

# Домашнее задание

## Решения задач

AI Masters 25

### Задача 1

#### Решение:

Оценка  $\hat{\alpha}$  несмещённая:  $E[\hat{\alpha}] = \alpha$ .

Оценка эффективная когда ее дисперсия совпадает с нижней оценкой в неравенстве Крамера-Рао, которая равна 1 делить на информацию Фишера.

- **Дисперсия:**  $D\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n^2} D\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{\sigma^2}{n}$
- **Информация Фишера:** Надо найти информацию Фишера одного наблюдения.

$$I_i(\alpha) = E\left[\frac{\partial \ln f(\alpha, X_i)}{\partial \alpha}\right],$$

где  $f(\alpha, x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(x-\alpha)^2}{2\sigma^2}\right)$ . В итоге получаем

$$I(\alpha) = nI_i(\alpha) = nE\left[\frac{(X_i - \alpha)^2}{\sigma^4}\right] = \frac{n}{\sigma^2}$$

Следовательно,  $\hat{\alpha}$  — эффективная оценка.

### Задача 2

#### Решение:

Оценка  $\hat{\sigma}^2$  несмещённая:

$$E[\hat{\sigma}^2] = E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2\right] = \sigma^2.$$

Аналогично предыдущей задаче ищем информацию Фишера и дисперсию.

- **Информация Фишера:** для  $\sigma^2$  в  $N(0, \sigma^2)$ :

$$I(\sigma^2) = nI_i(\sigma^2).$$

Здесь

$$I_i(\sigma^2) = E \left[ \frac{\partial \ln f(\sigma^2, X_i)}{\partial \sigma^2} \right],$$

где  $f(\sigma^2, x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left( -\frac{(x-\alpha)^2}{2\sigma^2} \right)$ .

Получаем  $I_i(\sigma) = \frac{1}{2\sigma^4}$ .

$$I(\sigma^2) = \frac{n}{2\sigma^4}$$

• **Дисперсия оценки:**

$$D \left[ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 \right] = \frac{1}{n} (E[X^4] - E^2[X^2]) = \frac{2\sigma^4}{n}.$$

Таким образом,  $\hat{\sigma}^2$  — эффективная оценка.

### Задача 3

**Решение:**

Достаточная статистика для  $\theta - T = \max(X_1, \dots, X_n)$ .

Функция распределения рассчитывается следующим образом:

$$P(\max(X_1, \dots, X_n) < t) = P(X_1 < t, \dots, X_n < t) = \prod_{i=1}^n P(X_i < t) = \frac{t^n}{\theta^n}, 0 < t < \theta.$$

Отсюда получаем вид для плотности распределения  $T$ :

$$f_T(t) = \frac{nt^{n-1}}{\theta^n}, \quad 0 \leq t \leq \theta.$$

Найдем мат. ожидание  $T$ :

$$E[T] = \int_0^\theta \frac{nt^n}{\theta^n} dt = \frac{n}{n+1} \theta$$

Оценка  $\hat{\theta} = \frac{n+1}{n} T$  является несмещённой:

$$E[T] = \frac{n}{n+1} \theta \implies E[\hat{\theta}] = \theta.$$

Так как  $T$  — полная и достаточная статистика, то  $\hat{\theta}$  — оптимальная оценка.

## Задача 4

**Решение:**

(a) Метод моментов:

$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  — оценка для  $E[X]$  (первый момент).

$\overline{X^2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$  — оценка для  $E[X^2]$  (второй момент).

$$\begin{cases} E[X_1] = \frac{a+b}{2} \\ \hat{E} = \bar{X} \\ D[X_1] = \frac{(b-a)^2}{12} \\ \hat{D} = \overline{X^2} - \bar{X}^2 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \frac{\hat{a}+\hat{b}}{2} = \bar{X} \\ \frac{\hat{b}-\hat{a}}{2} = \sqrt{3(\overline{X^2} - \bar{X}^2)} \end{cases}$$

Отсюда получем оценки:

$$\begin{cases} \hat{a} = \bar{X} - \sqrt{3(\overline{X^2} - \bar{X}^2)} \\ \hat{b} = \bar{X} + \sqrt{3(\overline{X^2} - \bar{X}^2)} \end{cases}$$

(b) Пример кода на Python:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

a_true, b_true = 1, 4
n_values = range(10, 1000, 10)
a_errors, b_errors = [], []

for n in n_values:
    sample = np.random.uniform(a_true, b_true, n)
    a_hat = np.mean(sample) - np.sqrt(3 * (np.var(sample)))
    b_hat = np.mean(sample) + np.sqrt(3 * (np.var(sample)))
    a_errors.append((a_hat - a_true)**2)
    b_errors.append((b_hat - b_true)**2)

plt.plot(n_values, a_errors, label='a_error')
plt.plot(n_values, b_errors, label='b_error')
plt.legend()
plt.show()
```

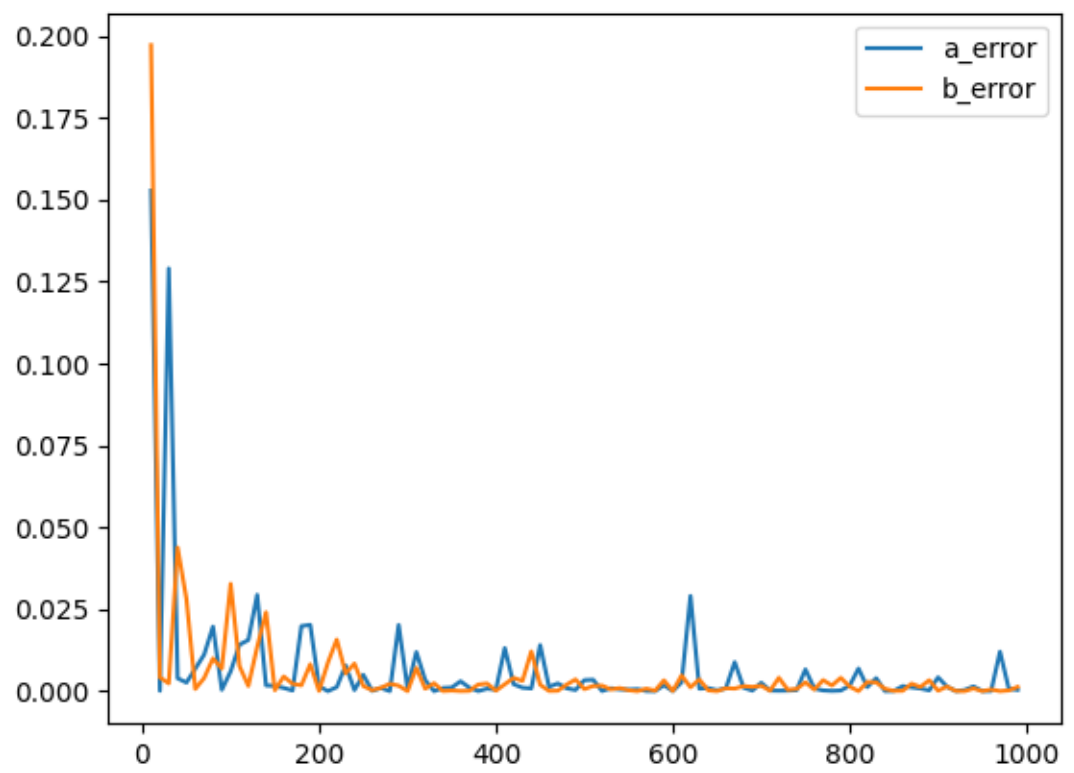


Рис. 1: Результат работы

## Задача 5

**Решение:**

Функция правдоподобия:

$$L(\alpha) = \prod_{i=1}^n p(X_i) = \alpha^n \exp\left(\alpha \sum (X_i - \beta)\right).$$

Логарифмируем:

$$\ln L(\alpha) = n \ln \alpha + \alpha \sum (X_i - \beta).$$

Условие максимума:

$$\frac{d}{d\alpha} \ln L(\alpha) = \frac{n}{\alpha} + \sum (X_i - \beta) = 0 \implies \hat{\alpha} = -\frac{n}{\sum (X_i - \beta)}.$$

## Задача 6

**Решение:**

Функция правдоподобия:

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{5} \cdot I_{\theta \leq X_i \leq \theta+5}.$$

Максимум достигается, когда все индикаторные функции равны 1. Таким образом:

$$\hat{\theta} = \min(X_i) \quad \text{или} \quad \hat{\theta} = \max(X_i) - 5.$$