

# ΤΥΧΑΙΑ ΔΙΑΝΥΣΜΑΤΑ

Έστω  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)^T$  τυχαίο διάνυσμα (τ.δ). Ονομάζουμε *συνάρτηση κατανομής πιθανότητας* (σ.κ.π.) του τ.δ.  $\mathbf{X}$  την:

$$F(\mathbf{x}) = P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n), \quad \forall \mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}^n.$$

## Ιδιότητες:

1.  $0 \leq F(\mathbf{x}) \leq 1, \quad \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n.$
2. Η  $F$  είναι μη φθίνουσα και δεξιά συνεχής ως προς κάθε μεταβλητή.
3.  $\lim_{x_i \rightarrow -\infty} F(\mathbf{x}) = 0 \quad (i = 1, \dots, n)$  και  $F(+\infty, \dots, +\infty) = 1.$
4. 
$$P\left[\bigcap_{i=1}^n (\alpha_i < X_i \leq \beta_i)\right] = F(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) - F(\alpha_1, \beta_2, \dots, \beta_n) - \dots - F(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n-1}, \alpha_n) \\ + F(\alpha_1, \alpha_2, \beta_3, \dots, \beta_n) + \dots + F(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n-2}, \alpha_{n-1}, \alpha_n) - \dots + (-1)^n F(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \geq 0.$$

## ι) Διακριτά Τυχαία Διανύσματα:

Ένα τ.δ.  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)^T$  καλείται *διακριτό* αν παίρνει με πιθανότητα 1 πεπερασμένο ή αριθμήσιμο σύνολο τιμών  $\{\mathbf{x}_0, \mathbf{x}_1, \dots\}$  δηλαδή:

$$P(\mathbf{X} \in \{\mathbf{x}_0, \mathbf{x}_1, \dots\}) = \sum_{k=0}^{\infty} P(\mathbf{X} = \mathbf{x}_k) = \sum_{k=0}^{\infty} P(X_1 = x_{k_1}, \dots, X_n = x_{k_n}) = 1.$$

Η συνάρτηση  $f(\mathbf{x}_k) = P(\mathbf{X} = \mathbf{x}_k), k = 0, 1, \dots,$  καλείται *συνάρτηση μάζας πιθανότητας* (σ.μ.π.) του τ.δ.  $\mathbf{X}$  ή, *από κοινού* σ.μ.π. των τ.μ.  $X_1, \dots, X_n$  και έχει τις ακόλουθες ιδιότητες:

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

Η περιθώρια συνάρτηση μάζας πιθανότητας μιας εκ των συνιστωσών του τ.δ.  $\mathbf{X}$ , έστω της  $X_i$ , δίνεται αθροίζοντας την από κοινού σ.μ.π. για όλες τις δυνατές τιμές των άλλων συνιστωσών. Δηλαδή:

$$f_{X_i}(x_{k_i}) = \sum_{k_1=0}^{\infty} \dots \sum_{k_{i-1}=0}^{\infty} \sum_{k_{i+1}=0}^{\infty} \dots \sum_{k_n=0}^{\infty} P(X_1 = x_{k_1}, \dots, X_n = x_{k_n}).$$

Τέλος οι τ.μ.  $X_1, \dots, X_n$  είναι ανεξάρτητες αν και μόνο αν:

$$f(\mathbf{x}) = P(\mathbf{X} = \mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i) \quad \forall \mathbf{x} \in \{\mathbf{x}_0, \mathbf{x}_1, \dots\}.$$

## ii) Συνεγή Τυχαία Διανύσματα:

Ένα τ.δ.  $\mathbf{X}=(X_1,\dots,X_n)^T$  καλείται *συνεχές* αν υπάρχει πραγματική συνάρτηση  $f$  με πεδίο ορισμού το  $\mathbb{R}^n$ :

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

$$2. \int_{\mathbb{R}^n} f(\mathbf{x})d\mathbf{x} = 1.$$

Η συνάρτηση  $f$  καλείται *συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας* (σ.π.π.) του τ.δ.  $\mathbf{X}$  ή *από κοινού σ.π.π.* των τ.μ.  $X_1,\dots,X_n$ .

Ισχύουν οι εξής σχέσεις:

- $F(\mathbf{x}) = P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n) = \int_{-\infty}^{x_1} \dots \int_{-\infty}^{x_n} f(\mathbf{y})d\mathbf{y},$
- $f(\mathbf{x}) = \frac{\partial^n F(x_1, \dots, x_n)}{\partial x_1 \dots \partial x_n},$  όπου η μικτή παράγωγος υπάρχει.

Η περιθώρια συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας μιας εκ των συνιστωσών του τ.δ.  $\mathbf{X}$ , έστω της  $X_i$ , δίνεται ολοκληρώνοντας την από κοινού σ.π.π. για όλες τις δυνατές τιμές των άλλων συνιστωσών. Δηλαδή

$$f_{X_i}(x_i) = \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} f(\mathbf{x})dx_1 \dots dx_{i-1} dx_{i+1} \dots dx_n.$$

Τέλος οι τ.μ.  $X_1, \dots, X_n$  είναι ανεξάρτητες αν και μόνο αν:

$$f(\mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i), \quad \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n.$$

## Δεσμευμένες Κατανομές:

α) Έστω  $X, Y$  διακριτές τ.μ. με από κοινού σ.μ.π.  $f(x_i, y_j)$ ,  $i, j = 0, 1, \dots$ . Ορίζουμε τη δεσμευμένη σ.μ.π. της διακριτής τ.μ.  $X$ , όταν γνωρίζουμε ότι η τ.μ.  $Y$  έχει την τιμή  $y_j$ ,  $j = 0, 1, \dots$ , ως:

$$f_{X|Y}(x_i|y_j) = \frac{f(x_i, y_j)}{f_Y(y_j)},$$

όπου  $f_Y$  είναι η περιθώρια σ.μ.π. της τ.μ.  $Y$ .

β) Έστω  $X, Y$  συνεχείς τ.μ. με από κοινού σ.π.π.  $f(x, y)$ ,  $x, y \in \mathbb{R}$ . Ορίζουμε την δεσμευμένη σ.π.π. της συνεχούς τ.μ.  $X$ , όταν  $Y = y$  ως:

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)},$$

όπου  $f_Y$  είναι η περιθώρια σ.π.π. της  $Y$ .

**Παρατήρηση:** Έστω ότι το συνεχές τ.δ.  $(X, Y)^T$  ακολουθεί τη διμεταβλητή Κανονική κατανομή, δηλαδή:

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_X\sigma_Y\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\left[\frac{(x-\mu_X)^2}{\sigma_X^2} - 2\rho\frac{(x-\mu_X)(y-\mu_Y)}{\sigma_X\sigma_Y} + \frac{(y-\mu_Y)^2}{\sigma_Y^2}\right]\right\}.$$

Τότε η περιθώρια σ.π.π. της τ.μ.  $X$  είναι η  $N(\mu_X, \sigma_X^2)$  και η περιθώρια σ.π.π. της τ.μ.  $Y$  είναι η  $N(\mu_Y, \sigma_Y^2)$ .

Επιπρόσθετα η δεσμευμένη σ.π.π. της τ.μ.  $X$ , όταν γνωρίζουμε ότι η τ.μ.  $Y$  έχει πάρει την τιμή  $y$ , είναι η  $N(\mu_X + \rho(y-\mu_Y)\sigma_X/\sigma_Y, \sigma_X^2(1-\rho^2))$ , ενώ η δεσμευμένη σ.π.π. της  $Y$ , όταν γνωρίζουμε ότι η τ.μ.  $X$  έχει την τιμή  $x$ , είναι η  $N(\mu_Y + \rho(x-\mu_X)\sigma_Y/\sigma_X, \sigma_Y^2(1-\rho^2))$ .

### **Παράμετροι Πολυπαραμετρικών Κατανομών:**

α) Έστω  $X, Y$  διακριτές τ.μ. με από κοινού σ.μ.π.  $f(x_i, y_j)$ ,  $i, j = 0, 1, \dots$ . Αν  $z = g(x, y)$  είναι μια συνεχής συνάρτηση, τότε η μέση τιμή της τ.μ.  $Z = g(X, Y)$  είναι:

$$E[Z] = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} g(x_i, y_j) f(x_i, y_j),$$

με την προϋπόθεση ότι η διπλή σειρά συγκλίνει απολύτως.

β) Έστω  $X, Y$  συνεχείς τ.μ. με από κοινού σ.π.π.  $f(x, y)$ ,  $x, y \in \mathbb{R}$ . Αν  $z = g(x, y)$  είναι μια συνεχής συνάρτηση, τότε η μέση τιμή της τ.μ.  $Z = g(X, Y)$  δίνεται από:

$$E[Z] = E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy,$$

με την προϋπόθεση ότι το διπλό ολοκλήρωμα συγκλίνει απολύτως.

**Θεώρημα.** Έστω  $X, Y$  ανεξάρτητες τ.μ. με πεπερασμένες μέσες τιμές  $E[X], E[Y]$ . Τότε  $E[XY] = E[X]E[Y]$ . Το αντίστροφο δεν ισχύει γενικά.

Έστω  $X, Y$  τ.μ. με πεπερασμένες μέσες τιμές  $\mu_X = E[X], \mu_Y = E[Y]$ . Ορίζουμε ως *συνδιακύμανση των τ.μ.  $X, Y$  την ποσότητα*

$$\text{Cov}(X, Y) = E[(X-\mu_X)(Y-\mu_Y)],$$

εφόσον υπάρχει η ως άνω μέση τιμή.

### **Ιδιότητες:**

- $\text{Cov}(X, c) = 0$ .
- $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$ .
- $\text{Cov}(X+Y, Z) = \text{Cov}(X, Z) + \text{Cov}(Y, Z)$ .
- $\text{Cov}(\alpha X + \beta, \gamma Y + \delta) = \alpha\gamma \text{Cov}(X, Y)$ .
- $\text{Cov}(X, X) = V[X]$ .

**Πρόταση.** Αν η συνδιακύμανση  $\text{Cov}(X, Y)$  είναι πεπερασμένη τότε:

$$\text{Cov}(X, Y) = E[XY] - E[X]E[Y].$$

Όταν  $\text{Cov}(X, Y) = 0$  οι τ.μ.  $X, Y$  καλούνται *ασυσχέτιστες*.

Άμεση συνέπεια της παραπάνω πρότασης είναι ότι αν  $X, Y$  ανεξάρτητες τότε  $X, Y$  ασυσχέτιστες. Το αντίστροφο δεν ισχύει γενικά, όμως ισχύει το παρακάτω.

**Θεώρημα.** Αν οι  $X, Y$  έχουν από κοινού σ.π.π. τη διμεταβλητή Κανονική και είναι ασυσχέτιστες, τότε είναι και ανεξάρτητες.

**Θεώρημα.** Έστω  $X, Y$  τ.μ. με  $E[X^2], E[Y^2] < \infty$ . Τότε:

$$V[X+Y] = V[X] + V[Y] + 2\text{Cov}(X, Y),$$

ή γενικότερα:

$$V[\alpha X + \beta Y] = \alpha^2 V[X] + \beta^2 V[Y] + 2\alpha\beta \text{Cov}(X, Y), \text{ με } \alpha, \beta \in \mathbb{R}.$$

Αν  $X, Y$  ασυσχέτιστες τότε:  $V[X \pm Y] = V[X] + V[Y]$ .

Αν  $X, Y$  τ.μ. με πεπερασμένες διασπορές τότε ορίζουμε ως *συντελεστή συσχέτισης* αυτών την ποσότητα:

$$\rho \equiv \rho(X, Y) \equiv \text{Corr}(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{V[X]V[Y]}}.$$

### Ιδιότητες:

- $-1 \leq \rho \leq 1$  (όταν  $\rho < 0$  οι τ.μ.  $X, Y$  καλούνται *αρνητικά συσχετισμένες*, όταν  $\rho > 0$  οι τ.μ.  $X, Y$  καλούνται *θετικά συσχετισμένες*, ενώ όταν  $\rho = 0$  οι  $X, Y$  είναι *ασυσχέτιστες*),
- $\rho(X, X) = 1$ ,
- $\rho(\alpha X + \beta, \gamma Y + \delta) = \begin{cases} \rho(X, Y), & \text{αν } \alpha\gamma > 0, \\ -\rho(X, Y), & \text{αν } \alpha\gamma < 0. \end{cases}$

### Δεσμευμένη Μέση Τιμή και Δεσμευμένη Διασπορά:

α) Έστω  $X, Y$  διακριτές τ.μ. και  $f_{X|Y}(x_i|y_j)$ ,  $i=0,1,\dots$ , η δεσμευμένη σ.μ.π. της  $X$  δεδομένου ότι  $Y = y_j$ ,  $j=0,1,\dots$ . Τότε η δεσμευμένη μέση τιμή της  $X$  δεδομένου ότι  $Y = y_j$  ορίζεται από τη σχέση:

$$\mu_{X|Y}(y_j) = E[X|Y=y_j] = \sum_{i=0}^{\infty} x_i f_{X|Y}(x_i|y_j),$$

με την προϋπόθεση ότι η σειρά συγκλίνει απολύτως. Όμοια ορίζουμε τη δεσμευμένη μέση τιμή της  $Y$  δεδομένου ότι  $X = x_i$ ,  $i=0,1,\dots$

Περαιτέρω, αν  $z = g(x,y)$  μια συνεχής συνάρτηση τότε η δεσμευμένη μέση τιμή της διακριτής τ.μ.  $Z = g(X,Y)$ , δεδομένου ότι  $Y = y_j$ , δίδεται από την σχέση:

$$\mu_{Z|Y}(y_j) = E[Z | Y = y_j] = \sum_{i=0}^{\infty} g(x_i, y_j) f_{X|Y}(x_i | y_j),$$

με την προϋπόθεση ότι η σειρά συγκλίνει απολύτως.

Εφόσον υπάρχει η δεσμευμένη μέση τιμή  $\mu_{X|Y}(y_j)$  μπορούμε να ορίσουμε ανάλογα τη δεσμευμένη διασπορά της  $X$  δεδομένου ότι  $Y = y_j$ . Συγκεκριμένα έχουμε:

$$\sigma_{X|Y}^2(y_j) = V[X | Y = y_j] = E[\{X - \mu_{X|Y}(y_j)\}^2 | Y = y_j],$$

με την προϋπόθεση ότι υπάρχει η δεσμευμένη μέση τιμή στο δεξιό μέλος. Όμοια ορίζουμε τη δεσμευμένη διασπορά  $\sigma_{Y|X}^2(x_i)$ .

β) Έστω  $X, Y$  συνεχείς τ.μ. και  $f_{X|Y}(x|y)$  η δεσμευμένη σ.π.π. της  $X$  δεδομένου ότι  $Y = y$ . Τότε η δεσμευμένη μέση τιμή της  $X$  δεδομένου ότι  $Y = y$  ορίζεται από τη σχέση:

$$\mu_{X|Y}(y) = E[X|Y=y] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx,$$

με την προϋπόθεση ότι το ολοκλήρωμα συγκλίνει απολύτως. Όμοια ορίζουμε τη δεσμευμένη μέση τιμή  $\mu_{X|Y}(x)$ .

Περαιτέρω, αν  $z = g(x, y)$  μια συνεχής συνάρτηση, τότε η δεσμευμένη μέση τιμή της τ.μ.  $Z = g(X, Y)$ , δεδομένου ότι  $Y = y$ , δίδεται από τη σχέση:

$$\mu_{Z|Y}(y) = E[Z|Y=y] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) f_{X|Y}(x|y) dx,$$

με την προϋπόθεση ότι το ολοκλήρωμα συγκλίνει απολύτως.

Εφόσον πάλι υπάρχει η δεσμευμένη μέση τιμή  $\mu_{X|Y}(y)$  μπορούμε να ορίσουμε ανάλογα τη δεσμευμένη διασπορά της  $X$  δεδομένου ότι  $Y = y$ . Συγκεκριμένα έχουμε:

$$\sigma_{X|Y}^2(y) = V[X | Y = y] = E[\{X - \mu_{X|Y}(y)\}^2 | Y = y],$$

με την προϋπόθεση ότι υπάρχει η μέση τιμή στο δεξιό μέλος. Όμοια ορίζουμε την  $\sigma_{Y|X}^2(x)$ .

Η καμπύλη με εξίσωση  $y = \mu_{Y|X}(x)$  καλείται *καμπύλη παλινδρόμησης* της  $Y$  πάνω στην  $X$ .

**Παρατήρηση:** Παρατηρούμε ότι η δεσμευμένη μέση τιμή της τ.μ.  $X$  δεδομένου ότι  $Y = y$  είναι σύμφωνα με τα παραπάνω μια πραγματική συνάρτηση του  $y$ . Για τη διακριτή π.χ. περίπτωση η συνάρτηση αυτή ορίζεται για κάθε  $Y = y_j, j = 0, 1, \dots$  και αντιστοιχεί στο σημείο  $y_j$  τον πραγματικό αριθμό  $\mu_{X|Y}(y_j)$ . Έτσι η ποσότητα  $W = E[X|Y]$  είναι μια διακριτή τυχαία μεταβλητή η οποία παίρνει την τιμή  $\mu_{X|Y}(y_j)$  όταν  $Y = y_j$  με πιθανότητα  $P(Y=y_j), j=0, 1, \dots$ . Ως εκ τούτου η  $W = E[Z|Y] = E[g(X, Y)|Y]$  είναι μια διακριτή τυχαία μεταβλητή με τιμές και κατανομή που καθορίζονται από τις

τιμές και την κατανομή της διακριτής τ.μ.  $Y$ . Ανάλογα συμπέρασμα προκύπτουν και στη συνεχή περίπτωση, καθώς επίσης και σ' ότι αφορά στη δεσμευμένη διασπορά.

**Θεώρημα.** Έστω  $X, Y$  τ.μ. Εάν  $E[X] < \infty$ , τότε

$$E[X] = E[E[X|Y]],$$

και αν  $E[X^2] < \infty$ , τότε

$$V[X] = E[V[X|Y]] + V[E[X|Y]].$$

**Ιδιότητες:**

1.  $E[\alpha_1 X_1 + \alpha_2 X_2 | Y] = \alpha_1 E[X_1 | Y] + \alpha_2 E[X_2 | Y]$ ,  $\alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R}$ .
2. Αν  $X = h(Y)$  τότε  $E[X|Y] = h(Y)$ .
3. Αν  $X, Y$  ανεξάρτητες τ.μ. τότε  $E[X|Y] = E[X]$ .
4. Ανισότητα Cauchy – Schwarz:  $\{E[XY|Z]\}^2 \leq E[X^2|Z]E[Y^2|Z]$ .