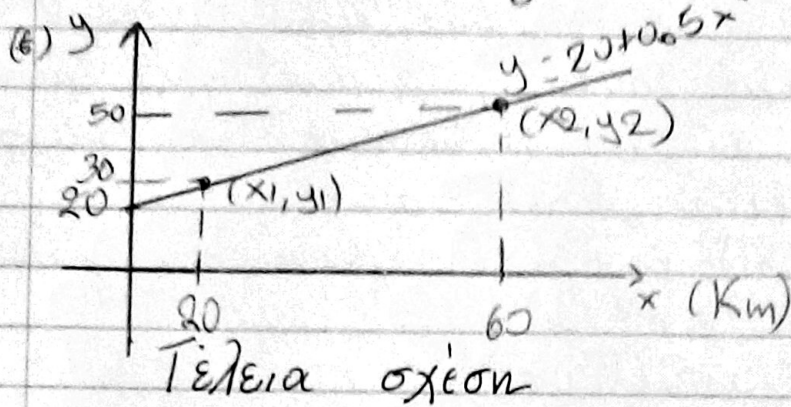


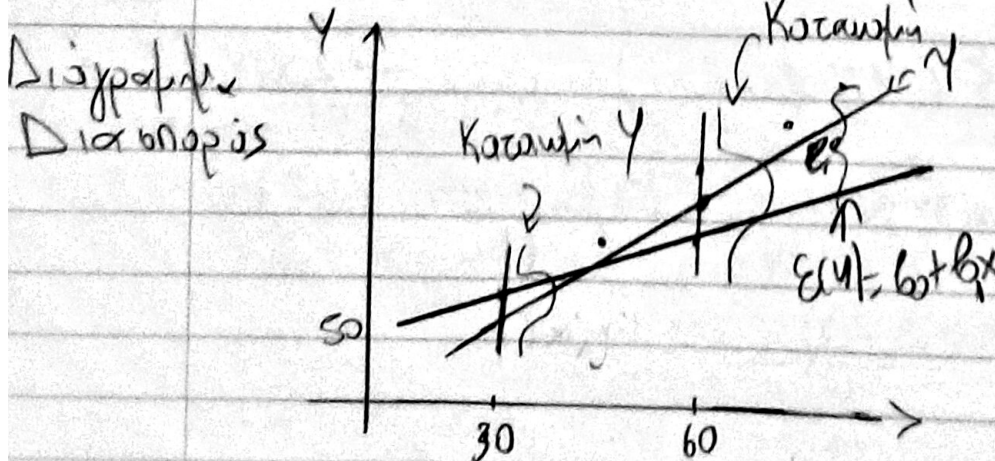
Παλινδρόμηση - (Απλή) Γραμμική Παλινδρόμηση
 (Regression Analysis - (simple) Linear Regression)



$$y = f(x) = 20 + 0.5x$$

Μήνας (i)	Μέγεθος (x)	Ποσότητα (y)
Παραγωγής	Παροψέλλας	Εργασίας
1	30	73
2	20	50
3	60	128
4	80	170
5	40	87
6	50	108
7	60	135
8	30	63
9	70	148
10	60	132

Παράδειγμα ΕΒΟ, $n=10, (x_i, y_i)$



Η στατιστική είναι
 ότι είναι μια τέλεια
 σχέση!

Απλή Γραμμική Παλινδρόμηση

Για (x_i, y_i) , $i=1, \dots, n$, των x : Ελεγχόμενα, y : Εξαρτημένα
 $y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \varepsilon_i$, όπου β_0, β_1 : συντελεστές Παλινδρόμησης (παραμέτροι) κ' ε_i : τυχία σφάλματα, ακριβώς ανεξάρτητα
 ζ.κ. με $E(\varepsilon_i) = 0$, $\text{Var}(\varepsilon_i) = \sigma^2 \neq x$.

Έτσι: $E(y_i) = \beta_0 + \beta_1 x_i$ (μέση συντεταγμένη των παραμέτρων)
 $\text{Var}(y_i) = \sigma^2 \neq x$
 $y_i \sim (E(y_i), \sigma^2)$

Εκτίμηση Παραμέτρων με τη μέθοδο των ελαχίστων τετραγώνων

$$Q(\beta_0, \beta_1) = \sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - E(y_i))^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i)^2$$

$$\begin{aligned} \varepsilon_i &= y_i - (\beta_0 + \beta_1 x_i) \\ &= y_i - E(y_i) \end{aligned}$$

άγνωστα άσυνάρτητα

Εκτιμήσεις ελ. τετρ. $\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1 \rightarrow \min Q(\beta_0, \beta_1)$

$$\frac{dQ}{d\beta_0} = -2 \sum_{i=1}^n (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i) (=0) \rightarrow \sum_{i=1}^n y_i = n\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 \sum_{i=1}^n x_i \quad (2^{\text{η}})$$

$$\frac{dQ}{d\beta_1} = -2 \sum_{i=1}^n (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i) x_i (=0) \quad \text{Καν. Εξ.}$$

$$(=0) \rightarrow \sum_{i=1}^n x_i y_i = \hat{\beta}_0 \sum_{i=1}^n x_i + \hat{\beta}_1 \sum_{i=1}^n x_i^2 \quad (2^{\text{η}})$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}$$

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

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

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

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

$$A = \left(\frac{d^2 Q}{d\beta_1^2} = 2n \right)$$

$$\left(\frac{d^2 Q}{d\beta_0 d\beta_1} = 2 \sum x_i \rightarrow 2 \sum x_i \quad \frac{d^2 Q}{d\beta_1^2} = 2 \sum x_i^2 \right) \rightarrow$$

$$\rightarrow |A| = 4n \sum x_i^2 - 4(\sum x_i)^2 = 4n \sum (x_i - \bar{x})^2 > 0$$

αρα έχουμε ελάχιστο

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}$$

$\sum_{i=1}^n e_i = 0$
 $\sum_{i=1}^n e_i x_i = 0$

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

Προσοχή
 $\hat{y}_0 = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_0$, Ερπ: $\beta_1 = 20$, $\beta_0 = 10.0 \rightarrow \hat{y}_0 = 10.0 + 20x_0$
για τα x_i των δεδομένων: $y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i$ (π.χ. $x_{0.5} \rightarrow \hat{y}_0 = 120$)
και e_i : υπολοίπα, $e_i = y_i - \hat{y}_i$, $i=1, \dots, n$
 $= y_i - (\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_i)$ γινόμενα

ΙΣΙΩΣΕΙΣ ΤΗΣ ΕΚΤΙΜΩΜΕΝΗΣ ΣΥΜΠΤΑΣΗΣ

i) Το κέντρο βάρων των παρατηρήσεων (\bar{X}, \bar{Y}) είναι σημείο της ευθείας γιατί για $x_0 = \bar{x}$, $\hat{y}_0 = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 \bar{x} = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x} + \hat{\beta}_1 \bar{x} = \bar{y}$

ii) $\sum e_i = 0$ γιατί από 1^η Κ.Ε.:

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

$$= \sum y_i - n\hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 \sum x_i$$

$$= 0$$

iii) $\sum e_i x_i = 0$ γιατί από 2^η Κ.Ε. είναι:

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

$$= \sum x_i y_i - \hat{\beta}_0 \sum x_i - \hat{\beta}_1 \sum x_i^2$$

σ^2 , $\hat{\sigma}^2 = S^2 = \frac{1}{n-2} \sum e_i^2 = \frac{1}{n-2} \sum (y_i - \hat{y}_i)^2$

Απόλυτως
Εκτιμώμενο σ^2