

## Глава 6

# Неравенства в теория на вероятностите. Теорема на Моавър-Лаплас и Бернули

### 6.1 Неравенство на Марков

**Теорема 6.1** *За произволна неотрицателна случайна величина  $X$  и произволна константа  $A$  е изпълнено*

$$\mathbf{P}(X > A) \leq \frac{\mathbf{E}X}{A}.$$

*Доказателство:* Ще извършим доказателството за дискретна сл. в. Нека да разгледаме стойностите на сл. в.  $X$  подредени по големина със съответните вероятности  $p_i = \mathbf{P}(X = x_i)$ , за  $i = 1, 2, \dots$ , и нека да съществува константа  $A$ , такава че

$$x_1 < x_2 < \dots < x_k < A \leq x_{k+1} < \dots$$

Тогава

$$\mathbf{E}X = \sum p_i x_i \geq \sum_{i=k+1} p_i x_i \geq \sum_{i=k+1} A p_i = A \mathbf{P}(X > A),$$

откъдето непосредствено следва твърдението на теоремата.

### 6.2 Неравенство на Чебишев

**Теорема 6.2** *За произволна случайна величина  $X$  с крайни математическо очакване и дисперсия и произволно  $\varepsilon > 0$  е изпълнено*

$$\mathbf{P}(|X - \mathbf{E}X| \geq \varepsilon) \leq \frac{\mathbf{D}X}{\varepsilon^2},$$

или което е еквивалентно

$$\mathbf{P}(|X - \mathbf{E}X| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{\mathbf{D}X}{\varepsilon^2}.$$

*Доказателство:* Ще извършим доказателството за дискретна сл. в.

Без ограничение на общността можем да считаме, че съществува  $\varepsilon > 0$ , такова че първите  $k$  стойности на сл. в.  $|X - \mathbf{E}X|$  са по-малки от това  $\varepsilon > 0$ , а останалите стойности са не по-малки от нея. Тогава

$$\mathbf{P}(|X - \mathbf{E}X| < \varepsilon) = 1 - \sum_{i=k+1}^{\infty} p_i,$$

където  $p_i = \mathbf{P}(X = x_i)$ . За да намерим  $\sum_{i=k+1}^{\infty} p_i$  ще разгледаме дисперсията на сл. в.  $|X - \mathbf{E}X|$ :

$$\begin{aligned} \mathbf{D}X &= \sum_{i=1}^{\infty} p_i (x_i - \mathbf{E}X)^2 = \sum_{i=1}^k p_i (x_i - \mathbf{E}X)^2 + \sum_{i=k+1}^{\infty} p_i (x_i - \mathbf{E}X)^2 \geq \sum_{i=k+1}^{\infty} p_i (x_i - \mathbf{E}X)^2 \\ &= \varepsilon^2 \sum_{i=k+1}^{\infty} p_i, \end{aligned}$$

откъдето

$$\sum_{i=k+1}^{\infty} p_i \leq \frac{\mathbf{D}X}{\varepsilon^2}.$$

Окончателно получаваме, че

$$\mathbf{P}(|X - \mathbf{E}X| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{\mathbf{D}X}{\varepsilon^2}.$$

### 6.3 Неравенство на Коши - Буняковски - Шварц

**Теорема 6.3** *За произволни случайни величини  $X$  и  $Y$  е изпълнено*

$$\mathbf{E}|XY| \leq \sqrt{\mathbf{E}X^2 \mathbf{E}Y^2}.$$

*Доказателство:* Съществено ще използваме неравенството на триъгълника:

$$2|ab| \leq a^2 + b^2, \quad a, b \in \mathbb{R}.$$

Като положим в горното неравенство  $a^2 = \frac{X^2}{\mathbf{E}X^2}$ ;  $b^2 = \frac{Y^2}{\mathbf{E}Y^2}$  получаваме:

$$2 \left| \frac{XY}{\sqrt{\mathbf{E}X^2 \mathbf{E}Y^2}} \right| \leq \left\{ \frac{X^2}{\mathbf{E}X^2} + \frac{Y^2}{\mathbf{E}Y^2} \right\}$$

и вземем математическо очакване от двете страни получаваме

$$\Rightarrow \frac{2\mathbf{E}|XY|}{\sqrt{\mathbf{E}X^2 \mathbf{E}Y^2}} \leq 2,$$

с което доказателството е завършено.

## 6.4 Неравенство на Йенсен

**Теорема 6.4** Нека  $f(x)$  е изпъкнала функция и  $X$  е случайна величина:  $\mathbf{E}X = \mu < \infty$ .  
Тогда

$$\mathbf{E}[f(x)] \geq f(\mathbf{E}X).$$

*Доказателство:* Функцията  $f(x)$  е изпъкнала и ще я развием около точката  $\mu = \mathbf{E}X$  в ред на Тейлър:

$$f(x) = f(\mu) + f'(\mu)(x - \mu) + f''(\mu')(x - \mu)^2, \quad x \leq \mu' \leq \mu$$

и от изпъкналостта получаваме оценката

$$f(x) \geq f(\mu) + f'(\mu)(x - \mu).$$

В последното неравенство полагаме  $x = X$  и следователно

$$f(X) \geq f(\mu) + f'(\mu)(X - \mu).$$

Като вземем математическо очакване от двете страни, получаваме

$$\mathbf{E}(f(X)) \geq \underbrace{f(\mu)}_{f(\mathbf{E}X)} + f'(\mu) \underbrace{E(X - \mu)}_0,$$

откъдето окончателно

$$\mathbf{E}(f(X)) \geq f(\mathbf{E}X).$$

Пример: При  $f(x) = |x|$ , получаваме  $\mathbf{E}|X| \geq |\mathbf{E}X|$ .

**Определение 6.1** Момент на сл.в.  $X$  от ред  $k$ ,  $k = 1, 2, \dots$ , наричаме  $\mathbf{E}X^k$ , когато съществува.

**Определение 6.2** Абсолютен момент на сл.в.  $X$  от ред  $k$ ,  $k = 1, 2, \dots$ , наричаме  $\mathbf{E}|X|^k$ , когато съществува.

**Определение 6.3** Централен момент на сл.в.  $X$  от ред  $k$ ,  $k = 1, 2, \dots$ , наричаме  $\mathbf{E}[X - \mathbf{E}X]^k$ , когато съществува.

Да отбележим, че вторият централен момент на сл.в. е дисперсията, а първият начален е математическото очакване.

**Определение 6.4** Факториален момент на сл.в.  $X$  от ред  $k$ ,  $k = 1, 2, \dots$ , наричаме  $\mathbf{E}[X(X-1)\dots(X-k+1)]$ , когато съществува.

## 6.5 Неравенство на моментите (Ляпунов)

**Теорема 6.5** За абсолютните моменти на една сл.в.  $X$  е в сила

$$(\mathbf{E}|X|^r)^{1/r} \leq (\mathbf{E}|X|^k)^{1/k}, \quad r < k \text{ и } \mathbf{E}|X|^k < \infty.$$

*Доказателство:*