

Στο τυπολόγιο που έχει δοθεί να ερμηνεύσει

$$X \sim N_k(\mu, \Sigma)$$

$m_X(t) = e^{\mu^T t + \frac{1}{2} t^T \Sigma t}$: Πολλαπλασιασμός της κ-διάστατης κανονικής

• Κριτήρια Ανεξαρτησίας:

$$1^\circ) F_X(x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(x_i)$$

$$2^\circ) f_X(x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i)$$

$$3^\circ) m_X(t_1, \dots, t_n) = \prod_{i=1}^n m_{X_i}(t_i)$$

• ΠΡΟΤΑΣΗ:

Αν X, Y είναι ανεξάρτητες τ.μ. τότε είναι και αβυσσικές

$$\text{Cov}(X, Y) = 0$$

Το αντίστροφο δεν ισχύει ποτέ μόνο για την κανονική κατανομή.

Απόδειξη

Έστω X, Y ανεξάρτητες τ.μ. Έσδο $\text{Cov}(X, Y) = 0 \Rightarrow$

$$\Rightarrow E(XY) - E(X)E(Y) = 0$$

$$E(XY) = \iint xy f_{XY}(x, y) dx dy$$

$$= \iint xy f_X(x) f_Y(y) dx dy$$

2^ο κριτήριο
ανεξαρτησίας

$$= \underbrace{\int x f_X(x) dx}_{E(X)} \underbrace{\int y f_Y(y) dy}_{E(Y)}$$

$$= E(X)E(Y)$$

Έστω τώρα (X, Y) αβιοχέριστες τ.μ. με Σιδιάστημα κανονική κατανομή. Έσδο X, Y ανεξάρτητες.

$$\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} \sim N_2 \left[\begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \sigma_x^2 & 0 \\ 0 & \sigma_y^2 \end{pmatrix} \right]$$

Έσδο X, Y ανεξάρτητες α.δ.ο κανονικότερα έσο από τ.μ. για κριτήριο ανεξαρτησίας

Θα συμπαρασέρψω το 3^ο κριτήριο ανεξαρτησίας

$$m_{XY}(t_1, t_2) = e^{(\mu_X, \mu_Y) \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix} + \frac{1}{2} (t_1, t_2) \begin{pmatrix} \sigma_X^2 & 0 \\ 0 & \sigma_Y^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}}$$

$$= e^{\mu_X t_1 + \mu_Y t_2 + \frac{1}{2} (t_1 \sigma_X^2 + t_2 \sigma_Y^2)}$$

$$= e^{\mu_X t_1 + \frac{1}{2} t_1^2 \sigma_X^2} \cdot e^{\mu_Y t_2 + \frac{1}{2} t_2^2 \sigma_Y^2}$$

$$= e^{\mu_X t_1 + \frac{1}{2} t_1^2 \sigma_X^2} \cdot e^{\mu_Y t_2 + \frac{1}{2} t_2^2 \sigma_Y^2}$$

$$= m_X(t_1) \cdot m_Y(t_2) \quad \text{Άρα ανεξάρτητες}$$

Στη συνέχεια, πρέπει να βρούμε ένα συνάρτησης που X, Y είναι ανεξάρτητες τ.π. όλα οι ανεξάρτητες

Αντιπαράδειγμα

$$f_{XY}(x, y) = \frac{1}{2\pi} \cdot e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} + \frac{1}{4\pi e} x^3 y^3, \quad x \in \mathbb{R}, y \in \mathbb{R}$$

↳ Δεν είναι συνάρτηση κανονική κατανομή.

Θέλω να δείξω ότι $\text{Cov}(X, Y) = 0$ και $f_{XY}(x, y) \neq f_X(x) f_Y(y)$

ΠΥΖΗ

Πρέπει να βρω $f(x, y) = f(x) f(y)$

Πρέπει απλά να βρω π.σ. $f_X(x), f_Y(y)$

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} + \frac{1}{4\pi e} x^3 y^3 dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dy +$$

$$+ \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{4\pi e} x^3 y^3 dy =$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy + \frac{1}{4\pi e} x^3 \int_{-\infty}^{+\infty} y^3 dy =$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{\text{κανονική κατανομή}}$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \quad x \in \mathbb{R}$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx + \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{4\pi e} x^3 y^3 dx =$$

$$= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{y^2}{2}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx + \frac{1}{4\pi e} y^3 \int_{-\infty}^{+\infty} x^3 dx$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}$$

$$f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \quad y \in \mathbb{R}$$

$$f_X(x) \cdot f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}} = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} \neq f_{XY}(x,y)$$

• Αθροίσματα και Γραμμικοί Συνδυασμοί Ανεξάρτητων Τυχαίων Μεταβλητών

X_1, X_2, \dots, X_n ανεξάρτητες τ.π. και κάποιος ενδιαφέρεται για την εύρεση της κατανομής της τ.π. $Y = \sum_{i=1}^n X_i$

Καποιες φορές για την εύρεση αυτής μας βοηθάει η μέθοδος της παραγεννητριάς

Προσοχή!!!

Αυτός ο τρόπος δεν δουλεύει πάντα. Αλλά όταν δουλεύει, δουλεύει πολύ γρήγορα

Ποια είναι η παραγεννητριά της Y

$$m_Y(t) \stackrel{\text{ορ.}}{=} E(e^{tY}) = E(e^{t(X_1+X_2+\dots+X_n)}) = E(e^{tX_1} e^{tX_2} \dots e^{tX_n})$$

$$= E(e^{tX_1}) E(e^{tX_2}) \dots E(e^{tX_n})$$

↓
Ιδιότητα
Ανεξάρτητων
τ.π.

$$= m_{X_1}(t) m_{X_2}(t) \dots m_{X_n}(t) = \prod_{i=1}^n m_{X_i}(t)$$

Άρα $m_Y(t) = \prod_{i=1}^n m_{X_i}(t)$

1^η Πρώτη

$$X_1, X_2, \dots, X_n \sim B(n_i, p)$$

$$Y = \sum X_i \quad ??$$

$$\text{Αν } \tau\omega \mu_Y(t) = \prod_{i=1}^n \mu_{X_i}(t) =$$

$$= \prod_{i=1}^n [p \cdot e^t + (1-p)]^{n_i} = [pe^t + (1-p)]^{\sum n_i}$$

Αρα είναι η προγενέστερη της $B(\sum n_i, p)$

p : Η πιθανότητα επιτυχίας είναι ίδια για όλα τα X_i (αυτός δεν ήταν ο ίδιος ο δείκτης η πιθανότητα)

2^η Πρώτη

$$X_1, X_2, \dots, X_n \sim P(\lambda_i)$$

$$Y = \sum X_i \quad ?$$

$$\text{Αν } \tau\omega \mu_Y(t) = \prod_{i=1}^n \mu_{X_i}(t) = \prod_{i=1}^n e^{\lambda_i(e^t - 1)} = e^{\sum \lambda_i(e^t - 1)}$$

$$Y \sim \text{Poisson}(\sum \lambda_i)$$

3^η Πρώτη

$$X_1, X_2, \dots, X_n \sim NB(k_i, p)$$

$$Y = \sum X_i \quad ?$$

$$\text{Αν } \tau\omega \mu_Y(t) = \prod_{i=1}^n \frac{p^k e^{-t k_i}}{(1 - pe^{-t})^{k_i}} = \frac{p^{\sum k_i} e^{-t \sum k_i}}{(1 - pe^{-t})^{\sum k_i}}$$

$$Y \sim NB(\sum k_i, p)$$

4^η Πρόταση

$X_1, X_2, \dots, X_n \sim \text{Geo}(p)$

$Y = \sum X_i$?

$$m_Y(t) = \prod_{i=1}^n \frac{pe^t}{1-(1-p)e^t} = \left[\frac{pe^t}{1-(1-p)e^t} \right]^n, \quad t < -\ln(1-p)$$

$Y \sim \text{NB}(n, p)$

5^η Πρόταση

X_1, X_2, \dots, X_n ανεξάρτητες τ.ν. $\text{Exp}(\lambda)$

$Y = \sum X_i$

$$m_Y(t) = \prod_{i=1}^n m_{X_i}(t) = \prod_{i=1}^n \frac{\lambda}{\lambda - t} = \left[\frac{\lambda}{\lambda - t} \right]^n, \quad t < \lambda$$

$$= \left[\frac{\lambda}{\lambda - t} \right]^{-n} = \left[1 - \frac{1}{\lambda} t \right]^{-n}$$

$Y \sim \text{Gamma}(n, \frac{1}{\lambda})$

Συμπέρασμα για το αρινορθόγραμμα

• Αλλο αρινορθόγραμμα:

X, Y αλληλοεξάρτητες αλλά όχι ανεξάρτητες

$X \sim U(-1, 1), \quad Y = X^2$

$$f_X(x) = \frac{1}{2}, \quad -1 < x < 1$$

Αξιοπρόσβλητος?

$$\text{Αδο } \text{Cov}(X, X^2) = E(X^3) - E(X)E(X^2) = 0$$

$$E(X^3) = \int_{-1}^1 x^3 \frac{1}{2} dx = 0 \quad \text{Αντίστοιχα } E(X) = 0$$

Αντιπαράδειγμα (Γενικά)

$$f_{XY}(x, y) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} + \frac{1}{4\pi e} x^3 y^3$$

(X, Y) δεν είναι διδιακριτά μεταβλητή

Παρ' όλα αυτά $X \sim \text{κανονική}$
 $Y \sim \text{κανονική}$

Γέγραψε $\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} \sim N_2 \Rightarrow X, Y$ κανον.

Άσκηση 3.1 Σελ 100

Έστω X, Y, Z τ.π. με από κοινού κατανομή

$$P(X=1, Y=0, Z=0) = P(X=0, Y=1, Z=0) = \frac{1}{4}$$

$$P(X=0, Y=0, Z=1) = P(X=1, Y=1, Z=1) = \frac{1}{4}$$

Όσο οι τ.π. X, Y, Z είναι όλα δύο ανεξάρτητες αλλά και οι τρεις ολίγα δεν είναι ανεξάρτητες.

Λύση

X τ.π. έχει δυνατές τιμές 0,1

Y τ.π. έχει δυνατές τιμές 0,1

Z τ.π. έχει δυνατές τιμές 0,1

$$P(X=0) = \frac{1}{4} + \frac{1}{4} = \frac{1}{2}$$

$$P(X=1) = \frac{1}{2}$$

(54)

$$P(Y=0) = \frac{1}{2}$$

$$P(Y=1) = \frac{1}{2}$$

$$P(Z=0) = \frac{1}{2}$$

$$P(Z=1) = \frac{1}{2}$$

Εστω (X, Y) τυχαίο διάνυσμα. Δυνατές τιμές: $(0,0), (0,1), (1,0), (1,1)$

$$P(X=0, Y=0) = \sum_{Z=0,1} P(X=0, Y=0, Z=z) = \frac{1}{4}$$

$$P(X=0, Y=1) = \sum_{Z=0,1} P(X=0, Y=1, Z=z) = \frac{1}{4}$$

$$P(X=1, Y=0) = \sum_{Z=0,1} P(X=1, Y=0, Z=z) = \frac{1}{4}$$

$$P(X=1, Y=1) = \sum_{Z=0,1} P(X=1, Y=1, Z=z) = \frac{1}{4}$$

$$P(X=x, Y=y) = P(X=x)P(Y=y)$$

όπου για την X και Z

και όπου για την Y και Z

Αρα είναι αρα 2 ανεξάρτητες

Οπως αλλιώς:

$$\frac{1}{4} = P(X=1, Y=0, Z=0) + P(X=1)P(Y=0)P(Z=0) = \frac{1}{8}$$

όρα αλλιώς δεν είναι ανεξάρτητες

Άσκηση 3.2 $Z \in [0, 100]$

Να εφεραστεί δι $0, 1$ τ.ν. X, Y, Z με αρα κοινά G.D.

$$f(x, y, z) = 8xyz \quad 0 < x < 1, 0 < y < 1, 0 < z < 1 \text{ είναι ανεξάρτητες}$$

Λύση

Θέλω να εφερασω δι η αρα κοινά $f(x, y, z) = f_x(x) f_y(y) f_z(z)$

$$f_x(x) = \int_0^1 \int_0^1 8xyz dy dz = \dots = 2x \quad 0 < x < 1$$

$$f_y(y) = 2y \quad 0 < y < 1$$

$$f_2(z) = 2z \quad 0 < z < 1$$

Αρα στο z° η π. Ανεξ. και είναι ανεξάρτητες.

ΑΣΚΗΣΗ 3.3 Σελ 100

Υπό αλ. δίν. τ.π. ενός διανύσματος κανονική κατανομή τότε είναι ανεξάρτητες αλ. x και y είναι αλληλοεξαρτημένες.

ΛΥΣΗ

Στη θεωρία δείχνει ότι (απόδειξη σε εξάσκηση)

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \sim N_2 \left[\begin{pmatrix} \mu_x \\ \mu_y \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \sigma_x^2 & 0 \\ 0 & \sigma_y^2 \end{pmatrix} \right] \text{ αλληλοεξαρτημένες τότε είναι ανεξάρτητες}$$

Εφόσον $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$ ανεξάρτητες τότε αλληλοεξαρτημένες

ΑΣΚΗΣΗ 3.4 Σελ 100

Αν το τ. διάνυσμα (x, y) είναι ομοιόμορφη κατανομή στα ω $\{(x, y) : x^2 + y^2 \leq r^2\}$ υπο αλ. τ.π. x και y είναι αλληλοεξαρτημένες ή όχι ανεξάρτητες.

ΛΥΣΗ

$$f_{x,y}(x,y) = \frac{1}{\text{εμβαδόν}} \quad \text{από περίπτωση κανονικού για 2-διάστα-
τες}$$

$$= \frac{1}{\pi r^2} \quad (x,y) \in A = \{(x,y) : x^2 + y^2 \leq r^2\}$$

$$f_x(x) = \int_{-\sqrt{r^2-x^2}}^{\sqrt{r^2-x^2}} \frac{1}{\pi r^2} dy, \quad -r \leq x \leq r, \quad -\sqrt{r^2-x^2} \leq y \leq \sqrt{r^2-x^2}$$

$$\text{Αρα } f_x(x) = \frac{2\sqrt{r^2-x^2}}{\pi r^2}, \quad -r < x < r$$

$$f_y(y) = \frac{2\sqrt{r^2-y^2}}{\pi r^2}, \quad -r < y < r$$

Πρακτικά $f_x(x)f_y(y) \neq f_{xy}(x,y)$

$$E(x) = \int_{-r}^r x \frac{2\sqrt{r^2-x^2}}{\pi r^2} dx = 0$$

$$E(y) = \int_{-r}^r y \frac{2\sqrt{r^2-y^2}}{\pi r^2} dy = 0$$

$$E(xy) = \int_{-r}^r \int_{-\sqrt{r^2-y^2}}^{\sqrt{r^2-y^2}} xy \frac{1}{\pi r^2} dx dy = 0$$

Ανεξαρτητές αλλά ΟΧΙ ανεξάρτητες.

Άσκηση 3.5 2ε2 100

Αν X_1, \dots, X_n ανεξάρτητες τ.μ. με $E(X_i) = \mu_i$ και $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$ και $a = (a_1, \dots, a_n)'$, $b = (b_1, \dots, b_n)'$ διαυγέα τότε οι γραμμικοί αντιστροφικοί $\sum_{i=1}^n a_i X_i$, $\sum_{i=1}^n b_i X_i$ είναι ανεξάρτητοι όταν τα διαυγέα a, b είναι ορθογώνια.

Λύση

Τότε $\text{Cov}(\sum a_i X_i, \sum b_i X_i) = 0$

$$\text{Cov} \left[(a_1, \dots, a_n) \begin{pmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_n \end{pmatrix}, (b_1, \dots, b_n) \begin{pmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_n \end{pmatrix} \right] = \text{Cov}(AX, BX) = A \text{Cov}(X) B^T$$

$$= (a_1, \dots, a_n) \begin{bmatrix} \sigma^2 & & 0 \\ & \sigma^2 & \\ 0 & & \sigma^2 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \sigma^2 (a_1, \dots, a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

Είναι ανεξάρτητα όταν $(a_1, \dots, a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = 0$

Άσκηση 3.6 2ε2 100

Αν $X_1 \sim N(\mu_1, \Sigma_1)$, $X_2 \sim N(\mu_2, \Sigma_2)$ ανεξάρτητες k -διάστατα πολλα διαυγέα v.d.o:

$$a_1 X_1 + a_2 X_2 \sim N(a_1 \mu_1 + a_2 \mu_2, a_1^2 \Sigma_1 + a_2^2 \Sigma_2)$$

Λύση

$$Y = \alpha_1 X_1 + \alpha_2 X_2$$

$$M_Y(t) \stackrel{\text{op}}{=} E(e^{t^T Y}) = E(e^{t^T(\alpha_1 X_1 + \alpha_2 X_2)}) = E(e^{t^T \alpha_1 X_1} e^{t^T \alpha_2 X_2})$$

$$\stackrel{\text{d.vet.}}{=} E(e^{t^T \alpha_1 X_1} | E(e^{t^T \alpha_2 X_2}))$$

$$= M_{X_1}(\alpha_1 t) M_{X_2}(\alpha_2 t)$$

$$= e^{\mu_1^T \alpha_1 t + \frac{1}{2} \alpha_1^T \Sigma_1 \alpha_1 t} \cdot e^{\mu_2^T \alpha_2 t + \frac{1}{2} \alpha_2^T \Sigma_2 \alpha_2 t}$$

$$= e^{(\mu_1^T \alpha_1 + \mu_2^T \alpha_2) t + \frac{1}{2} t^T (\alpha_1^2 \Sigma_1 + \alpha_2^2 \Sigma_2) t}$$

$$= e^{(\mu_1 \alpha_1 + \mu_2 \alpha_2)^T t + \frac{1}{2} t^T (\alpha_1^2 \Sigma_1 + \alpha_2^2 \Sigma_2) t}$$

$$N_{\mu_1 \alpha_1 + \mu_2 \alpha_2, \alpha_1^2 \Sigma_1 + \alpha_2^2 \Sigma_2}$$

ΑΣΚΗΣΗ 3.7 Σελ 101

Αν $f(x,y) = 8xy$, $0 < x < y < 1$ να πειν αλλι, είναι ο τ.μ. X και Y ανεξαρτητες;

ΛΥΣΗ

Οα ελεγχου οτ $f(x,y) = f_x(x) \cdot f_y(y)$

$$f_x(x) = \int_x^1 8xy \, dy = 4x(1-x^2), \quad 0 < x < 1$$

$$f_y(y) = \int_0^y 8xy \, dx = 4y^3, \quad 0 < y < 1$$

Οια $x = \frac{1}{2}$, $y = \frac{2}{3}$ Σελ (αριστερ η δεξια) ($\frac{27}{9} \neq 3$)

Αρα οχι ανεξαρτητες

ΑΣΚΗΣΗ 10 Σελ 101

Αν X και Y είναι δύο ανεξάρτητες τ.μ. με $P(a < X < b) = \frac{2}{3}$
και $P(c < Y < d) = \frac{5}{8}$ να βρεθεί η πιθανότητα της ένωσης των
εξερχόμενων $a < X < b, -\infty < Y < +\infty$ και $-\infty < X < b, c < Y < d$.

ΛΥΣΗ

$$A = \{a < X < b, -\infty < Y < +\infty\}$$

$$B = \{-\infty < X < b, c < Y < d\}$$

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

$$= \frac{2}{3} + \frac{5}{8} - P(a < X < b, c < Y < d)$$

$$= \frac{2}{3} + \frac{5}{8} - \frac{2 \cdot 5}{3 \cdot 8} = \frac{31}{24} - \frac{10}{24} = \frac{21}{24} = 0,875$$

ΑΣΚΗΣΗ 3,11 Σελ 101

Αν X_1, \dots, X_k ανεξάρτητες και ισόμορφες τ.μ. με πιθανότητα w
βρεθεί η

$$F\left(\frac{X_i}{X_1 + \dots + X_k}\right)$$

ΛΥΣΗ

$$\text{Για } i=1 \quad F\left(\frac{X_1 + \dots + X_k}{X_1 + \dots + X_k}\right) = 1 \Rightarrow F\left(\frac{X_1}{X_1 + \dots + X_k}\right) + F\left(\frac{X_2}{X_1 + \dots + X_k}\right) + \dots + F\left(\frac{X_k}{X_1 + \dots + X_k}\right)$$

$$= 1 \Rightarrow k F\left(\frac{X_i}{X_1 + \dots + X_k}\right) = 1 \Rightarrow F\left(\frac{X_i}{X_1 + \dots + X_k}\right) = \frac{1}{k}$$