# ΜΕΜ-205 Περιγραφική Στατιστική

Τμήμα Μαθηματικών και Εφ. Μαθηματικών, Πανεπιστήμιο Κρήτης

Κώστας Σμαραγδάκης (kesmarag@gmail.com)

**3**η εβδομάδα (διάλεξη θεωρίας)

## Περιγραφικά Μέτρα που έχουμε μελετήσει εώς τώρα

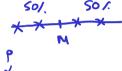
## Μέτρα κεντρικής τάσης

- Μέση τιμή x̄ = ½ Σχη
- Διάμεσος Μ
- ▶ Γεωμετρικός μέσος G
- ► Επικρατέστερη τιμή M<sub>0</sub>

$$\bar{X} = \frac{\sum_{w_{\eta}} X_{\eta}}{\sum_{w_{\eta}}}$$

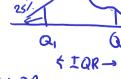


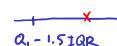




### Μέτρα μεταβλητότητας

- ▶ Εύρος R
- ► Ενδοτεταρτημορικό εύρος IQR = Q<sub>3</sub> Q<sub>1</sub>









## Μέση Τιμή του Πληθυσμού vs Μέση Τιμή του Δείγματος

$$x_1, x_2, \dots, x_N$$
  $\overline{X} = \frac{1}{N} \sum x_m$ 

- Μέση τιμή δείγματος: x̄
- Μέση τιμή πληθυσμού: μ

$$\gamma \leftarrow x$$

Έστω  $x_1, x_2, \ldots, x_N$  παρατηρήσεις που αντιστοιχούν σε ένα τυχαίο δείγμα ενός πληθυσμού.

Έχουμε ορίσει ως μέση τιμή των παρατηρήσεων του δείνματος την ποσότητα:

$$\bar{x} = 1/N \sum_{n=1}^{N} x_n$$

Αυτή η μέση τιμή εκφράζει μόνο το δείγμα και όχι τον πληθυσμό, αν και για μεγάλο Ν προσεγγίζει την αντίστοιχη μέση τιμή  $\mu$  του πληθυσμού.

## Μέση Τιμή του Πληθυσμού vs Μέση Τιμή του Δείγματος

Ανεξάρτητα των τιμών του δείγματος ισχύει η ανισότικη σχέση

$$\sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 \leq \sum_{n=1}^{N} (x_n - \mu)^2$$

$$\sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 \leq \sum_{n=1}^{N} (x_n - \mu)^2$$

$$p(y) = -2\sum_{n=1}^{N} (x_n - y)$$

$$p(y) = -2\sum_{n=1}^{N} (x_n - y)$$

$$p(y) = 2 \Rightarrow 0 \quad \text{Elaxions.}$$

$$y = \frac{\sum_{n=1}^{N} (x_n - \mu)^2}{\sum_{n=1}^{N} (x_n - \mu)^2}$$

$$p(y) = 2 \Rightarrow 0 \quad \text{Elaxions.}$$

$$y = \frac{\sum_{n=1}^{N} (x_n - \mu)^2}{\sum_{n=1}^{N} (x_n - \mu)^2}$$

## Μέση Τιμή του Πληθυσμού vs Μέση Τιμή του Δείγματος

#### Παράδειγμα

Έστω το πείραμα της ρίψης ενός αμερόληπτου ζαριού.

$$\mu = \frac{1}{6} \cdot 1 + \frac{1}{6} \cdot 2 + \frac{1}{6} \cdot 3 + \frac{1}{6} \cdot 4 + \frac{1}{6} \cdot 5 + \frac{1}{6} \cdot 6 = 3.5$$

Ρίχνουμε το ζάρι 3 φορές και λαμβάνουμε τα αποτελέσματα: 3,2,6 Έχουμε  $\bar{x}=3.66$ 

$$\sum_{i=1}^{3} (x_i - \bar{x})^2 = 8.66 < 8.75 = \sum_{i=1}^{3} (x_i - \mu)^2$$

#### Διασπορά πληθυσμού

Ορίζεται ως η μέση τιμή του συνόλου τιμών

$$\{(x_{\eta} - \mu)^{2}\} \qquad \sigma^{2} = \frac{1}{N} \sum_{\eta=1}^{N} (x_{\eta} - \mu)^{2}$$

για κάθε παρατήρηση x του πληθυσμού. Η διασπορά του πληθυσμού συμβολίζεται με  $\sigma^2$ .

#### Διασπορά στατιστικού δείγματος

Όσο το N αυξάνεται έχουμε  $s^2 \rightarrow \sigma^2$ .

Διασπορά στατιστικού δείγματος 
$$S^2 = \frac{1}{N-1} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2$$
Γιατί διαιρούμε με  $N-1$  και όχι απλά με  $N$ ; 
$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

$$\bar{x} \neq \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} (x_n - \bar{x})^2 < \sigma^2$$

### Διασπορά ομαδοποιημένων δεδομένων

$$s^{2} = \frac{1}{N-1} \sum_{j=1}^{K} f_{j}(m_{j} - \bar{x})^{2}$$

Μπορούμε να γράψουμε ισοδύναμα:

$$s^{2} = \frac{\sum_{j=1}^{K} m_{j}^{2} f_{j} - \frac{(\sum_{j=1}^{K} m_{j} f_{j})^{2}}{N}}{N-1}$$

$$s^{2} = \frac{\sum_{j=1}^{K} m_{j}^{2} f_{j} - \frac{(\sum_{j=1}^{K} m_{j} f_{j})^{2}}{N-1}}{N-1}$$

$$\frac{A_{\sigma K \eta \sigma \eta} - \Delta_{\iota \alpha \sigma \pi \sigma \rho \dot{\alpha}} \circ_{\iota \alpha \dot{\alpha} \delta \sigma \pi \sigma \iota \eta \dot{\mu} \dot{\nu} \nu \omega \nu}{f} \frac{\delta_{\sigma \sigma \dot{\alpha} \dot{\nu} \dot{\nu} \omega \nu}}{M} \frac{1}{M} \frac{$$

Imit; 5mit;

#### Τυπική Απόκλιση (Standard Deviation)

$$\begin{bmatrix} x_i \end{bmatrix} = m$$
  $\hat{x} = \frac{1}{N} \sum x_i$   $\begin{bmatrix} \bar{x} \end{bmatrix} = m$   $S^2 = \frac{1}{N-1} \sum (x_i - \bar{x})^2 \begin{bmatrix} s^2 \end{bmatrix} = m^2$ 

Αποτελεί το πιο συχνά χρησιμοποιούμενο μέτρο μεταβλητότητας.

Ορίζεται ως η τετραγωνική ρίζα της διασποράς.

σριζεται ως η τετραγωνική ριζά της οιαοποραί ► Τυπική απόκλιση πληθυσμού:

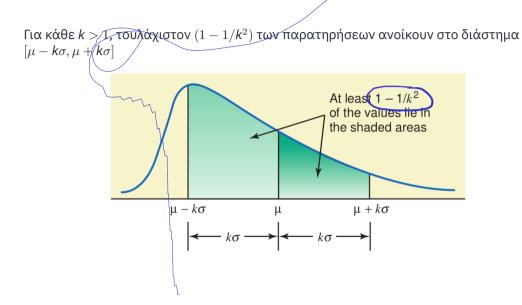
$$σ = \sqrt{σ^2}$$

Τυπική απόκλιση δείγματος:

$$\mathsf{s} = \sqrt{\mathsf{s}^2}$$

Η τυπική απόκλιση εκφράζεται στην ίδια μονάδα μέτρησης με τη μεταβλητή που αναφέρεται.

## Θεώρημα του Chebyshev



## Θεώρημα του Chebyshev

### Άσκηση

Η μέση συστολική αρτηριακή πίεση 4000 γυναικών που υποβλήθηκαν σε εξέταση για υψηλή πίεση αίματος βρέθηκε να είναι 187 mm Hg με τυπική απόκλιση 22. Χρησιμοποιώντας το Θεώρημα του Chebyshev βρείτε το ελάχιστο ποσοστό των γυναικών αυτής της ομάδας με συστολική αρτηριακή πίεση μεταξύ 143 και 231 mm Hg.

### Συντελεστής Μεταβλητότητας

▶ Είναι το πηλίκο της τυπικής απόκλισης δια της μέσης τιμής. Συμβολίζεται ως CV:

$$\mathsf{CV} = rac{\mathsf{s}}{ar{\mathsf{x}}}$$

- Είναι χρήσιμος για τη σύγκριση της ομοιογένειας δυο συσχετισμένων μεταβλητών με διαφορετικές μονάδες μέτρησης ή στο να συγκρίνουμε την ομοιογένεια μεταβλητών με ίδιες μονάδες μέτρησης αλλά με διαφορετικές μέσες τιμές.
- ► Επίσης χρησιμοποιείται για το χαρακτηρισμό ένος δείγματος ως όμοιογενές  $(\text{CV} \ge 0.1)$  ή ωνομοιογενές (CV < 0.1).

### Συντελεστής Μεταβλητότητας

#### Παράδειγμα

Έστω δείγματα με τις ημερήσιες μετρήσεις θερμοκρασίας 2 πολέων στη διάρκεια ενός έτους. Για την πόλη Α η μέση θερμοκρασία ήταν 20 βαθμούς  $^{o}$ C και η τυπική απόκλιση 2, ενώ για την B η μέση θερμοκρασία ήταν 15 βαθμούς  $^{o}$ C και η τυπική απόκλιση 1.8

A: 
$$h_{A} = 20^{\circ} \text{C}$$
  $\sigma_{A} = 2^{\circ} \text{C}$   $\sigma_{A} = \frac{2}{h_{A}} = \frac{2}{20} = \frac{1}{10} = 0$ 

B:  $h_{B} = 15^{\circ} \text{C}$   $\sigma_{B} = 1.8^{\circ} \text{C}$   $\sigma_{B} = \frac{1.8}{h_{A}} = \frac{1.8}{15} = 0.12$ 

#### Παράδειγμα

Σε δυο γραπτές δοκιμασίες οι μαθητές μιας τάξης είχαν επιδόσεις που περιγράφονται παρακάτω:

δοκιμασία Α (κλίμακα 0-20): μέση τιμή 14, τυπική απόκλιση 1.4 δοκιμασία Β (κλίμακα 0-100): μέση τιμή 70, τυπική απόκλιση 3.5

δοκιμασία Β (κλίμακα 0-100): μέση τιμή 70, τυπική απόκλιση 3.5

$$CV_{A} = \frac{\sigma_{A}}{h_{A}} = \frac{1.4}{14} = 9.1$$

$$CV_{B} = \frac{\sigma_{C}}{h_{A}} = \frac{3.5}{19} = 0.05$$