

2023 - 12 - 13

Παρένθεση

Έλεγχος υποθέσεων για
2η μέση τιμή κανονικού πληθυσμού

$$Y \sim N(\mu, \sigma^2)$$

μ = άγνωστο

σ^2 = γνωστό

Εξέταση
έλεγχος
υποθέσεων

$$H_0: \mu = \mu_0$$

vs.

$$H_1: \mu \neq \mu_0$$

αμφίπλευρος

Ερώτηση: Υπάρχει σημαντική ένδειξη ότι $\mu \neq \mu_0$?

Αν απορρ. H_0 : ναι υπάρχει

Αν δεχόμαστε H_0 : όχι δεν υπάρχει
(δεν μπορούμε να απορρ.)
σημ. ένδειξη ότι $\mu \neq \mu_0$.

Στη Στατιστική έχουμε δη τον έλεγχο με
κόβο πιθανότητας (probability ratio test)

$$\alpha = P(\text{σφάλμα τύπου I}) = P(\text{απορ. } H_0 | H_0) = \begin{matrix} \text{κρίση} \\ \text{απόρριψη} \\ H_0 \end{matrix} \quad \begin{matrix} \text{(false)} \\ \text{alarm} \end{matrix}$$

$$\beta = P(\text{σφάλμα τύπου II}) = P(\text{δέχ } H_0 | H_1) = \text{μη ανίχνευση}$$

Για δεδομένο α το test ελαττώνει β .

α = επίπεδο σημαντικότητας (significance level)

Τυπικές τιμές σφάλματος : 1%, 5%, 10%

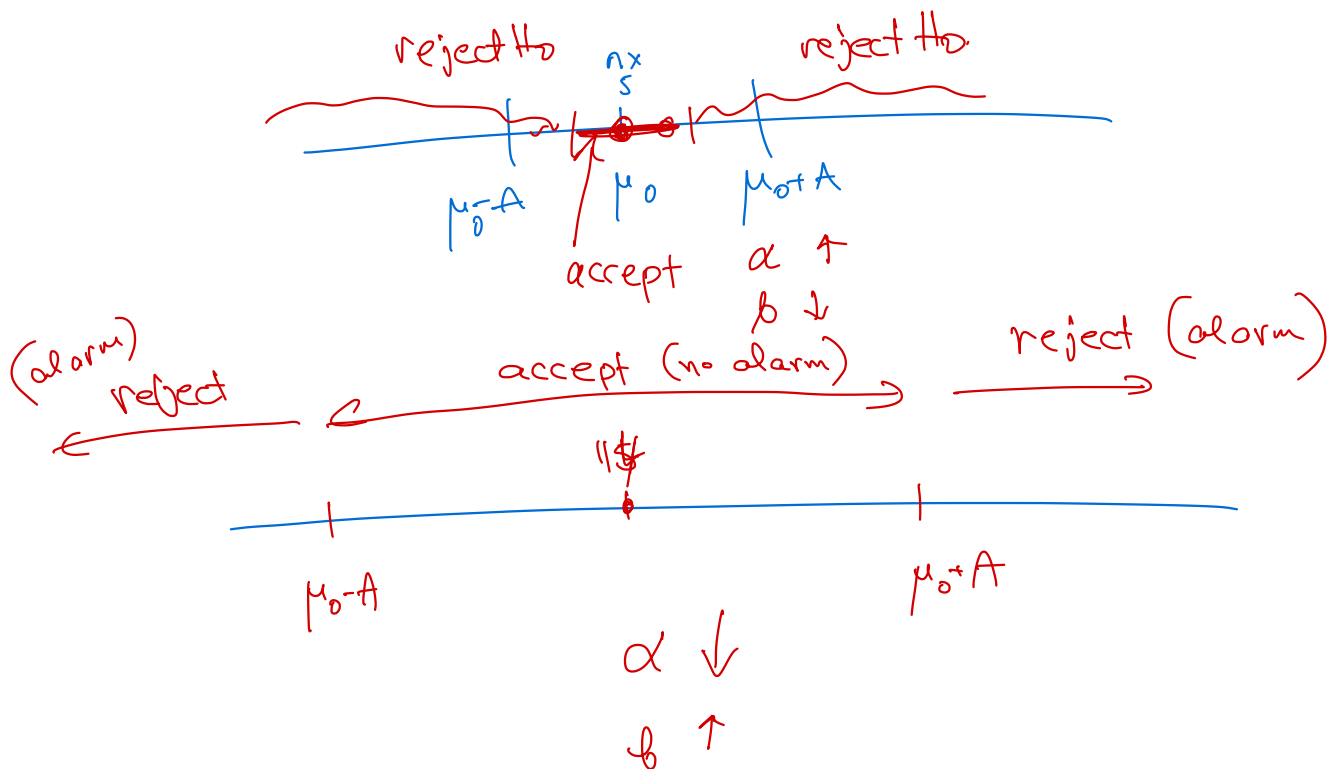
Θέτουμε $\alpha = P(\text{απορ. } H_0 | H_0) \leftarrow$

$A = ?$

Ο έλεγχος είναι της μορφής

$$Y = (y_1, \dots, y_n) \quad \left| \quad \left| \bar{Y}_n - \mu_0 \right| \begin{array}{l} \leq A \Rightarrow \text{accept} \\ > A \Rightarrow \text{reject} \end{array}$$

$$\bar{Y}_n = \frac{y_1 + \dots + y_n}{n}$$



Ζητάμε εκείνο το A : $P(\text{απορ. } H_0 | H_0) = \alpha \Leftrightarrow$

$$\Leftrightarrow P(\text{accept } H_0 | H_0) = 1 - \alpha$$

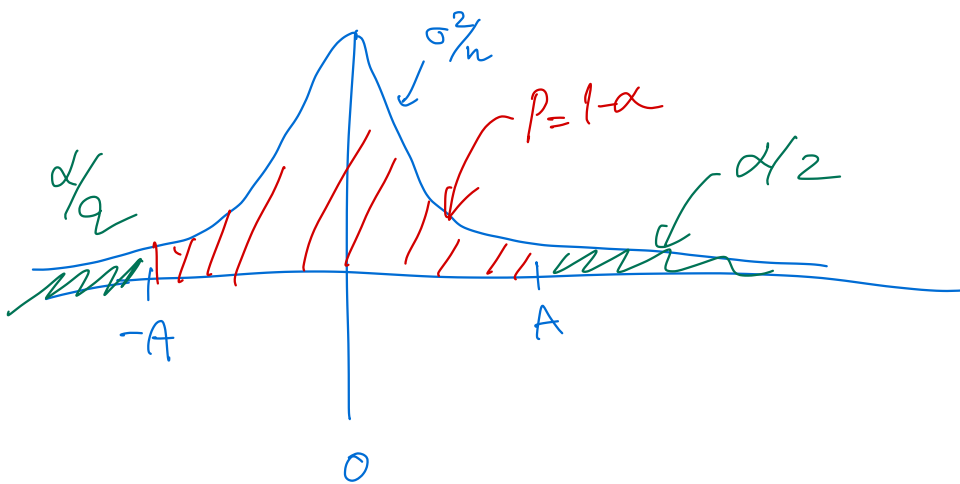
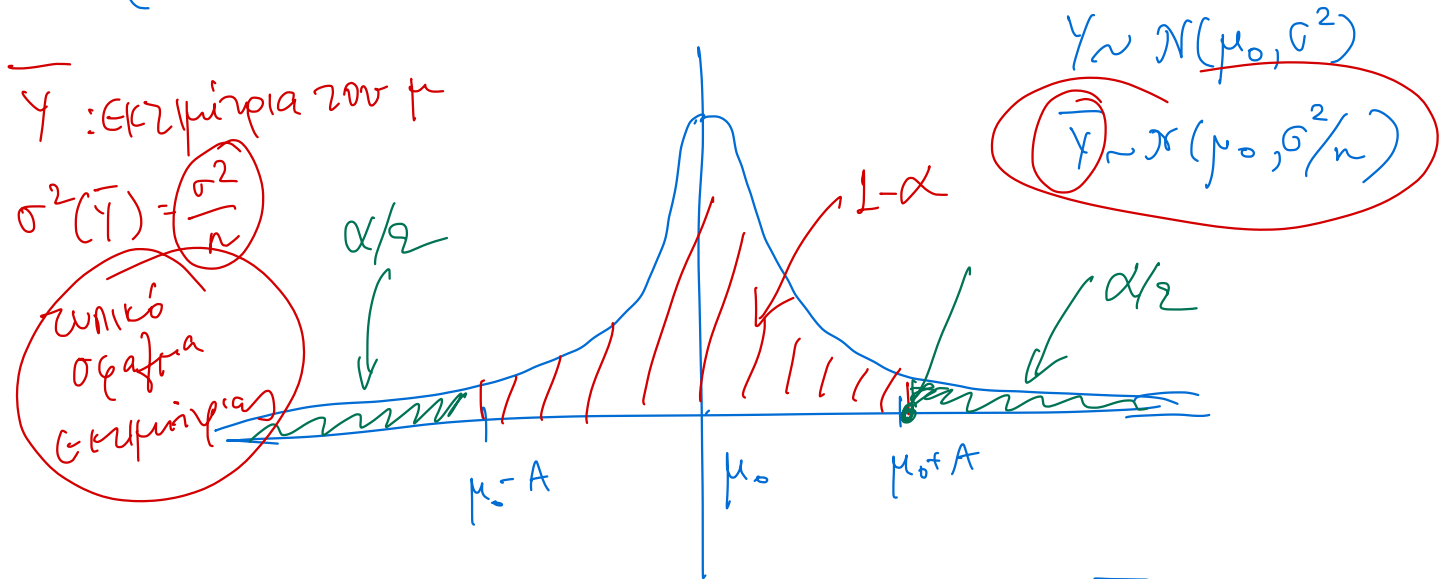
$$\Leftrightarrow P\left(\left|\bar{Y} - \mu_0\right| \leq A \mid \mu = \mu_0\right) = 1 - \alpha$$

Ομως όταν $Y \sim \mathcal{N}(\mu_0, \sigma^2)$ ($\mu = \mu_0$)

$$\Rightarrow \bar{Y}_n \sim \mathcal{N}\left(\mu_0, \frac{\sigma^2}{n}\right) \Rightarrow \bar{Y} - \mu_0 \sim \mathcal{N}\left(0, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$|\bar{Y} - \mu_0| \leq A \Leftrightarrow -A \leq \bar{Y} - \mu_0 \leq A$$

$$P(-A \leq \bar{Y} - \mu_0 \leq A) = 1 - \alpha$$



$$\bar{Y} - \mu_0 \sim \mathcal{N}\left(0, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\frac{\bar{Y} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} = Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

$$A: P(\bar{Y} - \mu_0 > A) = \alpha/2 \Rightarrow P(\bar{Y} - \mu_0 \leq A) = 1 - \frac{\alpha}{2}$$

$$\Rightarrow P\left(\frac{\bar{Y} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \leq \frac{A}{\sigma/\sqrt{n}}\right) = 1 - \frac{\alpha}{2} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow P\left(Z \leq \frac{A}{\sigma/\sqrt{n}}\right) = 1 - \frac{\alpha}{2} \quad \underline{Z \sim \mathcal{N}(0,1)}$$

$$\Rightarrow \Phi\left(\frac{A}{\sigma/\sqrt{n}}\right) = 1 - \frac{\alpha}{2} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \frac{A}{\sigma/\sqrt{n}} = \Phi^{-1}\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right) = z_{1-\alpha/2} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow A = \frac{\sigma z_{1-\alpha/2}}{\sqrt{n}}$$

accept an $|\bar{Y} - \mu_0| \leq \frac{\sigma z_{1-\alpha/2}}{\sqrt{n}}$

reject the $|\bar{Y} - \mu_0| > \frac{\sigma z_{1-\alpha/2}}{\sqrt{n}}$

Επι. Ομνη
 α

ισοδύναμα $\frac{|\bar{Y} - \mu_0|}{\sigma(\bar{Y})} \leq z_{1-\alpha/2}$ accept

$\frac{|\bar{Y} - \mu_0|}{\sigma(\bar{Y})} > z_{1-\alpha/2}$ reject

συνολικός επιπέδος (pointing to the first inequality)

κριτική τιμή (pointing to $z_{1-\alpha/2}$)

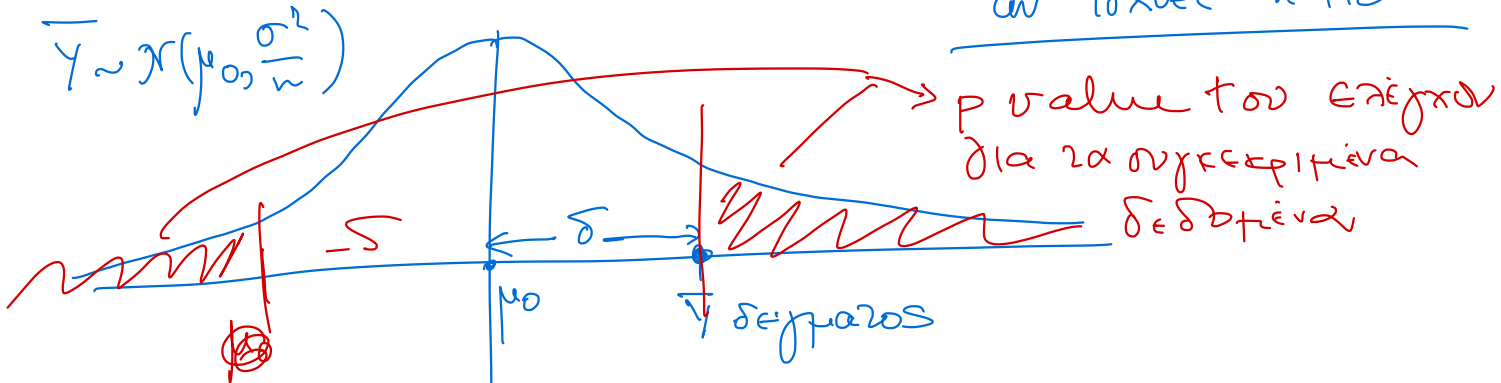
π.χ. $H_0: \mu \leq \mu_0$

$H_1: \mu > \mu_0$ (μιαόψηρος δεξιός)

p-value : (P) ← συνάρτηση των δεδομένων

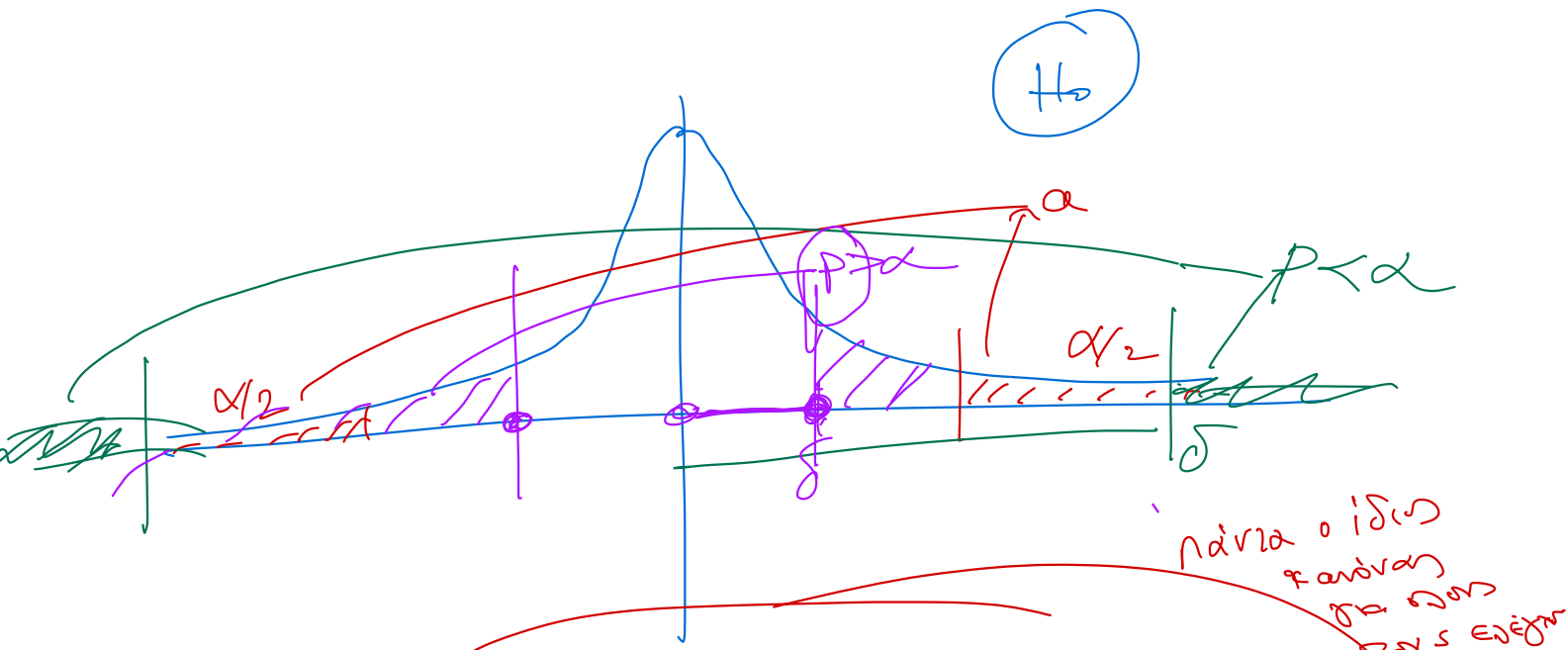
Εστω ότι στο δείγμα μας το $|\bar{Y} - \mu_0| = \delta$

αν ισχύει H_0



τότε θα μπορούσα να πω:

"Αν ισχύει H_0 τότε ποια θα ήταν η πιθανότητα να φέρι μετρήσεις των δειγμάτων να απέχει δ ή περισσότερο από το μ_0 ;" (μπορώ να το υπολογίσω)



Κανόνες

accept H_0 αν $p \leq \alpha$
 reject H_0 αν $p > \alpha$

Επιλογή στο Μονοπαραγοντικό Μοντέλο

$$Y = b_0 + b_1 X + \varepsilon, \quad \varepsilon \sim N(0, \sigma^2)$$

$\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1$: Εκτιμήσεις LSE

$$SST = SSR + SSE$$

↓
συνολική μεταβ. της Y στο δείγμα

↓
μεταβ. που "εξηγείται" από το X τόσο στο δείγμα με το Y

↘
παραμέτρους ανεξάρτητες από το X (μπορεί να οφείλεται σε άλλους παράγοντες)

$$R^2 = \frac{SSR}{SST} = \% \text{ μεταβ. της } Y \text{ που εξηγείται από το μοντέλο}$$

Output (stata) (κ' του R)

Πίνακας Ανάλυσης Διασποράς

	Sum of Squares	degrees of freedom	Mean Square
Μοντέλο	SSR	df _{mod} 1	MSR/1
Error	SSE	df _{er} n-2	MSE = $\frac{SSE}{n-2}$
Σύνολο	SST	n-1	

$$R^2 = \frac{SSR}{SST}$$

(F-test : το δείγμα θα δώσει)

$MSE = \hat{\sigma}^2$ ανεφάρμοστη εκτίμηση

$E(MSE) = \sigma^2$

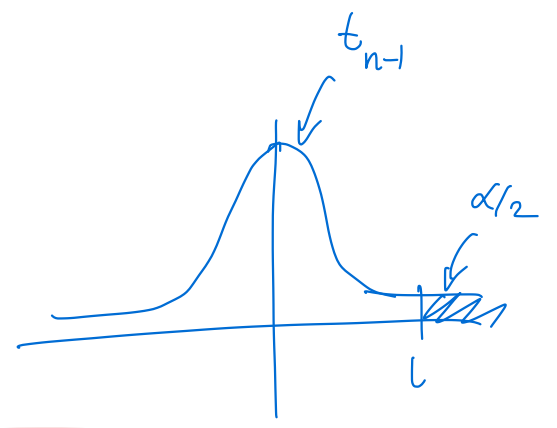
Εκτιμηση

Παράμετρος	Εκτίμηση	Τυπικό σφάλμα $S(\hat{b})$	t-statistic	p-value
Constant	\hat{b}_0	$S(\hat{b}_0)$	$\frac{\hat{b}_0}{S(\hat{b}_0)}$	$P: H_0: b_0=0$ $H_1: b_0 \neq 0$
X	\hat{b}_1	$S(\hat{b}_1)$	$\frac{\hat{b}_1}{S(\hat{b}_1)}$	$P: H_0: b_1=0$ $H_1: b_1 \neq 0$

$H_0: b_1 = 0$ vs $H_1: b_1 \neq 0$

στατ. δείκτης $\left| \frac{\hat{b}_1 - 0}{S(\hat{b}_1)} \right|$

Κριτική τιμή $t_{\alpha/2, n-1}$



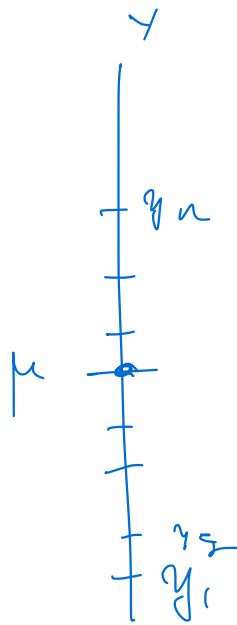
Παρένθεση: βαθμοί ελευθερίας

Εστω $Y \sim N(\mu, \sigma^2)$ μ : γνωστό
 σ^2 : άγνωστο

$$\sigma^2 = E((Y - \mu)^2)$$

$$(y_1 - \mu)^2, (y_2 - \mu)^2, \dots, (y_n - \mu)^2$$

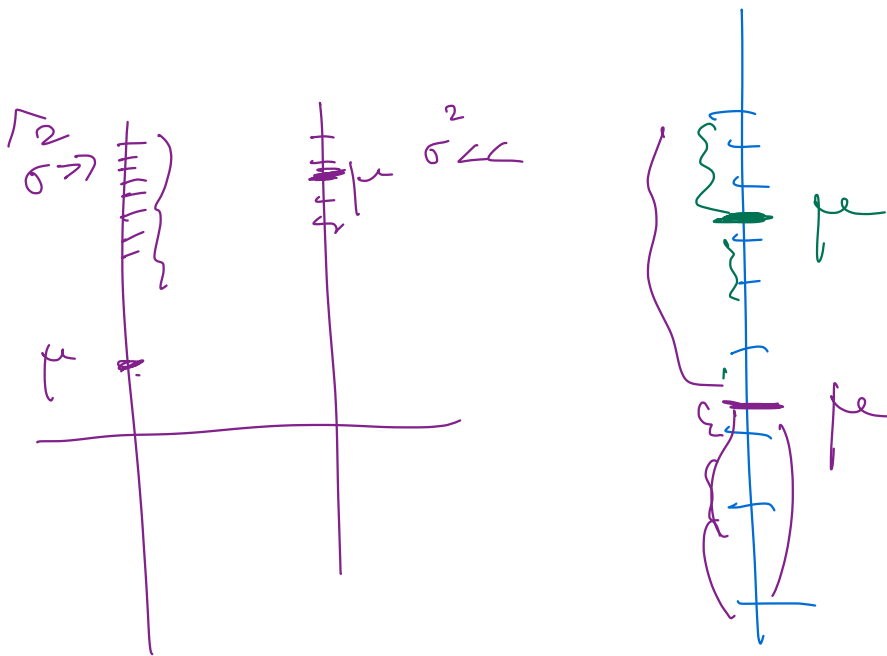
$$S^2 = \frac{\sum_{j=1}^n (y_j - \mu)^2}{n} \quad \hat{=} \quad \hat{\sigma}^2$$



$$E(S^2) = \sigma^2 \text{ ανεξαρτησία}$$

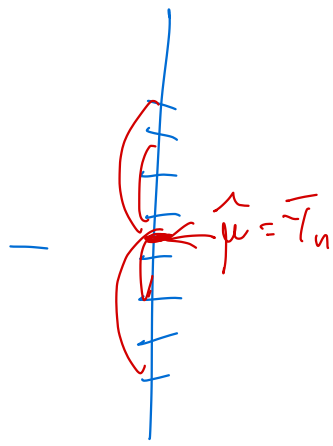
Τι αλλαξες σαν $Y \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
 σου εξημεση του σ^2 ?

μ : αγνωστο
 σ^2 : αγνωστο



$$\hat{\mu} = \bar{Y}_n = \frac{y_1 + \dots + y_n}{n}$$

$$S^2 = \frac{(y_1 - \hat{\mu})^2 + \dots + (y_n - \hat{\mu})^2}{n}$$



$$S^2 = \frac{\sum_{j=1}^n (y_j - \hat{\mu})^2}{n} \quad \text{οχι ανεξαρτητων}$$

Από αυτόν τον τύπο $E(S^2) = \frac{\sigma^2 \cdot (n-1)}{n} \neq \sigma^2$

$(y_1 - \hat{\mu})^2, (y_2 - \hat{\mu})^2$ δεν είναι ανεξάρτητα

||

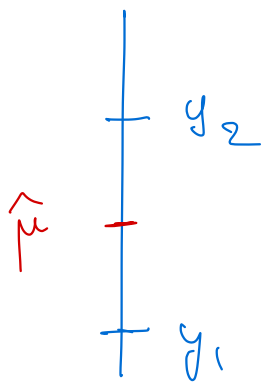
$$\left(y_1 - \frac{y_1 + \dots + y_n}{n} \right)^2$$

→ βαθμοί ελευθερίας

$$\tilde{S}^2 = \frac{\sum_{j=1}^n (y_j - \bar{y})^2}{n-1} = S^2 \cdot \frac{n}{n-1}$$

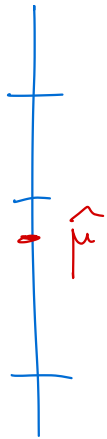
$$E(\tilde{S}^2) = E(S^2) \cdot \frac{n}{n-1} = \sigma^2 \cdot \frac{n-1}{n} \cdot \frac{n}{n-1} = \sigma^2$$

$$\sum (y_j - \hat{\mu})^2 \sim \chi^2_{n-1}$$



$$(y_1 - \hat{\mu})^2 = (y_2 - \hat{\mu})^2$$

$$\frac{(y_1 - \hat{\mu})^2}{1} = 2 - 1$$



$$(y_1 - \bar{y}) + (y_2 - \bar{y}) + (y_3 - \bar{y}) = 0$$

$$y_1 + y_2 + y_3 - 3\bar{y} = 0$$

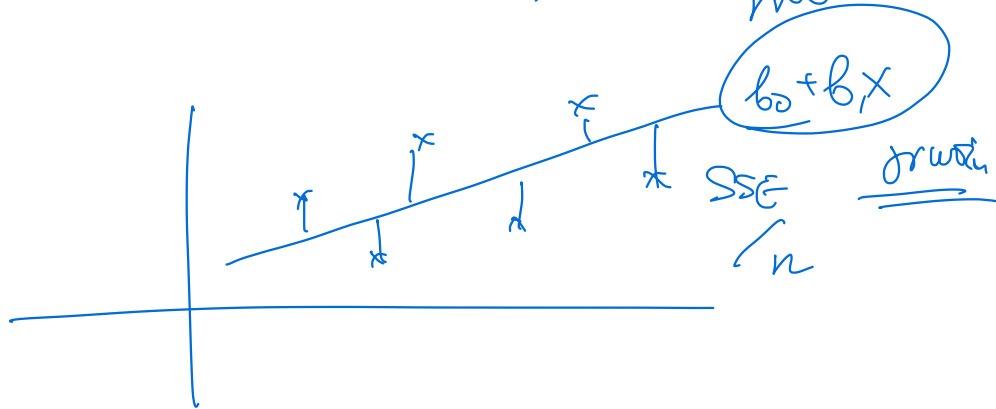
$$s^2 = \frac{(y_1 - \bar{y})^2 + (y_2 - \bar{y})^2 + (y_3 - \bar{y})^2}{2}$$

Now σ^2 $Y = b_0 + b_1 X + \varepsilon$ $\varepsilon \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$

$Y|X=x \sim \mathcal{N}(b_0 + b_1 x, \sigma^2)$

αιρωσ
μωσι

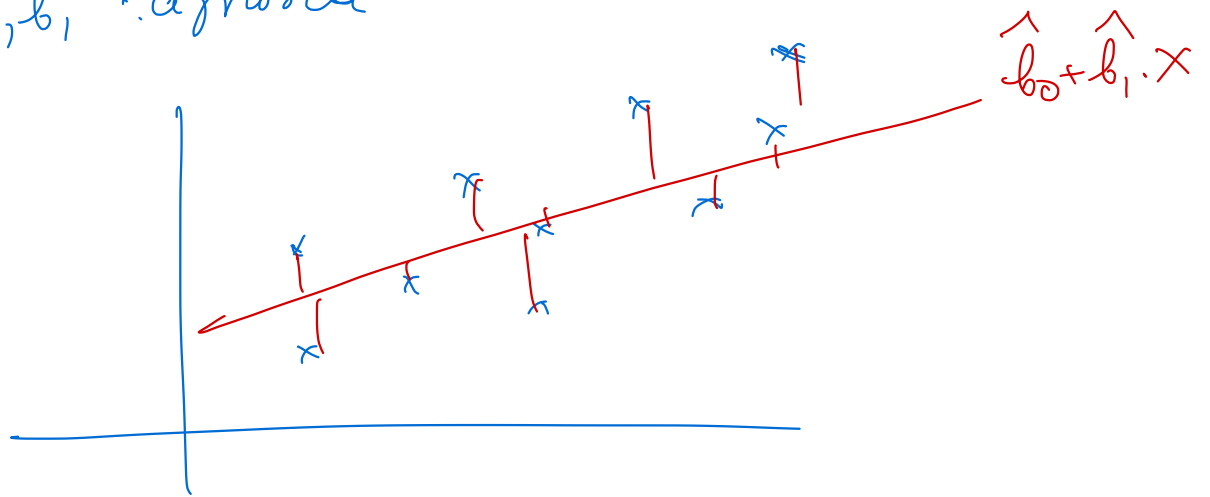
$$\sigma^2 \approx SSE$$



$$SSE \sim \chi_n^2$$

$$SSE = \sum_j (y_j - b_0 - b_1 x_j)^2$$

Όταν b_0, b_1 άγνωστα



$$SSE = \sum (y_i - \hat{b}_0 - \hat{b}_1 \cdot x_j)^2$$

↑ ↑ (2) εκζ. παράμετροι
1 2

$$SSE \sim \chi^2_{n-2}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{SSE}{n-2}$$

$$E(\hat{\sigma}^2) = \sigma^2$$

π.χ.

$$n=10$$

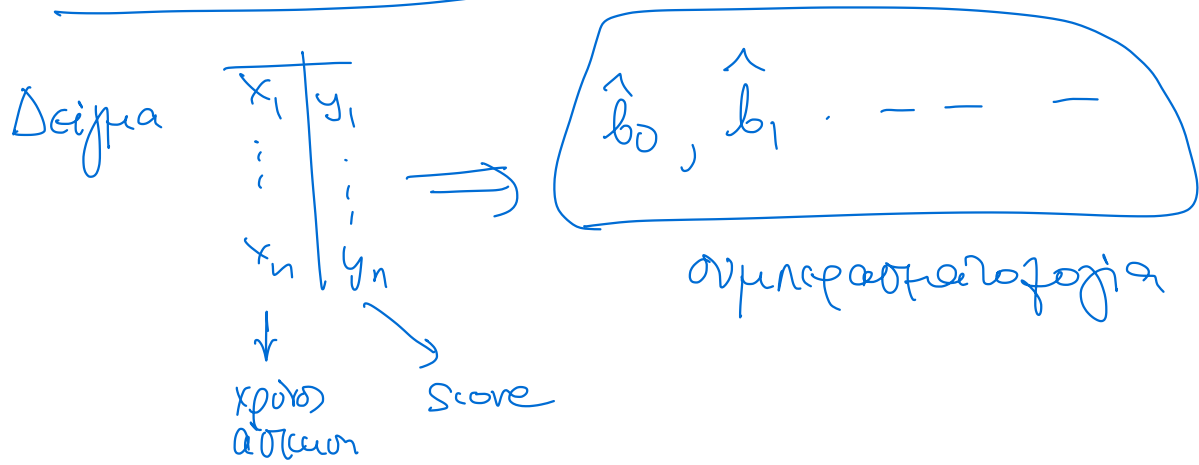
$$Y = b_0 + b_1 X_1 + b_2 X_2 + \dots + b_7 X_7$$

8 άγνωστα

$$df_{\text{error}} = 10 - 8 = 2$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{SSE}{2}$$

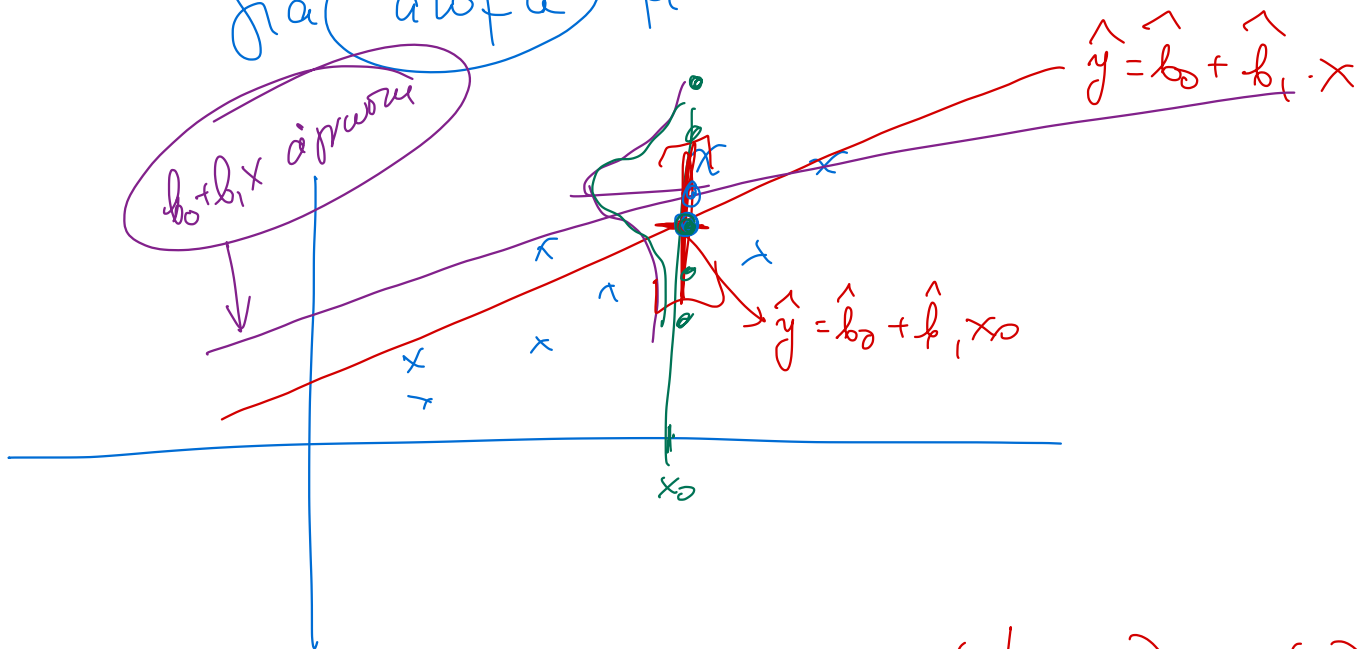
Πρόβλεψη για νέες τιμές του X



Έρχεται ένα νέο άτομο με χρόνο άσκησης x_0

① Τι μπορώ να πω για το y αυτού του ατόμου
πρόβλεψη

② Τι μπορώ να πω για το μέσο τιμή του y
 για άτομα με $x = x_0$



② Διασχυρισμός εμπιστοσύνης για $E(y|x=x_0) = \mu(x_0)$

$$\hat{\mu}(x_0) = \hat{y}(x_0) = \hat{b}_0 + \hat{b}_1 \cdot x_0$$

$$DE \quad \hat{y}(x_0) \pm S(\hat{y}(x_0)) \cdot t_{\alpha/2, n-1}$$

↓
stata stdp

$$x=614 \quad 1975 \pm 586 \cdot t_{\alpha/2, n-1}$$

← nivalas
zuy t

① Διασχυρια Προβλεψης

Αν θελω να εμφανισω το Y ενος
μοιο αριθμου που εχει $x=x_0$?

$$\hat{y}(x_0) \pm (stdf) \times t_{\alpha/2, n-1}$$

↓
std error
forecast

$$\hat{b}_0 + \hat{b}_1 \cdot x_0$$