

# СЕМ, лекция 8

(2020-11-19)

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}}, |\rho(X, Y)| \leq 1 \text{ и } |\rho(X, Y)| = 1 \Leftrightarrow Y = aX + b.$$

Когато  $X$  и  $Y$  са дискретни:  $\text{cov}(X, Y) = \sum_{i,j} (x_i - \mathbb{E}X)(y_j - \mathbb{E}Y)p_{ij}$

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

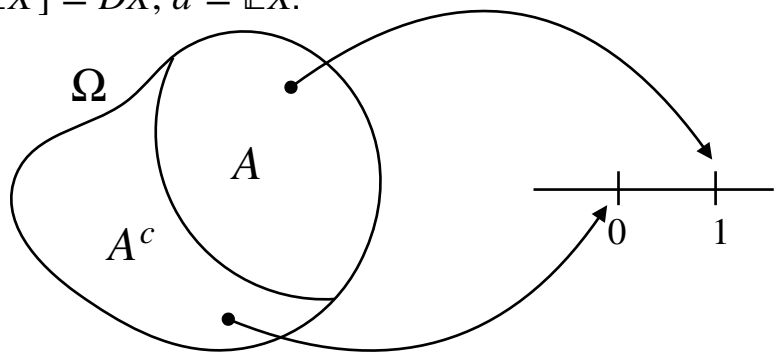
## Условно математическо очакване (УМО)

Знаем, че  $\min_{a \in \mathbb{R}} \mathbb{E}(X - a)^2 = \mathbb{E}[X - \mathbb{E}X] = DX, a = \mathbb{E}X.$

Ако  $Y = \begin{cases} 1, p \\ 0, 1-p \end{cases}$

$$A = \{Y = 1\}$$

$$A^c = \{Y = 0\}$$

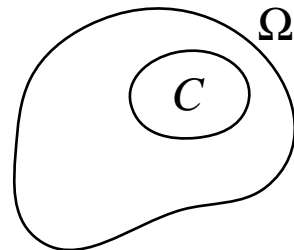


$$Y = 1_A = 1_{\{Y=1\}}$$

$$p = \mathbb{E}Y = \mathbb{E}1_A = \mathbb{E}1_{\{Y=1\}} = \mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(Y = 1)$$

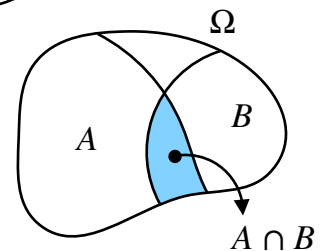
По-общо  $C \subseteq \Omega$

$$\mathbb{E}1_C = \mathbb{P}(C)$$

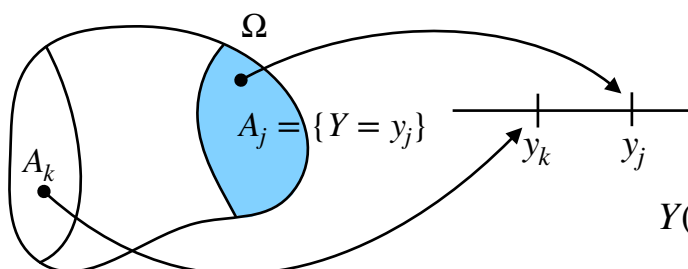


Ако  $A$  и  $B$  са множества, то  $1_A 1_B = 1_{A \cap B}$ .

Следователно  $\mathbb{E}1_A 1_B = \mathbb{P}(A \cap B)$ . Удобно е да записваме вероятностите като очакване на индикаторни функции, тъй като очакването знаем, че е линеен функционал и това може доста да ни помогне в някои случаи.



Ако  $Y$  е дискретна случайна величина, то  $Y = \sum_j y_j 1_{A_j}$ , където  $A_j$  е пълна група от събития и  $\mathbb{P}(A_j) = \mathbb{P}(Y = y_j), A_j = \{Y = y_j\}$



$$Y(w) = 0 + \dots + 0 + y_k \cdot 1 + 0 + \dots + 0$$

⊕ Случайна величина  $X$  и наблюдаваме  $Y = \begin{cases} 1, p \\ 0, 1-p \end{cases}$ ,  $Y = 1_A$ , където

$$A = \{Y = 1\}.$$

(Пример:  $X$  е клиент влязъл в магазин, а  $Y$  е дали клиента е мъж или жена)

$G : \{0,1\} \rightarrow \mathbb{R}$  е функция.

$\min_G \mathbb{E}[X - G(Y)]^2 = ?$  От всички функции  $G$  искаме да вземем тази, която минимизира квадратичната грешка.

$$\mathbb{E}[X - f(Y)]^2, f(x) = ?$$

$$G(Y) = a \cdot 1_A + b \cdot 1_{A^c} = aY + b(1 - Y), \text{ тъй като } 1 - Y = 1_{A^c}$$

взаимно  
изключващи се  
 $1_A \cdot 1_{A^c} = 0$

$$\min_{a,b} \mathbb{E}[X - a1_A - b1_{A^c}]^2 = \min_{a,b} (\mathbb{E}X^2 - a^2\mathbb{E}1_A + b^2\mathbb{E}1_{A^c} - 2a\mathbb{E}X1_A - 2b\mathbb{E}X1_{A^c} - 0) = f(a, b)$$

$$\text{Интересуваме се от } \min_{a,b} f(a, b) \Rightarrow \begin{cases} 0 = \frac{\partial f}{\partial a} = 2a\mathbb{E}1_A - 2\mathbb{E}X1_A \\ 0 = \frac{\partial f}{\partial b} = 2b\mathbb{E}1_{A^c} - 2\mathbb{E}X1_{A^c} \end{cases} \Rightarrow$$

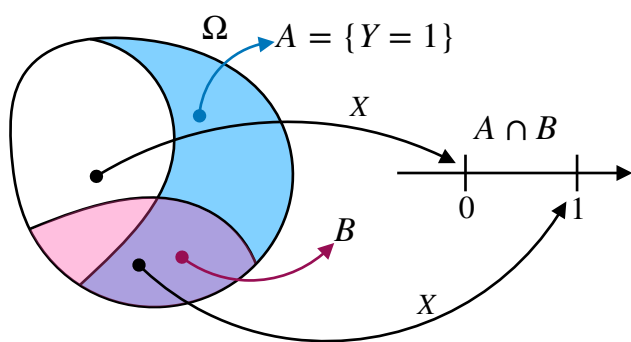
$$a = \frac{\mathbb{E}X1_A}{\mathbb{E}1_A} \text{ и } b = \frac{\mathbb{E}X1_{A^c}}{\mathbb{E}1_{A^c}}$$

$$G(Y) = \underbrace{\frac{\mathbb{E}X1_A}{\mathbb{P}1_A}}_a \times 1_A + \underbrace{\frac{\mathbb{E}X1_{A^c}}{\mathbb{P}1_{A^c}}}_b \times 1_{A^c} \stackrel{\text{екв.}}{=} \frac{\mathbb{E}XY}{\mathbb{P}(Y=1)} \times 1_{\{Y=1\}} + \frac{\mathbb{E}(1-Y)}{\mathbb{P}(Y=0)} \times 1_{\{Y=0\}}$$

**Дефиниция: (Условно математическо очакване – УМО)** Нека  $X$  и  $Y$  са две случайни величини. Тогава

$$\mathbb{E}[X | Y] = f(y) : \min_G \mathbb{E}[X - G(Y)]^2 = \mathbb{E}[X - f(Y)^2]$$

$$\oplus X = 1_B$$



$$\mathbb{E}[X | Y] = \mathbb{E}[1_B | Y] =$$

$$\begin{aligned} &= \frac{\mathbb{E}1_B 1_A}{\mathbb{P}(A)} 1_A + \frac{\mathbb{E}1_B 1_{A^c}}{\mathbb{P}(A^c)} 1_{A^c} = \\ &= \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(A)} 1_A + \frac{\mathbb{P}(A^c \cap B)}{\mathbb{P}(A^c)} 1_{A^c} = \\ &= \underbrace{\mathbb{P}(B | A)}_{\text{най-доброто приближение на } X, \text{ когато } Y = 1} \times 1_A + \underbrace{\mathbb{P}(B | A^c)}_{\text{най-доброто приближение на } X, \text{ когато } Y = 0} \times 1_{A^c} \end{aligned}$$

най-доброто  
приближение на  $X$ ,  
когато  $Y = 1$

най-доброто  
приближение на  $X$ ,  
когато  $Y = 0$

Твърдение: Нека  $X$  и  $Y$  са случайни величини, като  $Y$  е дискретна.

$Y$	$Y_1$	$\dots$	$y_j$	$\dots$
$\mathbb{P}$	$p_1$	$\dots$	$p_j$	$\dots$

$$Y = \sum_j y_j 1_{A_j}, \quad A_j = \{Y = y_j\}, \quad \mathbb{P}(A_j) = p_j.$$

Тогава  $\mathbb{E}[X | Y] = \sum_j \frac{\mathbb{E}X 1_{A_j}}{\mathbb{P}(A_j)} 1_{A_j}$ . Количеството  $\mathbb{E}[X | Y = y_j] = \frac{\mathbb{E}X 1_{A_j}}{\mathbb{P}(A_j)}$  се нарича условно очакване на  $X$  при положение (условие)  $Y = y_j$ .

$$\oplus X = 1_B, B = \{X = 1\}$$

$$\mathbb{E}[1_B | Y = y_j] = \frac{\mathbb{E}1_B 1_{A_j}}{\mathbb{P}(A_j)} = \frac{\mathbb{P}(B \cap A_j)}{\mathbb{P}(A_j)} = \mathbb{P}[B | A_j] = \mathbb{P}[X = 1 | Y = y_j]$$

$$\oplus X = \sum_i x_i 1_{B_i}, X \text{ е дискретна случайна величина.}$$

$$Y = \sum_j y_j 1_{A_j} \text{ и } p_{ij} = \mathbb{P}(X = x_i \cap Y = y_j)$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X | Y] &= \sum_j \frac{\mathbb{E}X 1_{A_j}}{\mathbb{P}(A_j)} 1_{A_j}; & \mathbb{E}X 1_{A_j} &= \mathbb{E}\left(\sum_i x_i 1_{B_i}\right) 1_{A_j} = \sum_i x_i \mathbb{E}1_{B_i} 1_{A_j} = \\ &= \sum_i x_i \mathbb{P}(B_i \cap A_j) = \underbrace{\sum_i x_i p_{ij}} \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}[X | Y = y_j] = \frac{\sum_i x_i p_{ij}}{\mathbb{P}(A_j)} = \sum_i x_i \frac{\mathbb{P}(A_j \cap B_i)}{\mathbb{P}(A_j)} = \sum_i x_i \mathbb{P}(B_i | A_j) = \sum_i \underbrace{x_i \mathbb{P}(X = x_i | Y = y_j)}$$

Твърдение:  $X$  и  $Y$  са случайни величини, като  $Y$  е дискретна. Тогава  $\mathbb{E}[X | Y]$  е дискретна случайна величина и  $\mathbb{E}[X | Y] = \sum_j \mathbb{E}[X | Y = y_j] 1_{A_j}$ .

$\mathbb{E}[X   Y]$	$\dots$	$\mathbb{E}[X   Y = y_j]$
$\mathbb{P}$	$\dots$	$\mathbb{P}(A_j)$

## Свойства на условните математически очаквания

Теорема: Нека  $X, Z$  са случайни величини и  $Y$  е дискретна случайна величина -  $Y = \sum_j y_j 1_{A_j}$ . Тогава:

а)  $\mathbb{E}[aX + bZ | Y] = a\mathbb{E}[X | Y] + b\mathbb{E}[Z | Y]$

б) Ако  $X \perp\!\!\!\perp Y$ , то  $\mathbb{E}[X | Y] = \mathbb{E}X$

в) Ако  $X = g(Y)$ , то  $\mathbb{E}[X | Y] = g(Y)$

г)  $\mathbb{E}[\mathbb{E}[X | Y]] = \mathbb{E}X$

д)  $\mathbb{E}[f(U, Y) | Y = y_j] = \mathbb{E}f(U, y_j)$ , където

$U$  е конкретна случайна величина  $U = X$ ;

$U$  е вектор от случайни величини  $U = (X_i)_{i \geq 1}$

$U$  е редица от случайни величини  $U = (X_1, \dots, X_n)$ , ако  $U \perp\!\!\!\perp Y$ .

Доказателство:

$$\begin{aligned} \text{а) } \mathbb{E}[aX + bZ | Y] &= \sum_j \frac{\mathbb{E}[(aX + bZ)1_{A_j}]}{\mathbb{P}(A_j)} 1_{A_j} = \sum_j \frac{a\mathbb{E}X1_{A_j} + b\mathbb{E}Z1_{A_j}}{\mathbb{P}(A_j)} 1_{A_j} = \\ &= a \underbrace{\sum_j \frac{\mathbb{E}X1_{A_j}}{\mathbb{P}(A_j)} 1_{A_j}} + b \underbrace{\sum_j \frac{\mathbb{E}Z1_{A_j}}{\mathbb{P}(A_j)} 1_{A_j}} = a\mathbb{E}[X | Y] + b\mathbb{E}[Z | Y]. \end{aligned}$$

б) Нека  $X$  е дискретна (ще го докажем само в този случай, макар и да е вярно и ако не е дискретна)

$$\Rightarrow \mathbb{E}[X | Y] = \sum_j \underbrace{\mathbb{E}[X | Y = y_j] 1_{A_j}} = \mathbb{E}[X | Y = y_j] = \sum_j x_i \mathbb{P}(X = x_i | Y = y_j) =$$

$$\stackrel{X \perp\!\!\!\perp Y}{=} \sum_j \frac{\mathbb{P}(X = x_i) \cancel{\mathbb{P}(Y = y_j)}}{\cancel{\mathbb{P}(Y = y_j)}} = \underbrace{\sum_j \mathbb{E}1_{A_j}}_{\text{пълна група от събития}} = \mathbb{E}X.$$

в)  $\mathbb{E}[X | Y] = \sum_j \frac{\mathbb{E}[g(Y)1_{A_j}]}{\mathbb{P}(A_j)} 1_{A_j} = S,$

имаме, че  $g(Y)1_{A_j} = g(Y) \cdot 1_{\{Y=y_j\}} = g(y_j)1_{\{Y=y_j\}}$

$$\Rightarrow S = \sum_j \frac{\mathbb{E}[g(y_j)1_{A_j}]}{\mathbb{P}(A_j)} 1_{A_j} = \sum_j g(y_j) \frac{\cancel{\mathbb{P}(A_j)}}{\mathbb{P}(A_j)} 1_{A_j} = g(Y) = X.$$

г) Нека  $X$  е дискретна.

$$\mathbb{E}[X | Y] = \sum_j \mathbb{E}[X | Y = y_j] 1_{A_j}$$

$$\mathbb{E}[\mathbb{E}[X | Y]] = \mathbb{E}\left[\sum_j \mathbb{E}[X | Y = y_j] 1_{A_j}\right] = \sum_j \mathbb{E}[X | Y = y_j] \mathbb{E} 1_{A_j} =$$

$$= \sum_j \mathbb{E}[X | Y = y_j] \mathbb{P}(Y = y_j) = \sum_j \frac{\mathbb{E} X 1_{A_j}}{\cancel{\mathbb{P}(A_j)}} \cancel{\mathbb{P}(A_j)} = \mathbb{E} \sum_j X 1_{A_j} = \mathbb{E} X \underbrace{\sum_j 1_{A_j}}_{=1} = \mathbb{E} X.$$

д)  $\oplus$  Имаме следния модел:

В даден магазин влизат клиенти, като знаем, че мъжете закупуват нещо с вероятност  $1/3$ , а жените с вероятност  $2/3$ .

$$X = \begin{cases} 1, & \mathbb{P}(Y) \\ 0, & \mathbb{P}(Y) \end{cases}, \quad Y = \begin{cases} \frac{1}{3}, & \text{мъж (вероятност } 1/2) \\ \frac{2}{3}, & \text{жена (вероятност } 1/2) \end{cases}$$

закупува или не

$$X = Z_1 \cdot 1_{\{Y=\frac{1}{3}\}} + Z_2 \cdot 1_{\{Y=\frac{2}{3}\}}, \text{ където } Z_1 \in \text{Ber}\left(\frac{1}{3}\right), \text{ а } Z_2 \in \text{Ber}\left(\frac{2}{3}\right).$$

$$X = f(Z_1, Z_2, Y) = \begin{cases} Z_1, & Y = \frac{1}{3} \\ Z_2, & Y = \frac{2}{3} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E} X &= \mathbb{P}(X = 1) = \mathbb{E}[\mathbb{E}[X | Y]] = \mathbb{E}\left[X | Y = \frac{1}{3}\right] \mathbb{P}\left(Y = \frac{1}{3}\right) + \mathbb{E}\left[X | Y = \frac{2}{3}\right] \mathbb{P}\left(Y = \frac{2}{3}\right) = \\ &= \mathbb{E}\left[Z_1 | Y = \frac{1}{3}\right] \times \underbrace{\frac{1}{2} + \frac{1}{2}}_{\substack{\text{мъж или} \\ \text{жена}}} \times \mathbb{E}\left[Z_2 | Y = \frac{2}{3}\right] = \frac{1}{2} (\mathbb{E} Z_1 + \mathbb{E} Z_2) = \frac{1}{2} \left(\frac{1}{3} + \frac{2}{3}\right) = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

$\oplus U = (X_j)_{j \geq 1}$ ,  $X_j$  са независими една от друга случайни величини и  $X_j \in \text{Ber}(p)$  (хвърляне на нечестна монета с вероятност  $p$  за ези и  $q$  за тура)

Нека  $N \in \text{Ge}(r)$  и  $N$  не зависи от  $U$ . Търсим  $\mathbb{E} \sum_{j=1}^{N+1} X_j$ .

$$f(U, N) = \sum_{j=1}^{n+1} X_j, \text{ ако } N = n. \text{ Тогава}$$

$$\mathbb{E} \sum_{j=1}^{N+1} X_j = \mathbb{E} [f(U, N)] = \mathbb{E} [\mathbb{E} f(U, N) | N] = \mathbb{E} \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{E} [f(U, N) | N = n] 1_{N=n} =$$

$$= \mathbb{E} \left[ \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{E} [f(U, n)] 1_{N=n} \right] = \mathbb{E} \sum_{n=0}^{\infty} \left[ \mathbb{E} \sum_{j=1}^{n+1} X_j \right] 1_{\{N=n\}} = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{E} \sum_{j=1}^{n+1} X_j \cdot \mathbb{E} 1_{N=n} = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{E} \sum_{j=1}^{n+1} X_j \cdot \mathbb{P}(N = n) =$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)p(1-r)^n r = pr \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)(1-r)^n = T$$

$$\left[ \frac{1}{(1-x)^2} = \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{1}{1+x} \right) \Big|_{|x| \leq 1} \frac{\partial}{\partial x} \left( \sum_{n=0}^{\infty} x^n \right) = \sum_{n=1}^{\infty} n x^{n-1} = \sum_{n=0}^{\infty} (n+1) x^n \right]$$

$$\Rightarrow T \stackrel{x=1-r}{=} pr \frac{1}{(1-(1-r))^2} = pr \cdot \frac{1}{r^2} = \frac{p}{r}.$$

## Условни разпределения

Нека  $X$  и  $Y$  са дискретни случайни величини. Тогава под разпределение на  $X$  при условие  $Y = y_j$  се разбира следната таблица:

$X   Y = y_j$	...	$x_i$	...
$\mathbb{P}$	...	$\mathbb{P}(X = x_i   Y = y_j)$	...

$$\sum_j \mathbb{P}(X = x_i | Y = y_j) = 1, \forall j$$

⊕ Хвърляме два зара (1,...,6). Нека  $X$  е броят шестици, а  $Y$  е броят единици. Търси се  $(X, Y)$ . За едно хвърляне може да имаме 0,1,2 шестици или единици.

$Y \backslash X$	$X = 0$	1	2	
$Y = 0$	$\frac{16}{36}$	$\frac{8}{36}$	$\frac{1}{36}$	$\mathbb{P}(Y = 0) = \frac{25}{36}$
1	$\frac{8}{36}$	$\frac{2}{36}$	0	$\mathbb{P}(Y = 1) = \frac{10}{36}$
2	$\frac{1}{36}$	0	0	$\mathbb{P}(Y = 2) = \frac{1}{36}$
	$\mathbb{P}(X = 0) = \frac{25}{36}$	$\mathbb{P}(X = 1) = \frac{10}{36}$	$\mathbb{P}(X = 2) = \frac{1}{36}$	

Условно разпределение:

$X   Y$	$X = 0$	1	2	
$Y = 0$	$\frac{16}{25}$	$\frac{8}{25}$	$\frac{1}{25}$	$\sum_{i=0}^2 \mathbb{P}(X   Y = i) = 1$
1	$\frac{8}{10}$	$\frac{2}{10}$	0	...
2	1	0	0	...

## Ж. Полиномно разпределение

Имаме  $n$  - независими експеримента. Всеки експеримент има  $r$  възможни стойности с вероятност  $p_0, p_1, \dots, p_{r-1}$  и  $p_0 + p_1 + \dots + p_{r-1} = 1$ . Тогава  $(X_0, X_1, \dots, X_{r-1})$  са случайнит величини  $X_i$  - брой експерименти измежду  $n$ , които са върнали  $i$  за  $0 \leq i \leq r - 1$ .

Забележка:  $(X_0, \dots, X_{r-1})$  вече не са независими!

$J = \mathbb{P}(X_0 = k_0, \dots, X_{r-1} = k_{r-1})$ , където  $k_0 + \dots + k_{r-1} = n$  и  $k_i \in \mathbb{N}_0$

$$J = \binom{n}{k_0} p_0^{k_0} \binom{n - k_0}{k_1} p_1^{k_1} \dots \binom{n - k_0 - k_1 - \dots - k_{r-2}}{k_{r-1}} p_{r-1}^{k_{r-1}}.$$