

ЛЕКЦИЯ 9

НЕПРЕКЪСНАТИ СЪВМЕСТНИ РАЗПРЕДЕЛЕНИЯ

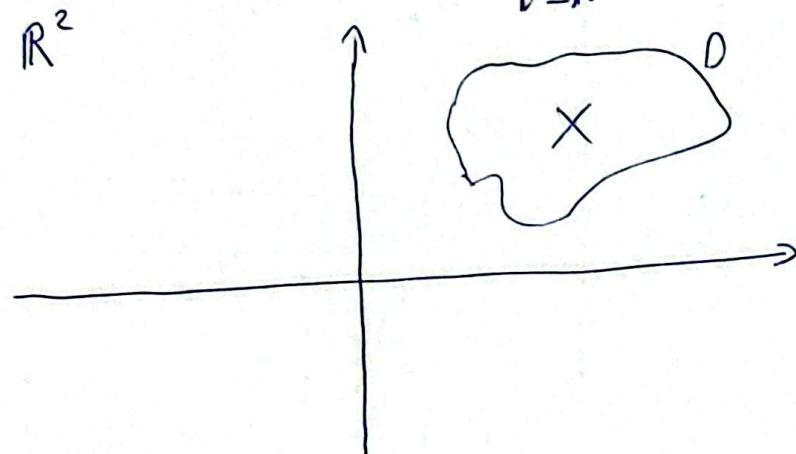
ДЕФ: $X = (X_1, \dots, X_n)$ Е НЕПРЕКЪСНАТ ВЕКТОР от СЛУЧАЙНИ ВЕЛИЧИНИ, АКО

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

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

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

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



$$P(X \in D) = \int f_X(x_1, x_2) dx_1 dx_2$$

f_X се нарича СЪВМЕСТНА ПЛОГДНОСТ на X .

ДЕФ: НЕКА f_X Е СЪВМЕСТНА ПЛОГДНОСТ, ТОГАВА

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

ДЕФ: НЕКА f_X Е СЪВМЕСТНА ПЛВТНОСТ. ТОГАВА

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

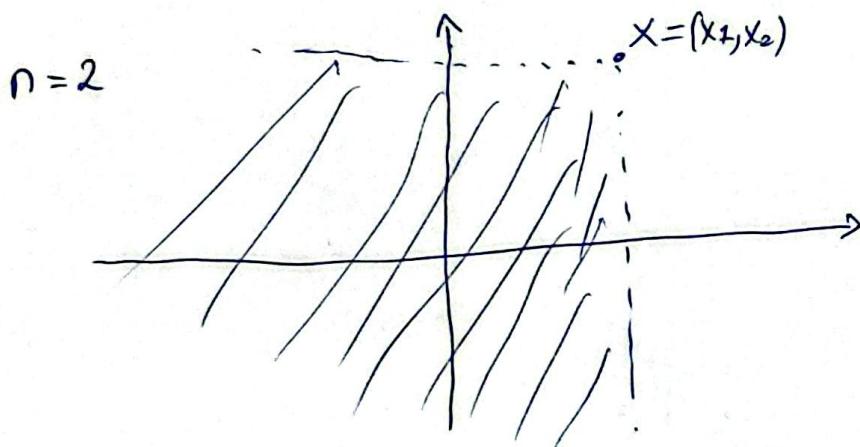
$n-1$ ПВТН

СЕ НАРИЧА МАРГИНАЛНА ПЛВТНОСТ 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' $X_1 \perp\!\!\! \perp X_2 \iff X = (X_1, X_2) \text{ и } F_X(x_1, x_2) = F_{X_1}(x_1) \cdot F_{X_2}(x_2)$
 $P(X_1 < x_1; X_2 < x_2) = P(X_1 < x_1) \cdot P(X_2 < x_2)$

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

ЛЕФ: 'НЕЗАВИСИМИ В СВВКУПНОСТ'

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

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

ТВЪРДЕНИЕ: НЕКА $X = (X_1, X_2)$ Е НЕПРЕКЪСНАТ В-Р СЪС СЪВМЕСТНА ПЛВТНОСТ 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 АПЛICAНИЕ АКО $X_1 \perp\!\!\! \perp X_2$ И DX_1 И DX_2 СЪЩЕСТВУВАТ ТО И

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

$$\begin{aligned}
 \text{Д-бо: } g(X) &= X_1 + X_2 \Rightarrow \mathbb{E}(X_1 + X_2) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x_1 + x_2) f_X(x_1, x_2) dx_2 dx_1 = \\
 &= \int_{x_1=-\infty}^{\infty} x_1 \int_{x_2=-\infty}^{\infty} f_X(x_1, x_2) dx_2 dx_1 + \int_{x_2=-\infty}^{\infty} x_2 \int_{x_1=-\infty}^{\infty} f_X(x_1, x_2) dx_1 dx_2 = \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} x_1 \cdot f_{X_1}(x_1) dx_1 + \int_{-\infty}^{\infty} x_2 \cdot f_{X_2}(x_2) dx_2 = \mathbb{E}X_1 + \mathbb{E}X_2
 \end{aligned}$$

ТВЪРДЕНИЕ: НЕКА $X = (X_1, X_2)$ Е НЕПРЕКЪСНАТ В-Р И $X_1 \perp\!\!\! \perp X_2$. ТОГАВА АКО $\mathbb{E}X_1$ И $\mathbb{E}X_2$ СЪЩЕСТВУВАТ $\mathbb{E}X_1 X_2 = \mathbb{E}X_1 \cdot \mathbb{E}X_2$

СМЯНА НА ПРОМЕНЛИВИТЕ

$X = (X_1, X_2)$ $g: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $Y = g(X)$, $f_Y = ?$

Кога Y е непрекъснат в-р от сл.в?

ТЕОРЕМА: НЕКА $X = (X_1, X_2) \in \text{свс совместна плавност } f_X \text{ и } D(f_X)$.

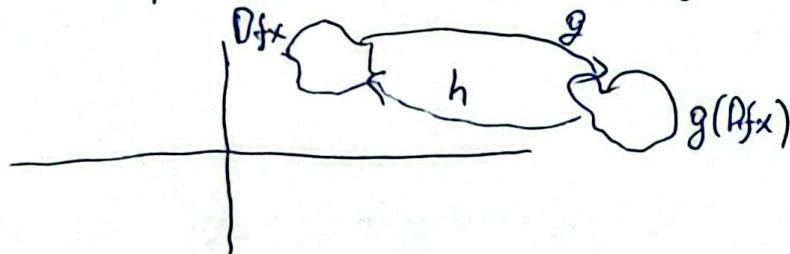
НЕКА $g: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ като $g: D(f_X) \rightarrow \mathbb{R}^2$ е биективна.

НЕКА $Y = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \end{pmatrix} = g(X) = \begin{pmatrix} g_1(X_1, X_2) \\ g_2(X_1, X_2) \end{pmatrix}$.

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 диференцируеми 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.

$$f_Y(Y_1, Y_2) = f_X(h_1(Y_1, Y_2), h_2(Y_1, Y_2)) \cdot |J(y)|$$

$$\text{Д-БО: } Y = g(X) \quad A \subseteq g(Df_x)$$

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

$$= \int_{X \in h(A)} f_X(x) dx \stackrel{x=h(y)}{=} \int_{Y \in A} f_X(h(y)) |J(y)| \cdot dy$$

||

$$f_Y(y) \quad \blacksquare$$

ПРИМЕР: НЕКА $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$ $i=1, \dots, n$ и (X_1, \dots, X_n) CA
НЕЗАВИСИМИ В ОБВКУМНОСТ.

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

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

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

$$n=2 \quad \text{ПОСТАВЯМЕ } V_1 = \sigma_1 Z_1, V_2 = \sigma_2 Z_2, \quad Y = V_1 + V_2$$

$$V = (V_1, V_2)$$

$$f_V(V_1, V_2) \stackrel{\text{HE3.}}{=} f_{V_1}(V_1) \cdot f_{V_2}(V_2) = \frac{1}{\sigma_1 \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{V_1^2}{2\sigma_1^2}} \cdot \frac{1}{\sigma_2 \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{V_2^2}{2\sigma_2^2}}$$

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

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

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

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

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

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

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

$$\Rightarrow Y_1 = \sigma_1 Z_1 + \sigma_2 Z_2 \sim N(0, \sigma_1^2 + \sigma_2^2) \text{ оттам и за отклоненията}$$

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

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

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx, \quad \alpha > 0 \quad (\text{ОИЛЕРОВА ГАМА ф-я})$$

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

ПРИМЕР: $\alpha = 1, \beta > 0$

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

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

ТВЪРДЕНИЕ: Нека $X_i \sim \Gamma(\alpha_i, \beta)$, $i=1, \dots, n$ и (X_1, \dots, X_n) са 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 $\mathbb{E}X = \frac{\alpha}{\beta}$ и $DX = \frac{\alpha}{\beta^2}$

Д-бо:

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

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

$$= \frac{\beta^{\alpha+1}}{\Gamma(\alpha)} \cdot \frac{1}{\beta} \cdot \frac{\Gamma(\alpha+1)}{\Gamma(\alpha+2)} \cdot \int_0^\infty x^\alpha \cdot e^{-\beta x} dx =$$

$$= \frac{\Gamma(\alpha+1)}{\Gamma(\alpha)} \cdot \frac{1}{\beta} \underbrace{\int_0^\infty \frac{\beta^{\alpha+1}}{\Gamma(\alpha+2)} \cdot x^\alpha \cdot e^{-\beta x} dx}_{\text{Пътнаст на } Y \sim \Gamma(\alpha+1, \beta) = 1} =$$

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

$$\text{Пътнаст на } Y \sim \Gamma(\alpha+1, \beta) = 1$$

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

$$DX = \mathbb{E}X^2 - (\mathbb{E}X)^2$$

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

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

$$\mathbb{E}X = \frac{\frac{n}{2}}{\frac{1}{2}} = n \quad DX = 2n$$

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

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. гвдражни