

## Лекция 9

### Непрекъснати съвместни разпределения

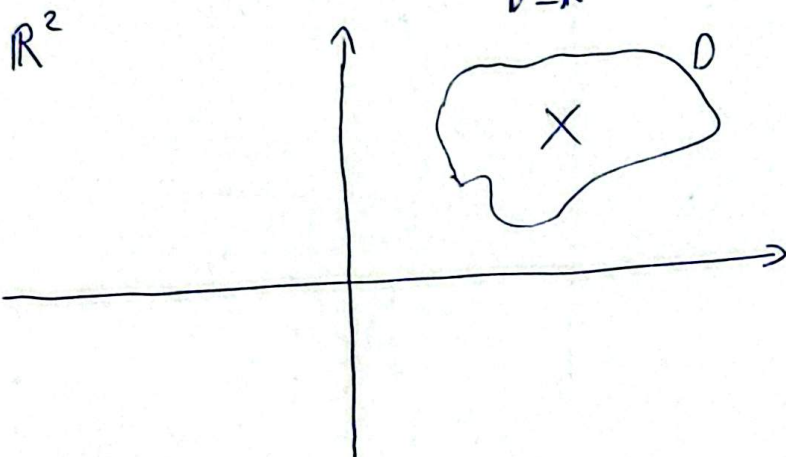
Деф:  $X = (X_1, \dots, X_n)$  е непрекъснат вектор от случайни величини, ако

$$\exists f_X: \mathbb{R}^n \rightarrow [0, \infty):$$

$$a) f_X(x) \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$$

$$b) \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x_1, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n = 1$$

$$b) \quad \forall D \subseteq \mathbb{R}^n \quad P(X \in D) = \int_{D \subseteq \mathbb{R}^n} f_X(x) dx$$



$$P(X \in D) = \int_{\text{D}} f_X(x_1, x_2) dx_1 dx_2$$

$f_X$  се нарича съвместна плътност на  $X$ .

Деф: Нека  $f_X$  е съвместна плътност, тогава

$$D(f_X) = \{ \bar{x} \in \mathbb{R}^n : f_X(\bar{x}) > 0 \}$$

ДЕФ: Нека  $f_X$  е съвместна плътност. Тогава

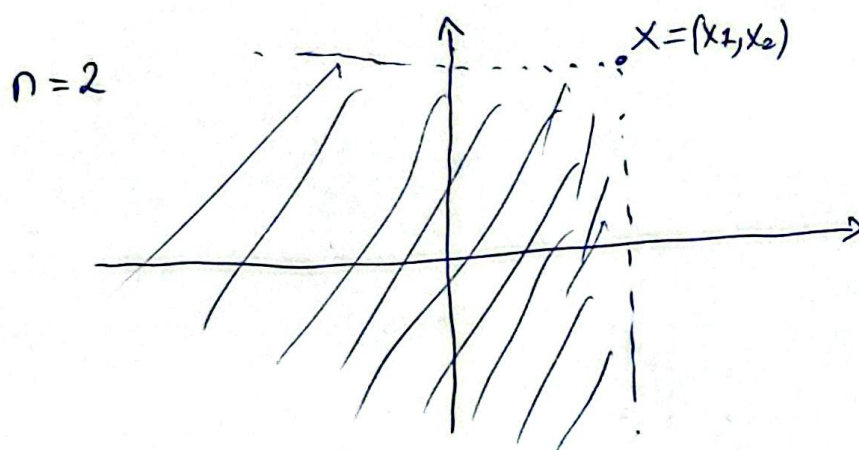
$$f_{X_j}(x_j) = \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty}}_{n-1 \text{ пъти}} f_X(x_1, x_2, \dots, x_{j-1}, x_j, x_{j+1}, \dots, x_n) dx_1 dx_2 \dots dx_{j-1} dx_{j+1} \dots dx_n$$

се нарича маргинална плътност на  $X_j$ .

ДЕФ: 'Съвместна ф-я на разпределение'  $X = (X_1, \dots, X_n)$ , тогава

$$F_X(x) = P(X < x) = P(X_1 < x_1, \dots, X_n < x_n) \quad x \in \mathbb{R}^n$$

се нарича съвместна ф-я на разпределение.



Ако  $X$  е в.р. от н.с.в. то  $f_X(x) = \frac{\partial^n F_X(x)}{\partial x_1 \partial x_2 \dots \partial x_n}$ , а

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} \dots \int_{-\infty}^{x_n} f_X(y_1, \dots, y_n) dy_1 \dots dy_n \quad x \in \mathbb{R}^n$$

ДЕФ: 'Независимост'  $X_1 \perp\!\!\!\perp X_2 \iff X = (X_1, X_2) \text{ и } F_X(x_1, x_2) = F_{X_1}(x_1) \cdot F_{X_2}(x_2)$   
 $P(X_1 < x_1; X_2 < x_2) = P(X_1 < x_1) \cdot P(X_2 < x_2)$

$$\iff f_X(x_1, x_2) = f_{X_1}(x_1) \cdot f_{X_2}(x_2)$$



Лемма: 'НЕЗАВИСИМИ В СЪВКУПНОСТ'

НЕКА  $X = (X_1, \dots, X_n)$ . ТОГАВА  $X_1, \dots, X_n$  СА НЕЗАВИСИМИ В СЪВКУПНОСТ АКО

$$\forall x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \quad f_X(x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f_{X_j}(x_j)$$

ТВОРЕНИЕ: НЕКА  $X = (X_1, X_2)$  Е НЕПРЕКЪСНАТ В-Р СЪС СЪВМЕСТНА ПЛЪТНОСТ  $f_X$ .

ТОГАВА АКО СЪЩЕСТВУВАТ  $\mathbb{E}X_1$  И  $\mathbb{E}X_2$ , ТО  $\mathbb{E}(X_1 + X_2) = \mathbb{E}X_1 + \mathbb{E}X_2$ .

В ДОПЪЛНЕНИЕ АКО  $X_1 \perp\!\!\!\perp X_2$  И  $DX_1$  И  $DX_2$  СЪЩЕСТВУВАТ ТО И

$$D(X_1 + X_2) = DX_1 + DX_2.$$

Доказателство:  $g(X) = X_1 + X_2 \Rightarrow \mathbb{E}(X_1 + X_2) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x_1 + x_2) f_X(x_1, x_2) dx_1 dx_2 =$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} x_1 \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x_1, x_2) dx_2 dx_1 + \int_{-\infty}^{\infty} x_2 \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x_1, x_2) dx_1 dx_2 =$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} x_1 \cdot f_{X_1}(x_1) dx_1 + \int_{-\infty}^{\infty} x_2 f_{X_2}(x_2) dx_2 = \mathbb{E}X_1 + \mathbb{E}X_2$$

ТВОРЕНИЕ: НЕКА  $X = (X_1, X_2)$  Е НЕПРЕКЪСНАТ В-Р И  $X_1 \perp\!\!\!\perp X_2$ . ТОГАВА АКО

$$\mathbb{E}X_1 \text{ И } \mathbb{E}X_2 \text{ СЪЩЕСТВУВАТ} \quad \mathbb{E}X_1 X_2 = \mathbb{E}X_1 \cdot \mathbb{E}X_2$$

# СМЯНА НА ПРОМЕНЛИВИТЕ

$$X = (x_1, x_2) \quad g: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad Y = g(X), \quad f_Y = ?$$

КОГА  $Y$  Е НЕПРЕКЪСНАТ В-Р ОТ СЛ.В.?

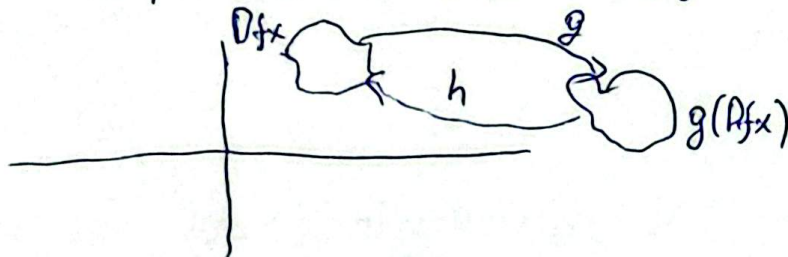
ТЕОРЕМА: НЕКА  $X = (x_1, x_2)$  Е СВЪС СЪВМЕСТНА ПЛЪТНОСТ  $f_X$  И  $D(f_X)$ .  
НЕКА  $g: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  КАТО  $g: D(f_X) \rightarrow \mathbb{R}^2$  Е БИЕКТИВНА.

$$\text{НЕКА} \quad Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = g(X) = \begin{pmatrix} g_1(x_1, x_2) \\ g_2(x_1, x_2) \end{pmatrix}.$$

НЕКА  $h = g^{-1}$  Е ОБРАТНОТО ИЗОБРАЖЕНИЕ НА  $g$ .  $X = g^{-1}(Y) = h(Y)$ .

$$X = h(Y) = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} h_1(y_1, y_2) \\ h_2(y_1, y_2) \end{pmatrix}$$

НЕКА  $g$  И  $h$  СА НЕПРЕКЪСНАТИ И АИФЕРЕНЦИРУЕМИ В  $D(f_X)$  И  $g(D(f_X))$ .



ТОГАВА АКО ЗА МАТРИЦАТА

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial h_1}{\partial y_1} & \frac{\partial h_1}{\partial y_2} \\ \frac{\partial h_2}{\partial y_1} & \frac{\partial h_2}{\partial y_2} \end{pmatrix} = J(y)$$

Е В СИЛА, ЧЕ  $\det J(Y) \neq 0$   
 $\forall Y \in g(D(f_X))$

ТО  $Y$  Е НЕПРЕКЪСНАТ В-Р ОТ СЛ.В. И

$$f_Y(y_1, y_2) = f_X(h_1(y_1, y_2), h_2(y_1, y_2)) \cdot |J(y)|$$



А-во:  $Y = g(X)$   $A \subseteq g(Df_X)$

$$P(Y \in A) = P(g(X) \in A) = P(X \in h(A)) =$$

$$= \int_{X \in h(A)} f_X(x) dx \stackrel{x=h(y)}{=} \int_{y \in A} \underbrace{f_X(h(y)) |J(y)|}_{f_Y(y)} dy \quad \square$$

Пример: Нека  $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$   $i=1, \dots, n$  и  $(X_1, \dots, X_n)$  са независими в обикновеност.

Тогав  $Y = \sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(\sum_{i=1}^n \mu_i, \sum_{i=1}^n \sigma_i^2\right)$

$$X_i = \mu_i + \sigma_i Z_i, \quad Z_i \sim N(0, 1) \quad i=1, \dots, n$$

$$Y = \sum_{i=1}^n X_i = \sum_{i=1}^n \mu_i + \sum_{i=1}^n \sigma_i Z_i$$

$n=2$

Поставяме  $V_1 = \sigma_1 Z_1, V_2 = \sigma_2 Z_2, Y = V_1 + V_2$

$$V = (V_1, V_2)$$

$$f_V(V_1, V_2) \stackrel{\text{нез.}}{=} f_{V_1}(V_1) \cdot f_{V_2}(V_2) = \frac{1}{\sigma_1 \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{V_1^2}{2\sigma_1^2}} \cdot \frac{1}{\sigma_2 \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{V_2^2}{2\sigma_2^2}}$$

$$\begin{aligned} Y_1 &= V_1 + V_2 \\ Y_2 &= V_1 \end{aligned} \quad \begin{pmatrix} g_1(V_1, V_2) \\ g_2(V_1, V_2) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} V_1 + V_2 \\ V_1 \end{pmatrix} = Y$$

$$V_1 = Y_2 \quad V_2 = Y_1 - Y_2$$

$$J(y) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \quad |J| = 1$$



$$\Rightarrow f_Y(y_1, y_2) = f_V(y_2, y_1 - y_2) \cdot 1 =$$

$$= \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \cdot e^{-\frac{y_2^2}{2\sigma_1^2}} \cdot e^{-\frac{(y_1 - y_2)^2}{2\sigma_2^2}}$$

$$f_{Y_1}(y_1) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \cdot \int_{y_2=-\infty}^{\infty} e^{-\frac{y_2^2}{2\sigma_1^2}} \cdot e^{-\frac{(y_1 - y_2)^2}{2\sigma_2^2}} dy_2 =$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}} \cdot e^{-\frac{y_1^2}{2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}} \sim N(0, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$$

$$\Rightarrow Y_1 = \sigma_1 Z_1 + \sigma_2 Z_2 \sim N(0, \sigma_1^2 + \sigma_2^2) \quad \text{ОТТАМ И ЗА ОТКЛОНЕНИЯТА}$$

ДЕФ: 'ГАМА РАЗПРЕДЕЛЕНИЕ' КАЗВАМЕ, ЧЕ  $X \sim \Gamma(\alpha, \beta)$ ,  $\alpha > 0, \beta > 0$  АКО

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \cdot x^{\alpha-1} \cdot e^{-\beta x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx, \quad \alpha > 0 \quad (\text{ДУЙЛЕРОВА ГАМА Ф-Я})$$

$$\Gamma(1) = 1, \quad \Gamma(n+1) = n!, \quad \Gamma(\alpha+1) = \alpha \Gamma(\alpha), \quad \alpha > 0$$

ПРИМЕР:  $\alpha = 1, \beta > 0$   $f_X(x) = \begin{cases} \frac{\beta}{\Gamma(1)} \cdot e^{-\beta x} = \beta \cdot e^{-\beta x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$

$$X \sim \Gamma(1, \beta) \text{ ТО } X \sim \text{Exp}(\beta)$$

ТВЕРЖДЕНИЕ: НЕКА  $X_i \sim \Gamma(\alpha_i, \beta)$ ,  $i=1, \dots, n$  И  $(X_1, \dots, X_n) \subset A$   
 НЕЗАВИСИМИ В СЪВКУПНОСТ. ТОГАВА

$$Y = \sum_{j=1}^n X_j \sim \Gamma(\alpha_1 + \dots + \alpha_n, \beta).$$

ТЕОРЕМА:  $X \sim \Gamma(\alpha, \beta)$  ТОГАВА  $EX = \frac{\alpha}{\beta}$  И  $DX = \frac{\alpha}{\beta^2}$

Д-ВО:

$$EX = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \cdot \int_0^\infty x \cdot x^{\alpha-1} \cdot e^{-\beta x} dx =$$

$$= \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \cdot \int_0^\infty x^\alpha \cdot e^{-\beta x} dx =$$

$$= \frac{\beta^{\alpha+1}}{\Gamma(\alpha)} \cdot \frac{1}{\beta} \cdot \frac{\Gamma(\alpha+1)}{\Gamma(\alpha+1)} \cdot \int_0^\infty x^\alpha \cdot e^{-\beta x} \cdot dx =$$

$$= \frac{\Gamma(\alpha+1)}{\Gamma(\alpha)} \cdot \frac{1}{\beta} \underbrace{\int_0^\infty \frac{\beta^{\alpha+1}}{\Gamma(\alpha+1)} \cdot x^\alpha \cdot e^{-\beta x} dx}_{\text{ПЛОТНОСТ НА } Y \sim \Gamma(\alpha+1, \beta) = 1} =$$

$$\Gamma(\alpha+1) = \alpha \Gamma(\alpha)$$

ПЛОТНОСТ НА  $Y \sim \Gamma(\alpha+1, \beta) = 1$

$$= \frac{\alpha}{\beta};$$

$$DX = EX^2 - (EX)^2$$



Def: 'chi-squared'  $X \sim \chi^2(n)$ , Ако  $X \sim \Gamma\left(\frac{n}{2}, \frac{1}{2}\right)$

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n}{2}} x^{\frac{n}{2}-1} \cdot e^{-\frac{x}{2}}}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

$$EX = \frac{\frac{n}{2}}{\frac{1}{2}} = n \quad DX = 2n$$

ТЕОРЕМА: НЕКА  $Z_1, \dots, Z_n$  СА СТАНДАРТНИ НОРМАЛНИ РАЗПРЕДЕЛЕНИЯ И СА НЕЗАВИСИМИ В СЪВКУПНОСТ. ТОГАВА

$$Y = \sum_{j=1}^n (Z_j)^2 \sim \chi^2(n)$$

МОТИВАЦИЯ:

$$H = \text{детер.} + Z_j \quad (H - \text{детер.})^2 = Z_j^2$$

ТЕОРЕМА: НЕКА  $X_1, \dots, X_n$  СА НЕЗАВИСИМИ В СЪВКУПНОСТ И  $X_i \sim \text{Exp}(\lambda)$

ТОГАВА  $Y = \sum_{j=1}^n X_j \sim \Gamma(n, \lambda)$  ОТ ПРЕД. ТВОРЕНИЕ