

ΓΕΝΙΚΟΤΗΤΕΣ

Μαθηματικά



Μαθηματικά Μοντέλα



Μεταβλητές ( $x, y, z, \dots$ )

Παρόδειγμα:

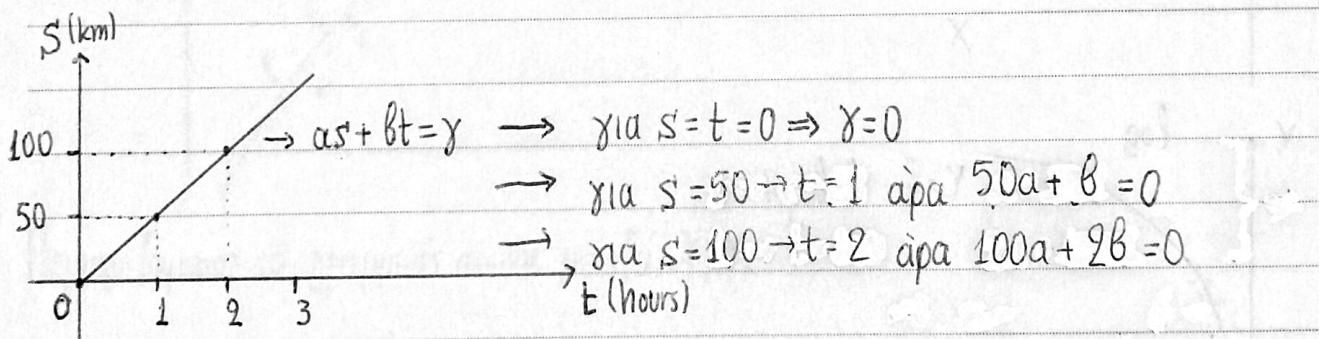
Ευθύγραμμης συχνής κίμωσης

(Κίμων σταθερή ταχύτητα)

Μεταβλητές:  $\begin{cases} \text{Ταχύτητα } (V = 50 \text{ km/h}) \\ \text{Χρόνος } (t) \\ \text{Απόσταση } (s) \end{cases}$

(Ψάχνω σχέση που να συνδέει τις μεταβλητές)

$t$	0	1	2	3	...	hours
$s$	0	50	100	150	...	km



$$\Rightarrow s = ut$$

Πειραματικά δεδομένα υπολογίζει το μοντέλο  $s=ut$  (απλοκρατικό ή γενετερικότερο μοντέλο)

Παρόδειγμα:

Λιεψτικόν σχήμα μεταξύ ώρας - διάρκειας

$X = \text{διάρκεια}, Y = \text{ώρας}$

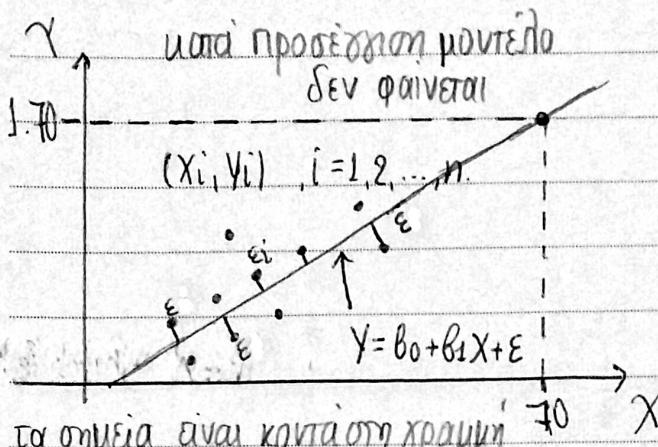
Πειραματικά δεδομένα, δηλαδή ζειμη που πηγάν των μεταβλητών  $X, Y$

**ΕΡΩΤΗΜΑ:** Σχετίζεται το  $X$  με το  $Y$ ? Αν σχετίζεται με ποιά σχέση?  
Επιλέγω η ανθρώπινη, μετρώ την  $X$  και την  $Y$  σε κάθε ένα από αυτούς.

→ τυχαιο δείκνυ μεχεδίους ή πάνω στη  $X$ .

$X$	$x_1$	$x_2$	...	$x_n$
$Y$	$y_1$	$y_2$	...	$y_n$

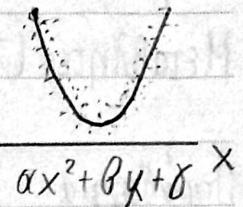
$X, Y$  τυχαιε μεταβλητές



οχι απολύτω μοντέλο

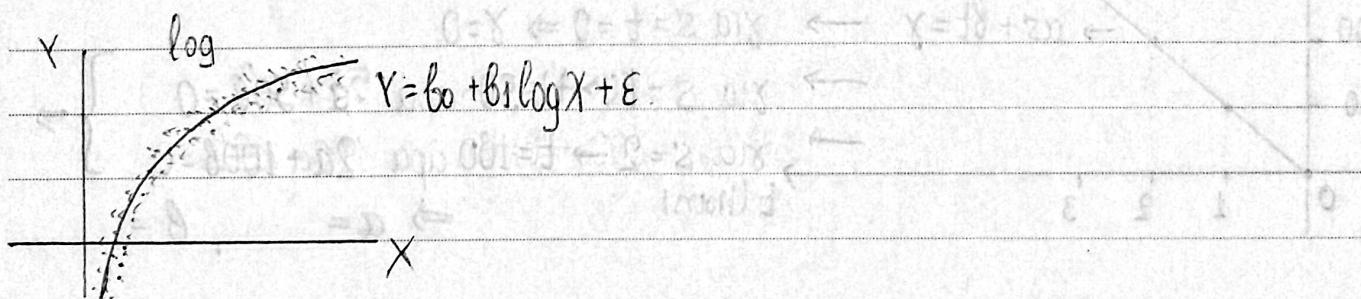
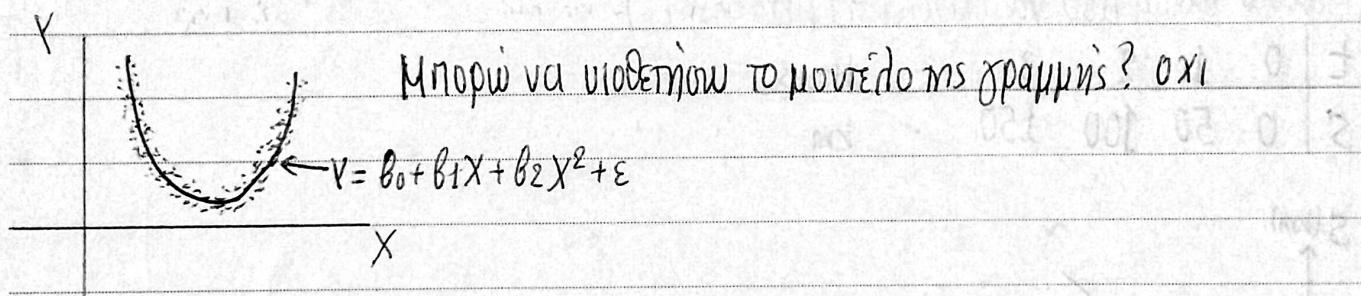
φαίνεται

φαίνεται



**ΕΡΩΤΗΜΑ:** Μπορώ να κατασκευάσω ένα μαθηματικό μοντέλο (μαθηματικό τύπο)  
που να συνδέει τη  $X$  με τη  $Y$ ;

Δηλαδή ένα τύπο που να περιγράψει τα σημεία  $(x_i, y_i), i=1, \dots, n$ ;



Σκοπος του μαθήματος είναι η κατασκευή γραμμικού μοντέλου που να περιγράψει  
τη σχέση μεταξύ δύο (ή περισσότερων) τυχαιών μεταβλητών.

$Y = b_0 + b_1 X + \varepsilon$  : μοντέλο απλής γραμμικής πλην δρομών

$Y = b_0 + b_1 X + \varepsilon$   $\xleftarrow[\text{μοντέλο}]{\text{Ισοδύναμο}}$   $Y_i = b_0 + b_1 x_i + \varepsilon_i, i=1, 2, \dots, n$

# Απλή γραμμική πολυνόμων

Δύο ή περισσότερες τ.μ. π.χ.  $X, Y$ , και έστω τ.δ.  $x_1, \dots, x_n$  από την  $X$  και τ.δ.  $y_1, \dots, y_n$  από την  $Y$ .

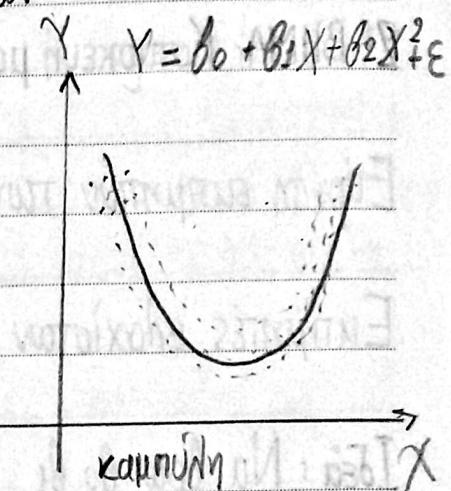
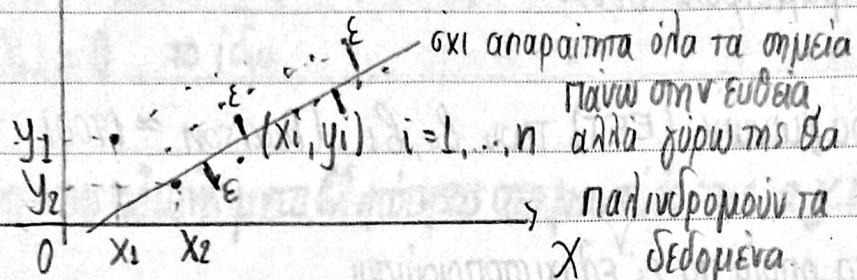
Δεδομένα:	$X$	$x_1 \dots x_n$
	$Y$	$y_1 \dots y_n$

Ερώτημα: Υπάρχει κάποια σχέση (γραμμική?) που να συνδέει την  $X, Y$ ?

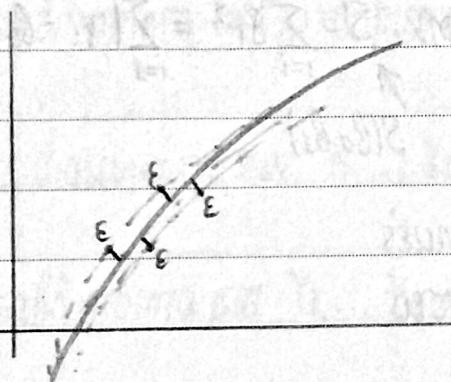
{ απειπόντων σε σιωτικά αριθμητικά

1ο ΒΗΜΑ: Διάγραμμα διασποράς [οξονυν των  $(x_i, y_i)$ ,  $i=1, \dots, n$ ]

$$Y = b_0 + b_1 X + \varepsilon \quad \text{ή} \quad y_i = b_0 + b_1 x_i + \varepsilon_i$$



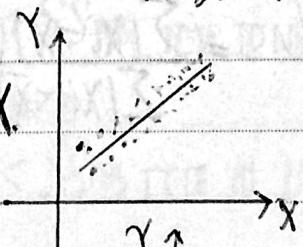
$$Y = b_0 + b_1 \log X + \varepsilon$$



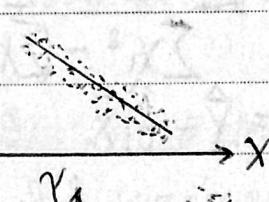
Περιορίζομε τη σε γραμμικές σχέσεις μεταξύ  $X, Y$ .

Το διάγραμμα διασποράς εμφανίζει:

1) Τη μορφή της σχέσης μεταξύ  $X$  και  $Y$  π.χ. γραμμική σχέση  $Y = b_0 + b_1 X + \varepsilon$

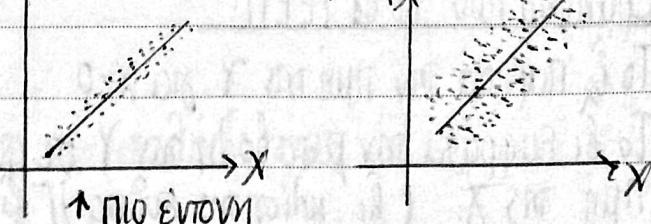


2) Κατεύθυνση της γραμμικής σχέσης π.χ.



3) Πόσο έντονη είναι η γραμμική σχέση π.χ.

Ο βαθμός της σχέσης.



$$Y = \beta_0 + \beta_1 X + \varepsilon$$

Μοντέλο απλής χρηματικής παλινορθώσης

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i, i=1, 2, \dots, n$$

σφάλματα (αποστάσεις από την ευθεία της απλής σημ. παλινφ.)  
ανεξάρτητη η επειγόντων

εξαρτήμενη η απόκριση  
η απόκριση

παραμετροί μοντέλου

$\varepsilon$ : Ευφάγει πιθανούς αιδίους παραγόντες  
που επηρεάζουν την  $Y$  και τους οποίους  
δεν λαμβάνουμε υπόψη.

## 2<sup>o</sup> BHMA: Κατασκευή μοντέλου απλής χρηματικής παλινορθώσης

Εύρεση επιμητών των παραμέτρων  $\beta_0, \beta_1$

Επιμητές εδαχιστών τετραγωνών (EET) των  $\beta_0, \beta_1$  (Pearson  $\approx 1900$ )

συνολικά

Ιδέα: Να βρω  $\beta_0, \beta_1$  ώστα όποια τα  $\varepsilon$  ελαχιστοποιούνται.

$$\text{Αρνεί να βρω τα } \beta_0 \text{ και } \beta_1 \text{ που ελαχιστοποιούν } S = \sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (Y_i - \beta_0 - \beta_1 X_i)^2$$

$$S(\beta_0, \beta_1)$$

$$\left. \begin{array}{l} \frac{\partial S}{\partial \beta_0} = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial \beta_1} = 0 \end{array} \right\} \begin{array}{l} \text{η } \beta_0 + \beta_1 \sum X_i = \sum Y_i \\ \beta_0 \sum X_i + \beta_1 \sum X_i^2 = \sum X_i Y_i \end{array} \right\} \begin{array}{l} \text{κανονικές} \\ \text{εξισώσεις} \end{array}$$

Η επίλυση των κανονικών εξισώσεων οδηγεί στους επιμητές εδαχιστών τετραγωνών των  $\beta_0$  και  $\beta_1$  που είναι:

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum X_i Y_i - (\sum X_i)(\sum Y_i)/n}{\sum X_i^2 - (\sum X_i)^2/n} = \frac{\sum (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum (X_i - \bar{X})^2}$$

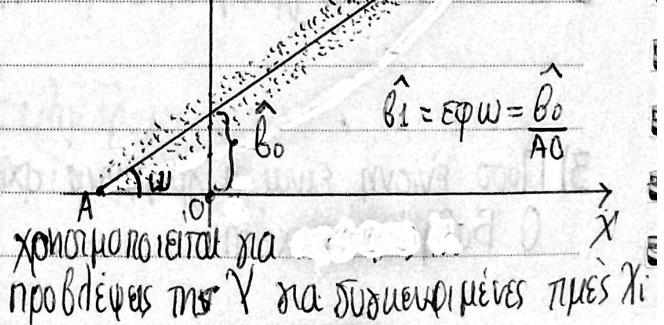
$$\hat{\beta}_0 = \bar{Y} - \hat{\beta}_1 \bar{X}$$

Ερμηνεία των  $\beta_0, \beta_1$  (EET):

- Το  $\hat{\beta}_0$  παριστά την πλημή της  $Y$  για  $X=0$
- Το  $\hat{\beta}_1$  ευφάγει την μεταβολή της  $Y$  σε προσαρδιάσα την  $X$ . ( $\hat{\beta}_1$ : κλίση της ευθείας)  $\begin{cases} \hat{\beta}_1 > 0 \text{ αύξηση} \\ \hat{\beta}_1 < 0 \text{ μείωση} \end{cases}$

Επιμηκενό μοντέλο α.γ.η.

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X$$



### 3<sup>ο</sup> ΒΗΜΑ: Διάγνωση Αρθρίτιδα Μοντέλου

**Υπόλοιπα:** Οι  $\hat{e}_i$  είναι ως οι απομίλεις του μοντέλου από την πραγματικότητα που το μοντέλο ελπίζει να περιγράψει.

$$\text{ΟΡΙΣΜΟΣ: } e_i = y_i - \hat{y}_i \quad , i=1, \dots, n \quad (e_i \rightsquigarrow \varepsilon_i)$$

**Ιδιότητα των υπολοιπών:**  $\sum_{i=1}^n e_i = 0$  αν το μοντέλο μας αχν. έχει στα δερά όρο  $\beta_0 \neq 0$ .

$$\begin{aligned} \text{ΑΠΟΔΕΙΞΗ: } \sum_{i=1}^n e_i &= \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i) = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 x_i) = \sum_{i=1}^n (y_i - (\bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}) - \hat{\beta}_1 x_i) = \\ &= \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y}) + \hat{\beta}_1 \sum_{i=1}^n (\bar{x} - x_i) = 0 \end{aligned}$$

- $\sum (y_i - \bar{y}) = \sum y_i - \sum \bar{y} = n \bar{y} - n \bar{y} = 0$
- $\sum (\bar{x} - x_i) = 0$  το ιδίο.