

# ΜΟΝΟΔΙΑΣΤΑΤΕΣ ΤΥΧΑΙΕΣ ΜΕΤΑΒΛΗΤΕΣ

## Συνάρτηση Κατανομής:

Ονομάζουμε συνάρτηση κατανομής πιθανότητας (σ.κ.π.) της τ.μ.  $X$  την:

$$F(x) = P(X \leq x), \quad x \in \mathbb{R}.$$

## Ιδιότητες:

1.  $0 \leq F(x) \leq 1$ ,
2.  $F(x_1) \leq F(x_2)$  όταν  $x_1 < x_2$ ,
3.  $F(x_n) \downarrow F(x)$  όταν  $x_n \downarrow x$ , δηλαδή η  $F$  είναι δεξιά συνεχής,
4.  $F(-\infty) = 0$ ,  $F(+\infty) = 1$ .

Αποδεικνύεται ότι κάθε συνάρτηση  $F$ , η οποία ικανοποιεί τις ιδιότητες 2,3,4 είναι σ.κ.π.

## Διακριτές Τυχαίες Μεταβλητές:

Μια τ.μ.  $X$  καλείται διακριτή αν παίρνει με πιθανότητα 1 πεπερασμένο ή αριθμήσιμο σύνολο τιμών  $\{x_0, x_1, \dots\}$  δηλαδή:

$$P(X \in \{x_0, x_1, \dots\}) = \sum_{k=0}^{\infty} P(X=x_k) = 1.$$

Η συνάρτηση  $f(x_k) = P(X=x_k)$ ,  $k=0,1,\dots$  καλείται συνάρτηση μάζας πιθανότητας (σ.μ.π.) και έχει τις ακόλουθες ιδιότητες:

1.  $f(x_k) \geq 0$ ,  $\forall k=0,1,2,\dots$ ,
2.  $\sum_{k=0}^{\infty} f(x_k) = 1$

Αντίστροφα αποδεικνύεται ότι κάθε συνάρτηση  $f$ , η οποία ικανοποιεί τις ιδιότητες 1,2 είναι σ.μ.π.

Υποθέτουμε ότι οι δυνατές τιμές  $x_0, x_1, \dots$  έχουν αριθμηθεί έτσι ώστε  $x_0 < x_1 < \dots$

Τότε ισχύουν οι εξής σχέσεις:

$$\bullet \quad F(x) = \begin{cases} 0, & x < x_0 \\ \sum_{k=0}^r f(x_k), & x_r \leq x < x_{r+1}, \quad r=0,1,2,\dots \end{cases}$$

$$\bullet \quad f(x_k) = \begin{cases} F(x_0), & k=0 \\ F(x_k) - F(x_{k-1}), & k=1,2,\dots \end{cases}$$

Ισχύουν επίσης:

- $P(a < X \leq b) = F(b) - F(a)$ ,
- $P(a \leq X \leq b) = F(b) - F(a) + P(X=a)$ ,
- $P(a < X < b) = F(b) - F(a) - P(X=b)$ ,
- $P(a \leq X < b) = F(b) - F(a) + P(X=a) - P(X=b)$ .

### Παράμετροι διακριτής κατανομής:

Έστω  $X$  μία διακριτή τ.μ. με τιμές  $\{x_0, x_1, \dots\}$  και σ.μ.π.  $f(x_k) = P(X=x_k)$ ,  $k=0,1,\dots$

- Λέγεται ότι η  $X$  έχει (πεπερασμένη) μέση τιμή  $\xleftrightarrow{\text{ορσ.}}$

$\sum_{k=0}^{\infty} |x_k| f(x_k) < \infty$ . Τότε η **μέση τιμή** ορίζεται ως:

$$\mu = E(X) = \sum_{k=0}^{\infty} x_k f(x_k)$$

- Έστω  $g: \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}$  συνάρτηση. Τότε:

$$E(g(X)) = \sum_{k=0}^{\infty} g(x_k) f(x_k) ,$$

με την προϋπόθεση ότι  $\sum_{k=0}^{\infty} |g(x_k)|f(x_k) < \infty$ .

- Λέγεται ότι η υπάρχει η ροπή  $v$ -τάξης περί την αρχή,  $v \in \mathbb{N} \xleftrightarrow{\text{ορσ.}}$   $E(|X|^v) < \infty$ . Τότε η **ροπή  $v$ -τάξης περί την αρχή** ορίζεται ως:

$$\mu'_v = E(X^v) = \sum_{k=0}^{\infty} x_k^v f(x_k)$$

- Έστω η  $X$  έχει πεπερασμένη μέση τιμή  $\mu = E(X)$ . Λέγεται ότι η υπάρχει η κεντρική ροπή  $v$ -τάξης,  $v \in \mathbb{N} \xleftrightarrow{\text{ορσ.}}$   $E(|X-\mu|^v) < \infty$ . Τότε η **κεντρική ροπή  $v$ -τάξης** ορίζεται ως:

$$\mu_v = E((X-\mu)^v) = \sum_{k=0}^{\infty} (x_k-\mu)^v f(x_k).$$

Ειδικά η κεντρική ροπή  $2^{\text{ης}}$ -τάξης ονομάζεται **διασπορά** και συμβολίζεται  $\sigma^2$  ή  $V(X)$ :

$$\sigma^2 = V(X) = \sum_{k=0}^{\infty} (x_k-\mu)^2 f(x_k).$$

Η τετραγωνική ρίζα της διασποράς συμβολίζεται με  $\sigma$  και ονομάζεται **τυπική απόκλιση**.

Αν υπάρχει η ροπή  $v$ -τάξης περί την αρχή, δηλαδή  $E(|X|^v) < \infty$ ,  $v \in \mathbb{N}$ , τότε και η  $E(|X|^m) < \infty \forall m < v$ ,  $m \in \mathbb{N}$ .

### Συνεχείς Τυχαίες Μεταβλητές:

Μια τ.μ.  $X$  καλείται συνεχής αν υπάρχει πραγματική συνάρτηση  $f$  με πεδίο ορισμού το  $\mathbb{R}$ :

1.  $f(x) \geq 0 \forall x \in \mathbb{R}$ ,

2.  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$ .

και  $\forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}$  με  $\alpha < \beta$ :  $\int_{\alpha}^{\beta} f(x) dx = P(\alpha < X \leq \beta)$ .

Η συνάρτηση  $f$  καλείται συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας (σ.π.π.) της  $X$ .

Αντίστροφα αποδεικνύεται ότι κάθε συνάρτηση  $f$ , η οποία ικανοποιεί τις ιδιότητες 1,2 είναι σ.π.π.

Ισχύουν οι εξής σχέσεις:

- $P(X=a) = 0 \quad \forall a \in \mathbb{R}$ ,
- $F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(x) dx$ ,
- $f(x) = \frac{dF(x)}{dx}$ , όπου η παράγωγος υπάρχει,
- $P(a < X \leq b) = P(a \leq X \leq b) = P(a < X < b) = P(a \leq X < b) = \int_a^b f(x) dx = F(b) - F(a)$ ,  $\forall a, b \in \mathbb{R}$ , με  $a < b$ .

### Παράμετροι συνεχούς κατανομής:

Έστω  $X$  μία συνεχής τ.μ. και σ.π.π.  $f(x)$ .

- Λέγεται ότι η  $X$  έχει (πεπερασμένη) μέση τιμή  $\xleftrightarrow{\text{ορσ.}}$   $\int_{-\infty}^{+\infty} |x|f(x) dx < \infty$ .

Τότε η μέση τιμή ορίζεται ως:

$$\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) dx$$

- Έστω  $g: \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}$  συνάρτηση. Τότε:

$$E(g(X)) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x) dx ,$$

με την προϋπόθεση ότι  $\int_{-\infty}^{+\infty} |g(x)|f(x) dx < \infty$ .

- Λέγεται ότι η υπάρχει η ροπή  $\nu$ -τάξης περί την αρχή,  $\nu \in \mathbb{N} \xleftrightarrow{\text{ορσ.}}$   $E(|X|^\nu) < \infty$ . Τότε η ροπή  $\nu$ -τάξης περί την αρχή ορίζεται ως:

$$\mu'_v = E(X^v) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^v f(x) dx .$$

- Έστω η  $X$  έχει πεπερασμένη μέση τιμή  $\mu=E(X)$ . Λέγεται ότι η υπάρχει η κεντρική ροπή  $v$ -τάξης,  $v \in \mathbb{N} \xleftrightarrow{\text{ορσ.}} E(|X-\mu|^v) < \infty$ . Τότε η **κεντρική ροπή  $v$ -τάξης** ορίζεται ως:

$$\mu_v = E((X-\mu)^v) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x-\mu)^v f(x) dx .$$

Ειδικά η κεντρική ροπή 2<sup>ης</sup>-τάξης ονομάζεται **διασπορά** και συμβολίζεται  $\sigma^2$  ή  $V(X)$ :

$$\sigma^2 = V(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x-\mu)^2 f(x) dx .$$

Η τετραγωνική ρίζα της διασποράς συμβολίζεται με  $\sigma$  και ονομάζεται **τυπική απόκλιση**.

### Ιδιότητες Μέσης Τιμής - Διασποράς:

- Έστω  $a \in \mathbb{R}$ . Τότε  $E(a)=a$ .
- Έστω  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  και  $X, Y$  τ.μ. με (πεπερασμένη) μέση τιμή. Τότε η τ.μ.  $\alpha X + \beta Y$  έχει (πεπερασμένη) μέση τιμή και ισχύει:

$$E(\alpha X + \beta Y) = \alpha E(X) + \beta E(Y)$$

- Έστω  $X$  τ.μ. και  $g: \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}$ ,  $h: \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}$  συναρτήσεις. Με την προϋπόθεση ότι υπάρχουν οι  $E[g(X)]$ ,  $E[h(X)]$  ισχύει:

$$E[g(X) + h(X)] = E[g(X)] + E[h(X)]$$

- Έστω  $\alpha_i \in \mathbb{R}$ ,  $g_i: \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}$  συναρτήσεις με  $i=1,2,\dots,v$  και  $X$  τ.μ. Με την προϋπόθεση ότι υπάρχουν οι  $E(g_i(X))$  με  $i=1,2,\dots,v$  ισχύει:

$$E\left\{ \sum_{i=1}^v \alpha_i g_i(X) \right\} = \sum_{i=1}^v \alpha_i E\{g_i(X)\}$$

- Έστω  $a \in \mathbb{R}$ . Τότε  $V(a)=0$ .
- Έστω  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  και  $X$  τ.μ. Τότε  $V(\alpha X + \beta) = \alpha^2 V(X)$ .
- Έστω  $X$  τ.μ. με πεπερασμένη  $E(X^2)$ . Τότε  $V(X)$  πεπερασμένη και ισχύει:

$$V(X) = E(X^2) - \{E(X)\}^2 .$$