# Лекция 13

## Математическое ожидание и дисперсия случайного вектора

 $\exists \vec{\xi} = (\xi_1, \dots, \xi_n)$  - случайный вектор,  $\forall 1 \leq i \leq n \ \xi_i$  - случайная величина

**Def.** Математическим ожиданием случайного вектора называется вектор с координатами из математических ожиданий его компонент:  $E\vec{\xi} = (E\xi_1, \dots, E\xi_n)$ 

**Def.** Дисперсией (или матрицей ковариаций) случайного вектора называется матрица  $D\vec{\xi} = E(\vec{\xi} - E\vec{\xi})^T \cdot (\vec{\xi} - E\vec{\xi})$ , состоящая из элементов  $d_{i,j} = (\xi_i, \xi_j)$ . В частности  $d_{i,i} = (\xi_i, \xi_i) = D\xi_i$ 

## Функции от двух случайных величин

**Th.** Пусть  $\xi_1, \xi_2$  - случайные величины с общем плотностью  $f_{\xi_1,\xi_2}(x,y)$ , и есть функция  $g(x,y): \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ . Тогда случайная величина  $\eta = g(\xi_1,\xi_2)$  имеет функцию распределения  $F_{\eta}(z) = \iint_{D_z} f(x,y) dx dy$ , где  $D_z = \{(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mid g(x,y) < z\}$ 

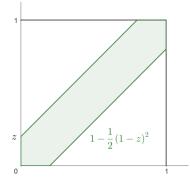
$$F_{\eta} = p(\eta < z) = p(g(\xi_1, \xi_2) < z) = p((\xi_1, \xi_2) \in D_z) = \iint_{D_z} f(x, y) dx dy$$

Ex.~3aдача~o~acmpeчe. двое договорились встретится между 12:00 и 13:00. Случайная величина  $\eta$  - время ожидания. Найти функцию распределения

 $\xi_1$  - время прихода первого,  $\xi_2$  - второго;  $\xi_1,\xi_2\in U(0,1),$  они независимы,  $\forall x,y\in[0,1]$   $f_{\xi_1}(x)=1,f_{\xi_2}(y)=1$ 

Поэтому 
$$f_{\xi_1,\xi_2}(x,y) = f_{\xi_1}(x) f_{\xi_2}(y) = 1, (x,y) \in [0,1] \times [0,1]$$

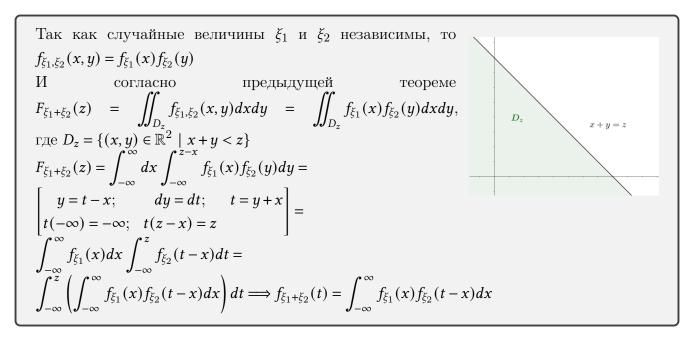
$$\eta = |\xi_1 - \xi_2| \Longrightarrow D_z = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid |x - y| < z\} 
F_{\eta} = \iint_{D_z} f_{\xi_1, \xi_2}(x, y) dx dy = \iint_{D_z} dx dy = 1 - 2 \cdot \frac{1}{2} (1 - z)^2 = 2z - z^2, \ z \in \mathbb{R}^2$$



**Th.**  $\exists \xi_1, \xi_2$  - независимые абсолютно непрерывные случайные величины с плотностями  $f_{\xi_1}(x)$  и  $f_{\xi_2}(y)$ 

Тогда плотность суммы  $\xi_1+\xi_2$  равна  $f_{\xi_1+\xi_2}(t)\int_{-\infty}^{\infty}\underbrace{f_{\xi_1}(x)f_{\xi_2}(t-x)}_{\text{т. н. свертка}}dx$ 

[0, 1]



Следствие: сумма двух независимых абсолютно непрерывных случайных величин также имеет абсолютно непрерывное распределение

Nota. Условие независимости существенно, контр-пример:  $\xi_1; \xi_2 = -\xi_1,$  тогда  $\xi_1 + \xi_2 \equiv 0$ 

# Сумма стандартных распределений. Устойчивость относительно суммирования

**Def.** Если сумма двух независимых случайных величин одного типа распределения также будет этого же типа, то говорят, что распределение устойчиво относительно суммирования

 $Ex.\ 1.\ \xi\in B_{n,p};\eta\in B_{m,p}.$  Тогда ясно, что  $\xi+\eta\in B_{n+m,p}$  (по определению биномиального распределения  $B_{n,p}$  - число успехов из n испытаний, где p - вероятность успеха)

 $Ex.\ 2.\ \xi\in\Pi_{\lambda},\eta\in\Pi_{\mu},$  они независимы. Тогда  $\xi+\eta\in\Pi_{\lambda+\mu}$ 

$$\xi + \eta = 0, 1, 2, 3, \dots \quad \exists k \geq 0. \text{ Тогда } p(\xi + \eta = k) = \sum_{i=0}^k P(\xi = i, \eta = k - i) = \sum_{i=0}^k P(\xi = i) P(\eta = k - i)$$

$$i) = \sum_{i=0}^k \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda} \frac{\mu^{k-i}}{(k-i)!} e^{-\mu} = e^{-\lambda - \mu} \sum_{i=0}^k \frac{\lambda^i \mu^{k-i}}{i!(k-i)!} = e^{-\lambda - \mu} \frac{1}{k!} \sum_{i=0}^k \frac{\lambda^i \mu^{k-i} k!}{i!(k-i)!} = e^{-\lambda - \mu} \frac{1}{k!} \sum_{i=0}^k \lambda^i \mu^{k-i} C_k^i = e^{-\lambda - \mu} \frac{(\lambda + \mu)^k}{k!} \Longrightarrow \xi + \eta \in \Pi_{\lambda + \mu}$$

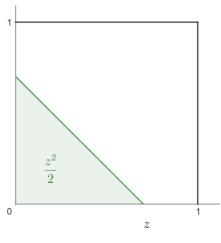
 $Ex. \ 3. \ \xi, \eta \in N(0,1)$  и независимы. Тогда  $\xi + \eta \in N(0,2)$ 

$$f_{\xi}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}; f_{\eta}(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}$$
По формуле свертки  $f_{\xi+\eta}(t) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(t-x)^2}{2}} = \frac{1}{2\pi} \int e^{-(x^2-tx+\frac{t^2}{2})} = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-(x^2-tx+\frac{t^2}{2})} dx = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{t^2}{4}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-(x-\frac{t}{2})^2} d(x-\frac{t}{2}) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{t^2}{4}} \sqrt{\pi} = \frac{1}{\sqrt{2}\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2(\sqrt{2})^2}} \Longrightarrow \xi + \eta \in N(0,2)$ 

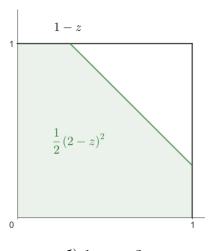
Ex. 4. В общности для независимых  $\xi \in N(a_1, \sigma_1^2), \eta \in N(a_2, \sigma_2^2)$   $\xi + \eta \in N(a_1 + a_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$ 

Ех. 5. Равномерное распределение неустойчиво относительно суммирования, контрпример:  $\xi, \eta \in U(0,1)$  - независимы

$$\forall x,y\in [0,1]\ f_{\xi}(x)=1, f_{\eta}(y)=1\ \text{и}\ f_{\xi,\eta}(x,y)=1$$
 По первой теореме  $F_{\xi,\eta}(x,y)=\iint_{D_z}f_{\xi,\eta}(x,y)dxdy=\iint_{D_z}dxdy=S_{D_z},$  где  $D_z=\{(x,y)\mid x+y< z\}$ 







6) 
$$1 < z \le 2$$

$$S_{D_z} = \begin{cases} 0, & z < 0 \\ \frac{z^2}{2}, & 0 \le z \le 2 \\ 1 - \frac{1}{2}(2 - z)^2 & 1 \le z \le 2 \\ 0, & z > 2 \end{cases}$$

$$S_{D_z} = egin{cases} 0, & z < 0 \ rac{z^2}{2}, & 0 \leq z \leq 2 \ 1 - rac{1}{2}(2-z)^2 & 1 \leq z \leq 2 \ 0, & z > 2 \end{cases}$$
  $f_{\xi+\eta}(z) = egin{cases} 0, & z < 0 \ z, & 0 \leq z \leq 2 \ 2-z & 1 \leq z \leq 2 \ 0, & z > 2 \end{cases}$   $extit{$\xi+\eta$ (z) = } \begin{cases} 0, & z < 0 \ 0, & z > 2 \end{cases}$ 

Nota. FUN FACT: сумма нескольких величин с равномерным распределением приближается к

нормальному распределению

### Условное распределение

**Def.** Условным распределением случайной величины из системы случайных величин ( $\xi$ ,  $\eta$ ) называется ее распределение, найденное при условии, что другая случайная величина приняла определенное значение. Обозначается  $\xi|\eta=y$ 

**Def. A.**: Условным математическим ожиданием (обозначается  $E(\xi|\eta=y)$ ) называется математическим ожиданием случайной величины  $\xi$  при соответствующем условном распределении

### І. Условное распределение в дискретной системе двух случайных величин

Пусть  $(\xi, \eta)$  задана законом распределения:

$\xi \setminus \eta$	$y_1$	$y_2$		$y_m$
$x_1$	$p_{11}$	$p_{12}$		$p_{1m}$
$x_2$	$p_{21}$	$p_{22}$		$p_{2m}$
:	:	:	٠	:
$x_n$	$p_{n1}$	$p_{n2}$		$p_{nm}$

Формула условной вероятности:  $P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$ 

Вероятности условных распределений считаем по формулам:

$$\xi | \eta = y_j : p_i = p(\xi = x_i | \eta = y_j) = \frac{p(\xi = x_i, \eta = y_j)}{p(\eta = y_j)} = \frac{p_{ij}}{q_j}$$

$$\eta | \xi = x_i : q_j = p(\eta = y_j | \xi = x_i) = \frac{p(\xi = x_i, \eta = y_j)}{p(\xi = x_i)} = \frac{p_{ij}}{p_i}$$

То есть вероятность в соответствующем столбце делим на

#### II. Условное распределение в непрерывной системе двух случайных величин

Пусть  $(\xi, \eta)$  задана плотностью  $f_{\xi,\eta}(x,y)$  совместного распределения, тогда плотность условного распределения  $\xi|_{\eta}=u$ :

распределения 
$$\xi|\eta=y$$
: 
$$f(x|y) = \frac{f_{\xi,\eta}(x,y)}{\int_{\mathbb{R}} f_{\xi,\eta}(x,y) dx} = \frac{f_{\xi,\eta}(x,y)}{f_{\eta}(y)}$$

 $\mathbf{Def.}$  Функция  $f(x|y) = \frac{f_{\xi,\eta}(x,y)}{f_{\eta}(y)}$  называется условной плотностью

**Def.** Условное математические ожидание вычисляется по формуле  $E(\xi|\eta=y)=\int_{-\infty}^{\infty}xf(x|y)dx$  Аналогично  $E(\eta|\xi=x)=\int_{-\infty}^{\infty}yf(y|x)dy$ 

*Nota.* При фиксированном значении x f(y|x) зависит только от y, а  $E(\eta|\xi=x) \in \mathbb{R}$ . Если рассматривать x как переменную, то условное математическое ожидание  $E(\eta|\xi=x)$  является функцией от x и называется функцией регрессии  $\eta$  на  $\xi$ . График такой функции называют линией регрессии

Nota. Так как значение x - значение случайной величины  $\xi$ , то условное матожидание  $E(\eta|\xi=x)$  можно рассматривать как случайную величину