#### Лекція 9

# <u>Мультиплікативні властивості</u> математичного сподівання і дисперсії

**Теорема 1.** Нехай  $\xi$  і  $\eta$  - сумовні і незалежні випадкові величини. Тоді  $\xi \cdot \eta$  - сумовна випадкова величина і

$$M(\xi \cdot \eta) = M\xi \cdot M\eta. \tag{1}$$

**Доведення.** Нехай  $\xi \in X = \{x_i\}_1^{\infty}, \eta \in Y = \{y_i\}_1^{\infty},$ 

$$A_i = \{\omega : \xi(\omega) = x_i\}, \quad B_j = \{\omega : \eta(\omega) = y_j\}, \quad i, j = 1, 2, \dots$$

Позначимо через  $z_k$ , k = 1,2,... усі різні значення  $x_i \cdot y_i$  і  $I_k = \{(i,j): x_i \cdot y_j = z_k\}$ 

Почнемо з правої частини (1) і шляхом еквівалентних перетворень отримаємо ліву частину.

$$\begin{split} \mathbf{M}\boldsymbol{\xi} \cdot \mathbf{M}\boldsymbol{\eta} &= \left(\sum_{i=1}^{\infty} x_i P(A_i)\right) \left(\sum_{j=1}^{\infty} y_j P(B_j)\right) = \sum_{i,j=1}^{\infty} x_i y_j P(A_i) \cdot P(B_j) = \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{(i,j) \in I_k} x_i y_j P(A_i \cap B_j) = \sum_{k=1}^{\infty} z_k P\left(\bigcup_{(i,j) \in I_k} A_i \cap B_j\right) = \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} z_k P(\boldsymbol{\xi} \cdot \boldsymbol{\eta} = z_k) = M\boldsymbol{\xi} \cdot \boldsymbol{\eta} \;. \end{split}$$

Теорему доведено.

Співвідношення (1) називається **мультиплікативною властивістю** математичного сподівання. Методом математичної індукції цю властивість можна поширити на випадок n випадкових величин:

якщо випадкові величини  $\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n$  сумовні і незалежні, то випадкова величина  $\xi_1 \cdot \xi_2 \cdot ... \cdot \xi_n$  сумовна і

$$\mathbf{M}(\xi_1 \cdot ... \cdot \xi_n) = \mathbf{M} \xi_1 \cdot ... \cdot \mathbf{M} \xi_n$$
.

**Теорема 2.** Якщо  $\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n$ - незалежні і  $M\xi_i^2 < \infty$ , i = 1, 2, ..., n, то

$$D(\xi_1 + \dots + \xi_n) = D\xi_1 + \dots + D\xi_n.$$
 (2)

**Доведення.** 3 адитивної і мультиплікативної властивості математичного сподівання випливає

$$\begin{split} D(\xi_1 + ... + \xi_n) &= M\{\sum_{i=1}^n (\xi_i - M\xi_i)\}^2 = M\{\sum_{i=1}^n (\xi_i - M\xi_i^2) + \sum_{\substack{i,j=1\\i \neq j}}^n (\xi_i - M\xi_i)(\xi_j - M\xi_j)\} = \\ &= \sum_{i=1}^n D\xi_i + \sum_{\substack{i,j=1\\i \neq j}}^n M(\xi_i - M\xi_i)M(\xi_j - M\xi_j) = \sum_{i=1}^n D\xi_i \;. \end{split}$$

Теорему доведено.

Властивість (2) називають адитивною властивістю для дисперсії.

### Коваріація та коефіцієнт кореляції

**Коваріацією**  $cov(\xi,\eta)$  величин  $\xi$  і  $\eta$  називають

$$cov(\xi, \eta) = M(\xi - M\xi)(\eta - M\eta).$$

**Коефіцієнтом кореляції** величин  $\xi$  і  $\eta$  називають величину

$$r_{\xi,\eta} = \frac{\mathrm{cov}(\xi,\eta)}{\sqrt{D\xi D\eta}} \,.$$

Випадкові величини  $\xi$  і  $\eta$  **некорельовані**, якщо  $r_{\xi,\eta}=0$ .

### Властивості коефіцієнта кореляції:

1) 
$$-1 \le r_{\xi,\eta} \le 1$$
.

Підрахуємо

$$D(\frac{\xi}{\sqrt{D\xi}} + \frac{\eta}{\sqrt{D\eta}}) = M \left[ (\frac{\xi}{\sqrt{D\xi}} + \frac{\eta}{\sqrt{D\eta}}) - (\frac{M\xi}{\sqrt{D\xi}} + \frac{M\eta}{\sqrt{D\eta}}) \right]^{2} =$$

$$= M \left[ \frac{1}{D\xi} (\xi - M\xi)^{2} + 2 \frac{1}{\sqrt{D\xi D\eta}} (\xi - M\xi) (\eta - M\eta) + \frac{1}{D\eta} (\eta - M\eta)^{2} \right] = 1 + 2r_{\xi,\eta} + 1 = 2(1 + r_{\xi,\eta}).$$

Аналогічно встановлюється, що

$$D(\frac{\xi}{\sqrt{D\xi}} - \frac{\eta}{\sqrt{D\eta}}) = 2(1 - r_{\xi,\eta}).$$

Таким чином маємо

$$D(\frac{\xi}{\sqrt{D\xi}}\pm\frac{\mu}{\sqrt{D\mu}})=2(1\pm r_{\xi,\eta})\geq 0$$
, а це і означає, що  $-1\leq r_{\xi,\eta}\leq 1$ .

2) Якщо |  $r_{\xi,\eta}$  |= 1, то з ймовірністю 1 виконується співвідношення

$$\xi = a\eta + b$$
.

Дійсно, нехай  $r_{\xi,\eta}=1$ . Це можливо тоді і тільки тоді, коли

$$D(\frac{\xi}{\sqrt{D\xi}} - \frac{\eta}{\sqrt{D\eta}}) = 0,$$

що в свою чергу можливо тоді і тільки тоді, коли

$$\frac{\xi}{\sqrt{D\xi}} - \frac{\eta}{\sqrt{D\eta}} = \frac{M\xi}{\sqrt{D\xi}} - \frac{M\eta}{\sqrt{D\eta}}$$
 з імовірністю 1.

Звідси випливає, що

$$\xi = a\eta + b$$
,  $\Delta e = a = \frac{\sqrt{D\xi}}{\sqrt{D\eta}}$ ,  $b = M\xi - \frac{\sqrt{D\xi}}{\sqrt{D\eta}}M\eta$ .

Аналогічно розбирається випадок  $r_{\xi,\eta}=-1$ .

3) Якщо випадкові величини незалежні, то  $r_{\xi,\eta} = 0$ .

Для коваріації величин  $\xi$  і  $\eta$  знаходимо

$$\operatorname{cov}(\xi,\eta) = \operatorname{M}(\xi - \operatorname{M}\xi)(\eta - \operatorname{M}\eta) = \operatorname{M}(\xi\eta - \eta\operatorname{M}\xi - \xi\operatorname{M}\eta + \operatorname{M}\xi\cdot\operatorname{M}\eta) = \operatorname{M}\xi\eta - \operatorname{M}\xi\cdot\operatorname{M}\eta.$$

Таким чином, якщо  $\xi$  і  $\eta$  - незалежні, то  $\mathrm{cov}(\xi,\eta)=0$  і  $r_{\xi,\eta}=0$  .

Обернене твердження невірно. Наведемо ідею, на основі якої можна будувати конкретні приклади пар залежних випадкових величин, що некорельовані.

Нехай  $\xi$  ,  $\eta$  - незалежні і М $\xi = M\eta = 0$ . Покладемо  $\zeta = \xi \cdot \eta$ . Тоді випадкові величини  $\xi$  ,  $\zeta$  взагалі кажучи залежні. Однак

$$M\xi\cdot\zeta=M\xi^2\cdot\eta=M\xi^2\cdot M\eta=0=M\xi\cdot M\zeta$$

і вони некорельовані.

# <u>Нерівність Чебишова і закон</u> <u>великих чисел</u>

Перший варіант закону великих чисел — це відомий результат Я.Бернуллі про зближення ймовірності події з її частотою. Цей результат був узагальнений у 1837 році Пуассоном у роботі "Дослідження про ймовірності при розв'язку судових справ — карних та цивільних" на випадок неоднорідної схеми незалежних випробувань. Вагомий внесок у цей напрямок досліджень зробив П.Л.Чебишов. У роботі "Про середні величини" він розглядав не події, а випадкові величини і саме для них довів закон великих чисел.

У подальшому теорема Чебишова служила джерелом багатьох узагальнень. У цьому плані відзначимо результати О.Я. Хінчина, Б.В. Гнеденка, В.І. Глівенка.

 ${f T}$  е о р е м а  ${\ \ \, }$  3 (нерівність Чебишова). Якщо  $D\xi<\infty$ , то для будь-якого  $\varepsilon>0$ 

$$P\{|\xi - M\xi| \ge \varepsilon\} \le \frac{D\xi}{\varepsilon^2}.$$
 (3)

**Доведення.** Нехай  $\chi_{\varepsilon}(x) = \begin{cases} 1, & |x| \geq \varepsilon \\ 0, & |x| < \varepsilon \end{cases}$ . Тоді

$$P\{|\xi - M\xi| \ge \varepsilon\} = M\chi_{\varepsilon}(\xi - M\xi) = \frac{1}{\varepsilon^{2}}M\varepsilon^{2}\chi_{\varepsilon}(\xi - M\xi) \le \varepsilon$$

$$\leq \frac{1}{\varepsilon^2} \mathsf{M}(\xi - \mathsf{M}\xi)^2 \, \chi_\varepsilon(\xi - \mathsf{M}\xi) \leq \frac{1}{\varepsilon^2} \, \mathsf{M}(\xi - \mathsf{M}\xi)^2 \leq \frac{D\xi}{\varepsilon^2} \, ,$$

і нерівність (3) доведено.

**Теорема 4 (П.Л. Чебишов).** Якщо  $\xi_1, \xi_2, ...$  незалежні і існує така константа c>0, що  $D\xi_n < c, \quad n=1,2,...$ , то для довільного  $\varepsilon>0$ 

$$\lim_{n\to\infty} P\{\left|\frac{\xi_1+\ldots+\xi_n}{n}-\frac{M\xi_1+\ldots+M\xi_n}{n}\right|\geq \varepsilon\}=0.$$

**Доведення.** Позначимо  $S_n = \xi_1 + ... + \xi_n$ . Тоді за нерівністю Чебишова маємо

$$P\{|S_n - MS_n| \ge n\varepsilon\} \le \frac{DS_n}{n^2 \varepsilon^2} = \frac{\sum_{i=1}^n D\xi_i}{n^2 \varepsilon^2} \le \frac{c}{n\varepsilon^2} \xrightarrow[n \to \infty]{} 0.$$

Теорему доведено.

$$\lim_{n\to\infty} P\{\mid \frac{\xi_1+\ldots+\xi_n}{n}-a\mid \geq \varepsilon\}=0.$$

Доведемо закон великих чисел в схемі Бернуллі.

**<u>Наслідок 2.</u>** Нехай  $\mu_n$  - число успіхів у n випробуваннях Бернуллі з ймовірністю успіху  $p,\ 0< p<1,$  у кожному випробуванні. Тоді для довільного  $\varepsilon>0$ 

$$\lim_{n\to\infty} P\{|\frac{\mu_n}{n}-p|\geq \varepsilon\}=0.$$

**Доведення.** Нехай  $\xi_i$ ,  $1 \le i \le n$  - незалежні випадкові величини,

 $\xi_i = \begin{cases} 1, & \text{якщо у } i\text{-ому випробуванні настав успіх,} \\ 0, & \text{у протилежному випадку.} \end{cases}$ 

Тоді  $\mu_n = \xi_1, +... + \xi_n$ ,  $M\xi_i = p$ ,  $D\xi_i = p(1-p)$ . Таким чином твердження наслідку 3.2 випливає з наслідку 3.1.

Із законом великих чисел пов'язане важливе поняття збіжності за ймовірністю. Нехай на одному ймовірносному просторі задано послідовність випадкових величин  $\{\xi_n\}_1^\infty$  і випадкову величину  $\xi_0$ . Будемо говорити, що послідовність випадкових величин  $\{\xi_n\}_1^\infty$  збігається за ймовірністю до  $\xi_0$ , якщо для будь-якого  $\varepsilon > 0$ 

$$\lim_{n\to\infty} P\{\left|\xi_n-\xi_0\right|\geq\varepsilon\}=0.$$

Факт збіжності будемо позначати через

$$\xi_n \stackrel{P}{\underset{n \to \infty}{\Longrightarrow}} \xi_0$$
 afo  $P - \lim_{n \to \infty} \xi_n = \xi_0$ .

В термінах збіжності за імовірністю зручно записувати варіанти законів великих чисел. Наприклад, при виконанні умов наслідку 1

$$\frac{\xi_1 + \dots + \xi_n}{n} \stackrel{P}{\Longrightarrow} a.$$