# Основные математико-статистические методы и теоремы

#### 1. Теорема Байеса

Если события A и B имеют положительную вероятность, то условная вероятность  $P(A \mid B)$  выражается через:

$$P(A \mid B) = \frac{P(B \mid A) \cdot P(A)}{P(B)}$$

Используется для пересмотра вероятностей с учётом новой информации. Применяется в кредитном скоринге, A/B-тестах, предсказательных моделях.

# 2. Центральная предельная теорема

Пусть  $X_1, \ldots, X_n$  — независимые одинаково распределённые CB с конечным математическим ожиданием  $\mu$  и дисперсией  $\sigma^2$ . Тогда при  $n \to \infty$ :

$$\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0,1)$$

Обосновывает использование нормального распределения для выборочных средних.

# 3. Свойства нормального распределения

Распределение  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  симметрично и полностью описывается двумя параметрами. Для стандартного нормального  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$ :

$$P(|Z| \le 1.96) \approx 0.95$$
,  $P(|Z| \le 2.58) \approx 0.99$ 

Широко применяется в доверительных интервалах и тестах гипотез.

# 4. Биномиальное распределение и нормальная аппроксимация

Если  $X \sim \text{Bin}(n, p)$ , то при больших n и умеренных p:

$$X \approx \mathcal{N}(np, np(1-p))$$

Используется для приближённого построения интервалов и проверки гипотез по долям.

#### 5. Закон больших чисел

Пусть  $X_1, \ldots, X_n$  — независимые одинаково распределённые СВ с  $\mathbb{E}[X_i] = \mu$ . Тогда:

$$ar{X}_n = rac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \stackrel{P}{
ightarrow} \mu$$
 при  $n 
ightarrow \infty$ 

Оправдывает использование выборочного среднего как оценки математического ожидания.

# 6. Неравенство Чебышёва

Для любой CB X с конечной дисперсией и любого  $\varepsilon > 0$ :

$$P(|X - \mathbb{E}[X]| \ge \varepsilon) \le \frac{\operatorname{Var}(X)}{\varepsilon^2}$$

Полезно при отсутствии информации о виде распределения.

# 7. Доверительный интервал для среднего

Если  $X_1, \ldots, X_n$  — выборка из нормального распределения, то:

$$\bar{X} \pm t_{1-\alpha/2,n-1} \cdot \frac{s}{\sqrt{n}}$$

где s — выборочное стандартное отклонение.

# 8. Проверка гипотез (z- и t-тест)

Для проверки  $H_0: \mu = \mu_0$ :

$$z = rac{ar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}$$
 или  $t = rac{ar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{n}}$ 

Решение принимается на основе сравнения статистики с критическими значениями.

#### 9. Доверительный интервал для доли

При достаточной выборке n и пропорции  $\hat{p}$ :

$$\hat{p} \pm z_{1-\alpha/2} \cdot \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$

Используется в анализе конверсии, оттока и т. д.

# 10. Критерий согласия Пирсона (хи-квадрат)

Для категориальных данных:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^{k} \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}$$

При верной  $H_0, \chi^2$  имеет распределение  $\chi^2$  с k-1 степенями свободы.

# 11. Метод максимального правдоподобия

Для плотности  $f(x;\theta)$  и выборки  $x_1,\ldots,x_n$ :

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^{n} f(x_i; \theta), \quad \ell(\theta) = \sum_{i=1}^{n} \log f(x_i; \theta)$$

MLE-оценка:  $\hat{\theta}_{\text{MLE}} = \arg \max \ell(\theta)$ 

# 12. Логистическая регрессия

Для бинарного Y:

$$P(Y = 1 \mid X) = \frac{1}{1 + e^{-(\beta_0 + \beta_1 x_1 + \dots + \beta_p x_p)}}$$

Логарифм отношения шансов:

$$\log \frac{P(Y=1)}{1 - P(Y=1)} = \beta_0 + \dots + \beta_p x_p$$

# 13. Bootstrap-оценка

Повторная генерация выборок с возвращением:

- Выбираются В подвыборок из исходной
- Для каждой считается статистика (среднее, медиана и др.)
- Получается эмпирическое распределение оценки

Особенно полезен при малом объёме данных или сложной форме распределения.