

① $(X, Y) = (\text{αριθμ. } \xi \cdot \xi, \text{αριθμ. } \xi : \xi)$ σε μια ρίψη 2 Τριώνων

$Y \backslash X$	0	1	2	καταν. Y
0	16/36	8/36	1/36	25/36
1	8/36	2/36	0	10/36
2	1/36	0	0	1/36
καταν. X	25/36	10/36	1/36	1

$$P_{X|Y}(0|0) = 16/25$$

$$P_{X|Y}(1|0) = 5/25$$

$$P_{X|Y}(2|0) = 1/25$$

$$X|Y \sim B(n-y, p_x/(1-p_y)) \equiv B(2-y, 1/5) \equiv B(2, 1/5)$$

$$(X, Y) \sim M(n=2, p_x=1/6, p_y=1/6)$$

$$X \sim B(n=2, p=p_x=1/6)$$

Μαθηματική Ελπίδα:

$\underline{X} = (X_1, \dots, X_n)$ διακριτό τ.δ. με σ.π. $P_{\underline{X}}(\underline{x})$ και $Y = h(\underline{x})$ συνάρτηση των τ.δ. \underline{X} δηλ. τ.μ.

$$\mu_{h(\underline{x})} = E[h(\underline{x})] = \sum_{x_1} \dots \sum_{x_n} h(x_1, \dots, x_n) P_{\underline{X}}(x_1, \dots, x_n)$$

$\underline{X} = (X_1, \dots, X_n)$ συνεχές τ.δ. με σ.π.π. $f_{\underline{X}}(\underline{x})$ και $Y = h(\underline{x})$ τ.μ. συνάρτηση του τ.δ. \underline{X}

$$\mu_{h(\underline{x})} = E[h(\underline{x})] = \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} h(x_1, \dots, x_n) f_{\underline{X}}(x_1, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n$$

ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ: Τα $X_i, X_i^k, (X_i - E(X_i))^2$ συναρτήσεις των X_1, \dots, X_n , Δηλαδή $(X_1, X_2) \sim f(X_1, X_2)$

$$X_1 = h(X_1, X_2), \quad (X_1 - EX_1)^2 = h(X_1, X_2)$$

$$E(X_1) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x_1 f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) dx_2 dx_1 = \int_{-\infty}^{\infty} x_1 \left(\int_{-\infty}^{\infty} f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) dx_2 \right) dx_1 = \int_{-\infty}^{\infty} x_1 f_{X_1}(x_1) dx_1$$

$$\text{Var}(X_1) = E(X_1 - EX_1)^2 = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x_1 - EX_1)^2 f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) dx_2 dx_1 = \int_{-\infty}^{\infty} (x_1 - EX_1)^2 f_{X_1}(x_1) dx_1$$

ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ 1:

$$E(X) = \sum_x \sum_y x P_{X,Y} = \sum_x x \sum_y P_{X,Y} = 1 \cdot \frac{25}{36} + 1 \cdot \frac{10}{36} + 2 \cdot \frac{1}{36} = \frac{1}{3}$$

$$E(X+Y) = \sum_x \sum_y (x+y) P_{X,Y} = (0+0)P(0,0) + (0+1)P(0,1) + \dots + (1+1)P(1,1) + \dots = \frac{2}{3} = EX + EY$$

$$E(X \cdot Y) = \sum_x \sum_y (x \cdot y) P_{X,Y} = (0 \cdot 0)P(0,0) + (0 \cdot 1)P(0,1) + \dots + (1 \cdot 1)P(1,1) + \dots = \frac{1}{18} \neq EX \cdot EY$$

$$\left(\neq EX \cdot EY = \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{9} \right)$$

$$X \sim B(2, 1/6), \quad EX = 2 \cdot 1/6, \quad EY = 2 \cdot 1/6$$

ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ 2: $(X, Y) \sim f_{X,Y}(x,y) = x+y, \quad 0 < x, y < 1$

$$X \sim f_X(x) = x + \frac{1}{2}$$

$$EX = \int_0^1 x(x + 1/2) dx = 7/12 = EY$$

$$E(X+Y) = \int_0^1 \int_0^1 (x+y)(x+y) dx dy = \frac{7}{6} (= EX + EY)$$

$$E(X \cdot Y) = \int_0^1 \int_0^1 x \cdot y \cdot (x+y) dx dy = \frac{1}{3} \left(\neq EX \cdot EY = \frac{7}{12} \cdot \frac{7}{12} \right)$$

$$E \left[a_0 + \sum_{i=1}^n a_i h_i(x) \right] = a_0 + \sum_{i=1}^n a_i E h_i(x)$$

$$\text{Var}[ah(x) + b] = a^2 \cdot \text{Var}h(x)$$

Συνδιακύμανση για τις τ.μ. X, Y : $Cov(X, Y) = E[(X - EX)(Y - EY)] = E(XY) - EXEY = \sigma_{xy}$

Συντελεστής συσχέτισης για τις τ.μ. X, Y : $\rho = \rho_{X, Y} = \rho(X, Y) = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{Var X} \sqrt{Var Y}} = \frac{\sigma_{xy}}{\sqrt{\sigma_x^2 \sigma_y^2}}$
 $= \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x \sigma_y}$

ΠΡΟΤΑΣΗ 1: Αν για τ.μ. X , $EX^2 = 0$ τότε $P(X=0) = 1$

ΠΡΟΤΑΣΗ 2 (Cauchy-Schwarz): Αν u, v τ.μ. με $Eu^2 < \infty, Ev^2 < \infty$, τότε:

$[E(uv)]^2 \leq (Eu^2)(Ev^2)$, με ισότητα αν $P(V=cu) = 1$, σταθερά

ΑΠΟΔΕΙΞΗ 2: Έστω $h(t) = E(tu - v)^2 = (Eu^2)t^2 - 2[E(uv)]t + Ev^2 \geq 0, \forall t \in \mathbb{R}$

άρα $\Delta \leq 0$ δηλ. $4[E(uv)]^2 \leq 4Eu^2Ev^2$ δηλ. η ανισότητα.
($b^2 - 4ac$)

Αν ισότητα τότε $\Delta = 0$, δηλ. $\exists t_0: h(t_0) = 0$ άρα $E(t_0u - v)^2 = 0$, δηλ. $P(V = t_0u) = 1$
από ΠΡΟΤΑΣΗ 1

$$t_0 = -\frac{b}{2a} = \frac{2E(uv)}{2Eu^2}$$

Όταν $P(V=cu) = 1 \rightsquigarrow$ αμέσως η ισότητα

$$\circledast [E(cu^2)]^2 = (Eu^2)(Ec^2u^2)$$

ΠΡΟΤΑΣΗ 3: Έστω X, Y τ.μ. με $\mu_x = EX, \mu_y = EY, \sigma_x^2 = Var X, \sigma_y^2 = Var Y$
Τότε, $\rho^2 \leq 1$ με ισότητα μόνο αν η μια είναι γραμμική συνάρτηση της άλλης
και ειδικότερα: $\rho = 1 \Leftrightarrow Y = \mu_y + \frac{\sigma_y}{\sigma_x}(X - \mu_x)$ και

$$\rho = -1 \Leftrightarrow Y = \mu_y - \frac{\sigma_y}{\sigma_x}(X - \mu_x)$$

ΑΠΟΔΕΙΞΗ 3: Cauchy-Schwarz με $u = X - \mu_x$ και $v = Y - \mu_y$

$$\frac{[E(X - \mu_x)(Y - \mu_y)]^2}{E(X - \mu_x)^2 E(Y - \mu_y)^2} \leq 1 \rightarrow \rho^2 \leq 1$$

Όταν $\rho^2 = 1 \rightarrow [E(uv)]^2 = Eu^2Ev^2 \rightarrow \Delta = 0 \rightarrow P(V = t_0u) = 1$

$$\mu_{\epsilon} t_0 = \frac{EUV}{E\mu^2} = \frac{E(X-\mu_x)(Y-\mu_y)}{E(X-\mu_x)^2} = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x^2}$$

$$\rho=1 \rightarrow \sigma_{xy} = \sigma_x \sigma_y$$

Ειδικότερα: αν $\rho=1 \rightarrow \sigma_{xy} = \sigma_x \sigma_y$ δηλ. $t_0 = \frac{\sigma_x \sigma_y}{\sigma_x^2} = \frac{\sigma_y}{\sigma_x} \rightarrow$

$$Y - \mu_y = \frac{\sigma_y}{\sigma_x} (X - \mu_x)$$

Ροπές

$\underline{X} = (X_1, \dots, X_n)$ n -διάστατη τ.μ.

1) Η από κοινού απλή (ή περί το μηδέν) ροπή $k_1 \dots k_n$ τάξης:

$$\mu_{k_1 \dots k_n} = E(X_1^{k_1} \dots X_n^{k_n})$$

2) Η από κοινού κεντρική (ή περί τις μέσες τιμές) ροπή $k_1 \dots k_n$ τάξης:

$$\lambda_{k_1 \dots k_n} = E[(X_1 - \mu_1)^{k_1} \dots (X_n - \mu_n)^{k_n}]$$

3) Η από κοινού τυπική ροπή $k_1 \dots k_n$ τάξης:

$$\alpha_{k_1 \dots k_n} = E\left[\left(\frac{X_1 - \mu_1}{\sigma_1}\right)^{k_1} \dots \left(\frac{X_n - \mu_n}{\sigma_n}\right)^{k_n}\right]$$

$$\Sigma = (\sigma_{ij})_{n \times n} = \begin{pmatrix} \text{Var}(X_1) & \text{Cov}(X_1, X_2) & \dots & \text{Cov}(X_1, X_n) \\ \text{Cov}(X_2, X_1) & \text{Var}(X_2) & & \\ & & \dots & \\ & & & \text{Var}(X_n) \end{pmatrix}$$

$$\text{Cov}(X, X) = EX^2 - (EX)^2 = \text{Var}X$$

$$\rho(X, X) = \frac{\text{Var}X}{\sqrt{\text{Var}X \cdot \text{Var}X}} = 1$$

Δεσμευμένη ή υπο συνθήκες μαθηματική ελπίδα

(X, Y) διδιάστατη τ.μ. και $h(X, Y)$ τ.μ. συνάρτηση των X, Y

Η δεσμευμένη μαθηματική ελπίδα της $h(X, Y)$ δαθείσας ότι $X=x$

$$E[h(X, Y) | X=x] = \sum_y h(x, y) P_{Y|X}(y|x) \text{ για διακριτή } (X, Y) \text{ τ.μ.}$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} h(x, y) f_{Y|X}(y|x) dy \text{ για συνεχή } (X, Y) \text{ τ.μ.}$$

Ειδικότερα για $h(x, y) = Y$, $E[Y | X=x] = \sum_y y P_{Y|X}(y|x)$ για διακριτή τ.μ.
 $= \int_{-\infty}^{\infty} y f_{Y|X}(y|x) dy$ για συνεχή τ.μ.

Γενικότερα: $(X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) \sim f_{X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n}$

$$E[h(X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n) | X_1=x_1, \dots, X_n=x_n] = \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} h(x_1, \dots, y_n) f_{Y_1, \dots, Y_n | X_1, \dots, X_n}(y_1, \dots, y_n) dy_1 \dots dy_n$$

ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ 1: Ξάρια.

$X|Y=0 \rightarrow$ Τιμές και πιθανότητες

$$E(X|Y=0) = \sum_x x P_{X|Y}(x|Y=0) = 0 \cdot \frac{16}{25} + 1 \cdot \frac{8}{25} + 2 \cdot \frac{1}{25} = \frac{2}{5}$$

ή $E(X|Y=0) = n \cdot p = 2 \cdot \frac{1}{5}$ από $X|Y=0 \sim B(2, \frac{1}{5})$

$X|Y \sim B(2-y, \frac{1}{5})$ Δηλ. $E(X|Y) = (2-y) \cdot \frac{1}{5}$.

ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ 2: $f_{X|Y}(x|y) = 3x$, $0 < y < x < 1$.

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{2x}{1-y^2}, \quad 0 < y < x < 1$$

$$E(X|Y) = \int_y^1 x \frac{2x}{1-y^2} dx = \frac{2}{3} \frac{1-y^3}{1-y^2}, \quad 0 < y < 1$$

Δεσμευμένη ή υπό συνθήκες διασπορά

Αν $h(x, y) = [Y - E(Y|X)]^2$ τότε παίρνουμε από $E[h(x, y) | X]$ την δεσμευμένη διασπορά που συμβολίζεται με $\text{Var}(Y|X)$ ή $\sigma_{Y|X}^2$ και δίνεται από τη σχέση: $\text{Var}(Y|X) = E(Y^2 | X=x) - [E(Y|X)]^2$

ΠΡΟΤΑΣΗ 1: (X, Y) διδιάστατη τ.μ., τότε: $EY = E[E(Y|X)]$ και γενικότερα: $E[h(X, Y) | X]$

ΑΠΟΔΕΙΞΗ

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

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} h(x, y) \underbrace{f_{Y|X}(y|x) f_X(x)}_{f_{X,Y}(x,y)} dx dy = E[h(X, Y)]$$

ΠΡΟΤΑΣΗ 2: $\text{Var}(Y) = E[\text{Var}(Y|X)] + \text{Var}[E(Y|X)]$ και γενικότερα:

$$\text{Var}[h(X, Y)] = E[\text{Var}[h(X, Y)|X]] + \text{Var}[E[h(X, Y)|X]]$$

ΑΠΟΔΕΙΞΗ:

$$\left. \begin{aligned} E[\text{Var}(Y|X)] &= E\{E(Y^2|X)\} - E\{[E(Y|X)]^2\} = EY^2 - E\{[E(Y|X)]^2\} \\ \text{Var}[E(Y|X)] &= E\{[E(Y|X)]^2\} - \{E[E(Y|X)]\}^2 = E\{[E(Y|X)]^2\} - [E(Y)]^2 \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow E(Y^2) - [E(Y)]^2 = \text{Var} Y$$

ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ 2 (συνέχεια): $f_X(x) = 3x^2, 0 < x < 1 \mid f_Y(y) = \frac{3}{2}(1-y^2), 0 < y < 1$
 $E(X) = \int_0^1 x \cdot 3x^2 dx = \frac{3}{4}$

$$EX^2 = E[E(X|Y)] = \int_0^1 \frac{2}{3} \frac{1-y^3}{1-y^2} f_Y(y) dy = \int_0^1 \frac{2}{3} \frac{1-y^3}{1-y^2} \cdot \frac{3}{2} (1-y^2) dy = \frac{3}{4} = EX$$

ΠΡΟΤΑΣΗ 3: (X, Y, Z) τρισδιάστατη τ.μ., τότε: $\text{Cov}(X, Y) = E[\text{Cov}(X|Z, Y|Z)] + \text{Cov}[E(X|Z), E(Y|Z)]$

ΑΠΟΔΕΙΞΗ:

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

$$\text{Cov}[E(X|Z), E(Y|Z)] = E[E(X|Z)E(Y|Z)] - \underbrace{E[E(X|Z)]}_{EX} \underbrace{E[E(Y|Z)]}_{EY}$$

$$E(XY) - (EX)(EY) = \text{Cov}(X, Y)$$

ΠΡΟΤΑΣΗ 4: $E[g(x)h(X, Y)|X=x] = g(x)E[h(X, Y)|X]$

$$\left\{ \psi(x) = E(Y|X=x) = \mu_{Y|X=x} \right\}$$

Ροπογεννήτριες συναρτήσεις

(X_1, X_2) τ.μ., τότε η ροπογεννήτρια συνάρτηση,

$$m_{X_1, X_2}(t_1, t_2) = E(e^{t_1 X_1 + t_2 X_2})$$

$$1) m_{X_1, X_2}(t_1, t_2) = E(e^{(a_1 X_1 + b_1)t_1 + (a_2 X_2 + b_2)t_2}) = e^{b_1 t_1 + b_2 t_2} m_{X_1, X_2}(a_1 t_1, a_2 t_2)$$

$$2) E[X_1^{k_1} X_2^{k_2}] = \frac{\partial^{k_1 + k_2}}{\partial t_1^{k_1} \partial t_2^{k_2}} m_{X_1, X_2}(0, 0)$$

$$3) \text{ αν } m_{X_1, X_2}(t_1, t_2) = m_{Y_1, Y_2}(t_1, t_2) \iff f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) = f_{Y_1, Y_2}(y_1, y_2)$$

$$4) m_{X_1}(t) = m_{X_1, X_2}(t, 0)$$

$$1) \text{ Ροπογεννήτρια της } M(n, p_1, \dots, p_{k-1}): m_X(t_1, \dots, t_{k-1}) = (p_1 e^{t_1} + \dots + p_{k-1} e^{t_{k-1}} + p_k)^n$$

$$2) \text{ Ροπογεννήτρια της διδιάστατης κατανομής: } m_{X_1, X_2}(t_1, t_2) = e^{\mu_1 t_1 + \mu_2 t_2 + \frac{1}{2}(\sigma_1^2 t_1^2 + \sigma_2^2 t_2^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2 t_1 t_2)}$$

$$3) \text{ Ροπογεννήτρια της } \kappa\text{-διάστατης κατανομής: } m_X(\underline{t}) = e^{\underline{\mu}'\underline{t} + \frac{1}{2}\underline{t}'\underline{\Sigma}\underline{t}}$$

ΣΧΕΣΕΙΣ:

$$\diamond u = \sum_{i=1}^n a_i X_i, \quad a_i \text{ σταθ. } X_i \text{ τ.μ.}$$

$$\diamond v = \sum_{j=1}^m b_j Y_j, \quad b_j \text{ σταθ. } Y_j \text{ τ.μ.}$$

$$\diamond E(u) = \sum_{i=1}^n a_i E(X_i)$$

$$\diamond \text{Var}(u) = \sum_{i=1}^n a_i^2 \text{Var} X_i + 2 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i a_j \text{Cov}(X_i, Y_j)$$

$$\diamond \text{Cov}(u, v) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j \text{Cov}(X_i, Y_j)$$