrace{y_i - \hat{y}_i}_{\text{Residual}} + \underbrace{\hat{y}_i - \bar{y}}_{\text{Prediction}}$$

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

$\left. \begin{aligned} &= \text{Dev. (res)} \\ &+ \text{apofasmi} \end{aligned} \right\}$

$$+ 2 \sum (y_i - \hat{y}_i)(\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_i - \bar{y})$$

$$+ 2 \sum (y_i - \bar{y} - \hat{\beta}_1(x_i - \bar{x}))(\hat{\beta}_1(x_i - \bar{x}))$$

$$= \dots + 2 \hat{\beta}_1 \sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) - 2 \hat{\beta}_1^2 \sum (x_i - \bar{x})^2$$

$$= \dots + 2 \hat{\beta}_1 \underbrace{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}_0 - 2 \hat{\beta}_1^2 \underbrace{\sum (x_i - \bar{x})^2}_{\sum (x_i - \bar{x})^2}$$

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

Ολική αδιακρινία
 Total SS

Αποκριν. Τερα
 Yns
 SSres

Απο. Τερα
 Residual
 SSres

Β.Ε. $n-1 = n-2 + 1$
 $\sum (y_i - \bar{y})^2$ γκνι μου χρησιμοποιου το β1

$$\hat{\beta}_1 \sum_1^n (x_i - \bar{x}) = \hat{\beta}_1 \sum_1^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \sum_1^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2$$

$$R^2 = SS_{reg} / SS_{tot}$$

βαθμια : $n - 2 = n - 2 + 1$ βαθμια για $\hat{\beta}_1$ και $\hat{\beta}_0$
 ελευθρια $\sum (y_i - \bar{y}) = 0$

ΑΝΑΔΙΑ

Προέλευση Μεταβλητότητας	Αποδοτικότητα Τετραγωνων	Βαθμια Ελευθρια	Μεσα Τετραγωνων
Παλινοπροσμεση	$SS_{reg} = \sum_1^n (y_i - \hat{y}_i)^2$ $= \hat{\beta}_1^2 \sum_1^n (x_i - \bar{x})^2$ $= 13600$	1 1	$MS_{reg} = \frac{SS_{reg}}{1}$ $= 13600$
Υπολοιπα	$SS_{res} = \sum_1^n (y_i - \hat{y}_i)^2$ $n = 60$	n-2 8	$MS_{res} = \frac{SS_{res}}{n-2}$ $= 7,5$
Συνολικη Μεταβληση	$SS_{tot} = \sum_1^n (y_i - \bar{y})^2$ $= 13660$	n-1 9	$R^2 = \frac{13600 - 0,4156}{13660} = 99,96\%$

* Αποτελεσματα για το παρελθον εν ΕΒΟ

$$E(S^2) = E(MS_{reg}) = \sigma^2 \sim \text{παινα!} + \text{ση σε γραφη!}$$

$$E(MS_{reg}) = \sigma^2 + \beta_1^2 \sum_1^n (x_i - \bar{x})^2$$

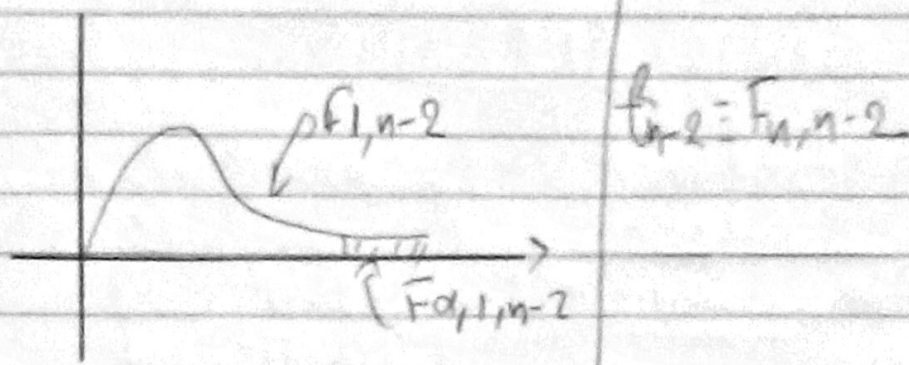
$$F = \frac{MS_{reg}}{MS_{res}} \sim ;$$

$$\frac{(n-2)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-2} \Rightarrow \frac{SS_{res}}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-2}$$

$$\frac{SS_{\text{res}}}{\sigma^2} \stackrel{\text{P. 100}}{\sim} \chi^2_{n-2} \iff \frac{SS_{\text{res}}}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-2}$$

ή α $F = \frac{MS_{\text{reg}}}{MS_{\text{res}}} = \frac{SS_{\text{reg}}/1}{SS_{\text{res}}/(n-2)} \sim F_{1, n-2}$ αν H_0 αληθ.

Κριτήριο απόφασης α: $F > F_{\alpha, 1, n-2}$



Σημεία του πίνακα

Πρόβλεψη	Απόδοση	B.E.	Μην	F-test
Μεταβλητός	Τέτα		Τέτα	
Ακίνητο				

$$\frac{426^2}{2.308} = 78.33$$

$$F = \frac{MS_{\text{reg}}}{MS_{\text{res}}} = 78.33$$

ή α $F > F_{\alpha, 1, n-2}$
 $78.33 > 78.33$

Υπόθεση
 Αποδοσία από Ακίνητο

$$\begin{aligned}
 E(N S_{reg}) &= E(S_{reg}) = E\left[\beta_1^2 \sum (x_i - \bar{x})^2 + \sum (x_i - \bar{x})^2 E(\epsilon_i^2)\right] \\
 &= \sum (x_i - \bar{x})^2 [Var(\beta_1) + E(\epsilon_i^2)] \\
 &= \sum (x_i - \bar{x})^2 \left[\frac{\sigma^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2} + \sigma^2 \right] = \sigma^2 \sum (x_i - \bar{x})^2
 \end{aligned}$$

$$S_{reg} \sim \chi^2_{n-2} \quad \left| \beta_1 \sum (x_i - \bar{x})^2 = S_{reg} \mid \beta_1 \sim N\left(\beta_1, \frac{\sigma^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2}\right) \rightarrow \right.$$

$$\frac{\beta_1 - \beta_1}{\sigma / \sum (x_i - \bar{x})^2} \sim N(0,1) \rightarrow \frac{(\beta_1 - \beta_1) \sum (x_i - \bar{x})^2}{\sigma} \sim N(0,1)$$

$$\frac{(\beta_1 - \beta_1)^2 \sum (x_i - \bar{x})^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_1 \quad \text{for } \beta_1 = 0,$$

$$\frac{S_{reg}}{\sigma} \sim \chi^2_{n-2}$$

Εργασία με μια κατανομή κανονική με άγνωστη
συνάρτηση φαινομένων (Regredial analysis)

$$\epsilon_i = y_i - \beta_1 x_i, \quad \epsilon_i \sim N(0, \sigma^2), \quad \epsilon_i \sim N(0,1)$$

$$\epsilon_i = y_i - \beta_1, \quad Var(\epsilon_i) = \sigma^2 = \frac{1}{n-2} \sum (\epsilon_i - \bar{\epsilon})^2 = MS_{reg}$$

$$\epsilon_i = \text{σ κ' ανεξάρτητα}, \quad \epsilon_i \sim N(0,1)$$

