

## Закон больших чисел

**Неравенство Чебышева.** Для любой случайной величины  $X$  с математическим ожиданием  $m_X$  и дисперсией  $D_X$  выполняются следующие неравенства:

$$p(|X - m_X| \geq \varepsilon) \leq \frac{D_X}{\varepsilon^2} \quad (12.1)$$

где  $\varepsilon > 0$ .

*Доказательство.* Рассмотрим вероятность  $p(|X| \geq \varepsilon)$

$$\begin{aligned} p(|X| \geq \varepsilon) &= \int_{|x| \geq \varepsilon} f(x) dx = \int_{|x| \geq \varepsilon} \frac{x^2}{\varepsilon^2} \cdot \frac{\varepsilon^2}{x^2} f(x) dx \leq \int_{|x| \geq \varepsilon} \frac{x^2}{\varepsilon^2} f(x) dx = \frac{1}{\varepsilon^2} \int_{|x| \geq \varepsilon} x^2 f(x) dx \leq \\ &\leq \frac{1}{\varepsilon^2} \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx = \frac{M[X^2]}{\varepsilon^2}. \end{aligned}$$

Таким образом, 
$$p(|X| \geq \varepsilon) \leq \frac{M[X^2]}{\varepsilon^2}$$

Заменив нецентрированную величину  $X$  на центрированную  $\bar{X} = X - m_X$

получим

$$p(|X - m_X| \geq \varepsilon) \leq \frac{M[(X - m_X)^2]}{\varepsilon^2} = \frac{D_X}{\varepsilon^2}$$

*Пример.* Определим вероятность, что случайная величина примет значение за пределами интервала  $3\sigma_X$ . Полагаем в неравенстве Чебышева  $\varepsilon = 3\sigma_X$

имеем:

$$p(|X - m_X| \geq 3\sigma_X) \leq \frac{D_X}{9\sigma_X^2} = \frac{1}{9}$$

## Теорема Чебышева.

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p} m_X \quad (12.2)$$

*Доказательство.* Рассмотрим величину  $Y = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$

Определим числовые характеристики  $Y$  (см. (11.5), (11.7)):

$$m_Y = M\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n M[X_i] = \frac{1}{n} n m_X = m_X;$$
$$D_Y = D\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D[X_i] = \frac{1}{n^2} n D_X = \frac{D_X}{n}.$$

Запишем неравенство Чебышева для величины  $Y$ :

$$p(|Y - m_Y| \geq \varepsilon) = p\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - m_X\right| \geq \varepsilon\right) \leq \frac{D_Y}{\varepsilon^2} = \frac{D_Y}{\varepsilon^2 n}.$$

$p\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - m_X\right| \geq \varepsilon\right) < \delta$ . Переходя к противоположному событию

$p\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - m_X\right| < \varepsilon\right) > 1 - \delta$  т.е.  $Y$  сходится по вероятности к  $m_X$ .

**Теорема Бернулли.**

$$p^*(A) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p} p(A) \quad (12.3)$$

где  $p^*(A) = \frac{m}{n}$  - частота события  $A$  в  $n$  опытах;

$m$  - число опытов в которых произошло событие  $A$ ;

$n$  - число проведенных опытов.

Пусть случайная величина  $X$  – индикатор события  $A$ :

$$X = \begin{cases} 1, & A \\ 0, & \bar{A} \end{cases}$$

тогда  $X_i$  – индикатор события  $A$  в  $i$ -м опыте.

Числовые характеристики индикатора  $X$  случайного события (см. (6.1)):

$$m_X = p, D_X = qp$$

где  $q = 1 - p$  - вероятность осуществления

$\square A$ .

*Применим теорему Чебышева:*

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \frac{m}{n} = p^*(A) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p} m_X = p = p(A)$$

## Центральная предельная теорема

$$m_Y = n \cdot m, \quad \sigma_Y = \sigma \sqrt{n} \quad (12.4)$$

*Доказательство.*

Согласно свойству (7.16) характеристическая функция суммы равна произведению характеристических функций слагаемых:

$$\nu_Y(t) = [\nu_X(t)]^n \quad (12.5)$$

Разложим функцию  $v_X(t)$  в окрестности точки  $t=0$  в ряд Маклорена с тремя членами:

$$v_X(t) = v_X(0) + v_X'(0)t + [v_X''(0)/2 + \alpha(t)]t^2 \quad (12.6)$$

где производные берутся по  $t$ ;  $\alpha(t) \rightarrow 0$  при  $t \rightarrow 0$ .

Используя свойство (7.15) характеристических функций определим значения

$$v_X(0) = v_X^{(0)}(0) = \alpha_0(x)i^0 = 1$$

$$v_X'(0) = v_X^{(1)}(0) = \alpha_1(x)i^1 = m \cdot i = 0$$

$$v_X''(0) = v_X^{(2)}(0) = \alpha_2(x)i^2 = \sigma^2 \cdot i^2 = -\sigma^2$$

Подставив их в (12.5) получим

$$v_X(t) = 1 - [\sigma^2/2 - \alpha(t)]t^2 \quad (12.7)$$

Найдем характеристическую функцию случайной величины  $Z$ . Из свойства (7.14) характеристической функции имеем:

$$\nu_Z(t) = \nu_Y\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right) \quad (12.8)$$

Подставив (12.5) и (12.7) в (12.8) получим

$$\nu_Z(t) = \left\{ 1 - \left[ \frac{\sigma^2}{2} - \alpha(t/\sigma\sqrt{n}) \right] t^2 / (n\sigma^2) \right\}^n \quad (12.9)$$

Прологарифмируем это выражение:

$$\ln \nu_Z(t) = n \ln \left\{ 1 - \left[ \frac{\sigma^2}{2} - \alpha(t/\sigma\sqrt{n}) \right] t^2 / (n\sigma^2) \right\}$$

Введем обозначение  $\left[ \frac{\sigma^2}{2} - \alpha(t/\sigma\sqrt{n}) \right] t^2 / (n\sigma^2) = \varepsilon$ , тогда  $\ln \nu_Z(t) = n \ln(1 - \varepsilon)$

Тогда

$$\begin{aligned}\lim_{n \rightarrow \infty} \ln v_Z(t) &= \lim_{n \rightarrow \infty} n \cdot (-\varepsilon) = \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ -\frac{t^2}{2} + \alpha(t / \sigma \sqrt{n}) t^2 / \sigma^2 \right\} = \\ &= -\frac{t^2}{2} + \lim_{n \rightarrow \infty} \alpha(t / \sigma \sqrt{n}) t^2 / \sigma^2 = -\frac{t^2}{2}.\end{aligned}$$

***Теорема.***

$$m_Y = \sum_{i=1}^n m_i, \quad \sigma_Y = \sqrt{\sum_{i=1}^n D_i} \quad (12.10)$$

*Пример 1.*

$$Y = \sigma \left( \sum_{i=1}^{12} x_i - 6 \right) + m \quad (12.11)$$

*Пример 2.*

$$0 < np - 3\sqrt{npq}, np + 3\sqrt{npq} < n \quad (12.12)$$

Пусть  $X_i$  – индикатор события  $A$  в  $i$ -м опыте, тогда число появлений событий  $A$  в  $n$  опытах равно  $Y = \sum_{i=1}^n X_i$ , причем  $0 \leq Y \leq n$ .

На основании центральной предельной теоремы величина  $Y$  будет иметь практически нормальный закон распределения с параметрами

$$m_Y = \sum_{i=1}^n m_i = np, \quad \sigma_Y = \sqrt{\sum_{i=1}^n D_i} = \sqrt{npq}.$$