

## Основные формулы

**Математическое ожидание** дискретной случайной величины:

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot p_i$$

**Дисперсия** дискретной случайной величины:

$$\mathbb{D}(X) = \mathbb{E}\left(X - \mathbb{E}(X)\right)^2$$

**Среднее квадратическое отклонение:**

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

**Неравенство Маркова:**

$$P_{\{\xi\{\omega\} \geq a\}} \leq \frac{\mathbb{E}f(\xi)}{b}$$

**Неравенство Чебышева:**

$$P_{\{\xi\{\omega\} \geq a\}} \leq \frac{\mathbb{E}f(\xi^2)}{a^2}$$

**Задание 1:** Среднее количество вызовов, поступающих на коммутатор завода в течение часа, равно 300. Оценить вероятность того, что в течение следующего часа число вызовов на коммутатор: а) превысит 400; б) будет не более 500.

**Дано:**  $\mathbb{E}x = 300$

**Найти:** а)  $P(x > 400)$  б)  $P(x \leq 500)$

**Решение:**

Применим Неравенство Маркова

$$\text{а) } P(x \geq 400) \leq \frac{300}{400} = 0.75 \Rightarrow$$

$$P(x > 400) \leq 0.75 - P(x = 400) < 0.75$$

**Ответ:**  $P(x > 400) < 0.75$

$$\text{б) } P(x \leq 500) = 1 - P(x > 500)$$

$$P(x \geq 500) \leq \frac{300}{500} = 0.6$$

$$P(x > 500) \leq 0.6 - P(x = 500) < 0.6$$

$$P(x \leq 500) \geq 1 - 0.6 = 0.4$$

**Ответ:**  $P(x \leq 500) \geq 0.4$

**Задание 2:** В 1600 испытаниях Бернулли вероятность успеха в каждом испытании равна 0,3. С помощью неравенства Чебышёва оценить вероятность того, что разница между числом успехов в этих испытаниях и средним числом успехов будет меньше 50

**Дано:**

$$n = 1600$$

$$\xi \sim \text{Bernoulli}(p)$$

$$p = 0.3$$

$$\varepsilon = 50$$

**Найти:**

$$P(|\xi - \mathbb{E}\xi| < \varepsilon)$$

**Решение:**

$$\mathbb{E}\xi = np = 1600 \cdot 0.3 = 480$$

$$\mathbb{D}\xi = np(1 - p) = 336$$

$$P(|\xi - \mathbb{E}\xi| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{\mathbb{D}\xi}{\varepsilon^2} \text{ - неравенство Чебышева}$$

$$P(|\xi - 480| < 50) \geq 1 - \frac{336}{50^2} = 0.866$$

$$\textbf{Ответ: } P(|\xi - \mathbb{E}\xi| < \varepsilon) = 0.866$$

**Задание 3:** Дана выборка 9, 5, 7, 7, 4, 10. Дисперсия  $\mathbb{D} = 1$ . Постройте 99% доверительный интервал

**Дано:**

$$X \in \{9, 5, 7, 7, 4, 10\}$$

$$\mathbb{D}X = 1$$

**Найти:**

99% доверительный интервал

**Решение:**

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^6 x_i}{6} = \frac{9+5+7+7+4+10}{6} = \frac{42}{6} = 7$$

$$1 - \frac{\alpha}{2} = 1 - 0.005 = 0.995$$

$$z_{0.995} = 2.58 \text{ -квантиль}$$

$$\Delta = \frac{\mathbb{D}X}{\sqrt{k}} z_{1-\frac{\alpha}{2}} = \frac{2.58}{\sqrt{6}} = 1.053$$

$$\bar{X} - \Delta = 5.947$$

$$\bar{X} + \Delta = 8.053$$

$$99\% \text{ доверительный интервал: } (\bar{X} - \Delta, \bar{X} + \Delta) = (5.947; 8.053)$$

**Ответ:** (5.947; 8.053)

**Задание 4:** Пусть  $X_i$  подчиняется нормальному распределению  $N(\mu, \sigma^2)$ . Найти ОМП  $\hat{\mu}$  и  $\hat{\sigma}$ .

Почему найденное решение будет точкой максимума функции правдоподобия, а не седловой точкой?

**Дано:**

$$X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$$

**Найти:**

ОМП  $\hat{\mu}$

ОМП  $\hat{\sigma}$

**Доказать:**

$(\hat{\mu}, \hat{\sigma})$  – точка максимума функции правдоподобия

**Решение:**

$$f_X(x; \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

$$f_X(x; \mu, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}\right) = \left(\frac{1}{2\pi\sigma^2}\right)^{\frac{n}{2}} \exp\left(-\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

$$\ln(L(X)) = -\frac{n}{2} \ln(2\pi) - \frac{n}{2} \ln(\sigma^2) - \sum_{i=1}^n \left(\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

$$\frac{\partial \ln(L(X))}{\partial \mu} = -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n 2(x_i - \mu)(-1) = \sum_{i=1}^n \frac{x_i - \mu}{\sigma^2} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i - n\mu}{\sigma^2} = \frac{n\bar{X} - n\mu}{\sigma^2} \Rightarrow \hat{\mu} = \bar{X}$$

$$\frac{\partial \ln(L(X))}{\partial \sigma} = -n \cdot \frac{1}{\sigma} + \frac{1}{\sigma^3} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 - n\sigma^2}{\sigma^3} = 0 \Rightarrow \hat{\sigma}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \hat{\mu})^2}{n} \Rightarrow \hat{\sigma} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \hat{\mu})^2}{n}}$$

Для того, чтобы найденная точка  $(\hat{\mu}, \hat{\sigma})$  была точкой максимума, достаточно, чтобы все её вторые частные производные были отрицательны.

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 \ln(L(X))}{\partial \mu^2} &= -\frac{n}{\sigma^2} < 0 \quad \forall(\mu, \sigma) \\ \frac{\partial^2 \ln(L(X))}{\partial \sigma^2} &= \frac{n}{\sigma^2} - \frac{3}{\sigma^4} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 = \frac{n\sigma^2 - 3 \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\sigma^4} \Big|_{\sigma=\hat{\sigma}} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 - 3 \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\sigma^4} = \\ &= -\frac{2 \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\sigma^4} < 0 \end{aligned}$$

Следовательно, поскольку обе производные отрицательны для любой точки, то найденная точка будет точкой максимума, а не седловой точкой.

**Ответ:**  $\hat{\mu} = \bar{X}, \hat{\sigma} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \hat{\mu})^2}{n}}$