

# 1 Задача 1

Построить асимптотический доверительный интервал параметров равномерного распределения  $\mathbb{R}[\theta_1, \theta_2]$

## 1.1 Решение

Пусть дана выборка  $\mathbb{X} = (X_1, \dots, X_n) \sim \mathbb{R}[\theta_1; \theta_2]$

- Считаю 1-ый и 2-ой начальные моменты равномерного распределения:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X_i] &= \frac{\theta_1 + \theta_2}{2} \\ \mathbb{E}[X_i^2] &= \mathbb{D}[X_i] + (\mathbb{E}X_i)^2 = \frac{(\theta_2 - \theta_1)^2}{12} + \frac{(\theta_2 + \theta_1)^2}{4} = \frac{\theta_2^2 - 2\theta_1\theta_2 + \theta_1^2}{12} + \\ &\quad + \frac{3(\theta_2^2 + 2\theta_1\theta_2 + \theta_1^2)}{12} = \\ &= \frac{4\theta_2^2 + 4\theta_1\theta_2 + 4\theta_1^2}{12} = \frac{\theta_2^2 + \theta_1\theta_2 + \theta_1^2}{3} \\ &\quad \begin{cases} \bar{X} = \mathbb{E}[X] \\ S_{n,2} = \mathbb{E}[X^2] \end{cases}\end{aligned}$$

- Доказываю их асимптотическую нормальность и нахожу математическое ожидание и ковариационную матрицу:

Для доказательства воспользуюсь центральной предельной теоремой:

$$\begin{aligned}\bar{X} &\rightarrow \theta = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2} < \infty \\ \mathbb{D}[\bar{X}] &= \frac{(\theta_2 - \theta_1)^2}{12} < \infty\end{aligned}$$

Тогда

$$\sqrt{n} \frac{\bar{X} - \theta}{\sqrt{\mathbb{D}[\bar{X}]}} \rightarrow \mathbb{N}[0, 1]$$

Теперь рассмотрим выборочный начальный момент второго порядка  $S_{n,2}$ :

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[S_{n,2}] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n \frac{1}{n} X_i^2\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i^2] = \frac{1}{n} n \mathbb{E}[X_i^2] = \\ &= \mathbb{E}[X_i^2];\end{aligned}$$

То есть  $S_{n,2} \rightarrow \mathbb{E}[X_i^2]$ , тогда по теореме непрерывности  $\mathbb{D}(S_{n,2}) \xrightarrow{\text{п.н.}} \mathbb{D}[\mathbb{E}(X_i^2)]$  (в том же смысле, что и  $S_{n,2} \xrightarrow{\text{п.н.}} \mathbb{E}[X_i^2]$ ). Получаем конечность

двух первых начальных моментов, тогда применима ЦПТ и асимптотическая нормальность доказана.

Теперь подсчитаем математическое ожидание и ковариационную матрицу вектора выборочных моментов:

$$\begin{pmatrix} \bar{X} \\ S_{n,2} \end{pmatrix}$$

Вектор математических ожиданий получается из несмещенности рассмотренных выше статистик:

$$m = \begin{pmatrix} \frac{\theta_2 + \theta_1}{2} \\ \frac{\theta_2^2 + \theta_1\theta_2 + \theta_1^2}{3} \end{pmatrix}$$

Для подсчета ковариационной матрицы воспользуемся тем фактом, что начальный момент  $n$ -го порядка Равномерного распределения на отрезке  $[\theta_1, \theta_2]$  считается так:

$$\mathbb{E}[X_i^n] = \frac{\theta_2^{n+1} - \theta_1^{n+1}}{(n+1)(\theta_2 - \theta_1)}$$

и что элементы выборки независимы.

Тогда

$$\begin{aligned} \mathbb{D}[\bar{X}] &= \frac{1}{n} \mathbb{D}[X_i] = \frac{(\theta_2 - \theta_1)^2}{12n} \\ \mathbb{D}[S_{n,2}] &= \mathbb{D}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2\right] = \frac{1}{n} \mathbb{D}[X_i^2] = \frac{1}{n} \left( \mathbb{E}[X_i^4] - (\mathbb{E}[X_i^2])^2 \right) = \\ &= \frac{1}{n} \left( \frac{\theta_2^5 - \theta_1^5}{5(\theta_2 - \theta_1)} - \left( \frac{\theta_2^3 - \theta_1^3}{3(\theta_2 - \theta_1)} \right)^2 \right) \\ cov(\bar{X}, S_{n,2}) &= \mathbb{E}\left[\overset{o}{\bar{X}} \overset{o}{S_{n,2}}\right] = \mathbb{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \overset{o}{X}_i \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \overset{o}{X}_j^2\right] = \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1, j=1}^n \mathbb{E}\left[\overset{o}{X}_i \overset{o}{X}_j^2\right] = \frac{n}{n^2} \mathbb{E}\left[\overset{o}{X}_i^3\right] = |\mu| = \mathbb{E}[X_i] = \\ &= \frac{1}{n} \mathbb{E}[(X_i - \mu)^3] = \frac{1}{n} (\mathbb{E}[X_i^3] - 3\mu \mathbb{E}[X_i^2] + 3\mu^2 \mathbb{E}[X_i] - \mu^3) = \\ &= \frac{1}{n} \left( \frac{\theta_2^4 - \theta_1^4}{4(\theta_2 - \theta_1)} - 3\mu \frac{\theta_2^3 - \theta_1^3}{3(\theta_2 - \theta_1)} + 3\mu^3 - \mu^3 \right) \end{aligned}$$

Введем обозначения для элементов матрицы:

$$\begin{cases} \sigma_{\bar{X}}^2 &= \mathbb{D}[\bar{X}] \\ c &= cov(\bar{X}, S_{n,2}) \\ \sigma_{S_{n,2}}^2 &= \mathbb{D}[S_{n,2}] \end{cases}$$

Тогда используя полученные выше выражения справедливо, что

$$K(\theta_1, \theta_2) = \begin{pmatrix} \sigma_{\bar{X}}^2 & c \\ c & \sigma_{S_{n,2}}^2 \end{pmatrix}$$

Теперь получим представления для элементов этой матрицы через выбранные статистики.

$$\mathbb{D}[\bar{X}] = \frac{1}{n} (\mathbb{D}[X]) = \frac{1}{n} (\mathbb{E}[X_i^2] - (\mathbb{E}[X_i])^2) = \frac{1}{n} (S_{n,2} - (\bar{X})^2);$$

Выразим  $\mathbb{E}[X_i^4]$  через статистики:

$$\mathbb{E}[X_i^4] = \frac{\theta_2^4 + \theta_2^3\theta_1 + \theta_2^2\theta_1^2 + \theta_2\theta_1^3 + \theta_1^4}{5};$$

$$9(S_{n,2})^2 = (\theta_2^2 + \theta_2\theta_1 + \theta_1^2)^2 = \theta_2^4 + \theta_2^3\theta_1 + \theta_1^4 + 2\theta_2^3\theta_1 + 2\theta_2^2\theta_1^2 + 2\theta_2\theta_1^3 = 5\mathbb{E}[X_i^4] + \\ + \theta_1\theta_2(\theta_2^2 + 2\theta_2\theta_1 + \theta_1^2) = 5\mathbb{E}[X_i^4] + 4\theta_2\theta_1(\bar{X}^2);$$

$$\theta_2\theta_1 = 4\bar{X}^2 - 3S_{n,2};$$

$$5\mathbb{E}[X_i^4] = 9(S_{n,2})^2 - 4(4\bar{X}^2 - 3S_{n,2})\bar{X}^2;$$

Тогда

$$\mathbb{D}[S_{n,2}] = \frac{1}{n} (\mathbb{E}[X_i^4] - (\mathbb{E}[X_i^2])^2) = \frac{1}{n} \left( \frac{9(S_{n,2})^2 - 4(4\bar{X}^2 - 3S_{n,2})\bar{X}^2}{5} - S_{n,2}^2 \right) = \\ = \frac{1}{5n} (4(S_{n,2})^2 - 4(4\bar{X}^2 - 3S_{n,2})\bar{X}^2);$$

Наконец, для нахождения  $cov(\bar{X}, S_{n,2})$  запишем выражение  $\mathbb{E}[X_i^3]$  через статистики:

$$\mathbb{E}[X_i^3] = \frac{\theta_2^4 - \theta_1^4}{4(\theta_2 - \theta_1)} = \frac{(\theta_2^2 - \theta_1^2)(\theta_2^2 + \theta_1^2)}{4(\theta_2 - \theta_1)} = \frac{(\theta_2 + \theta_1)(\theta_2^2 + \theta_1^2)}{4} = \frac{\theta_2^2 + \theta_1^2}{2} \frac{\theta_2 + \theta_1}{2} = \\ = \frac{\theta_2^2 + \theta_1^2}{2} \bar{X};$$

$$\theta_2^2 + \theta_1^2 = 6S_{n,2} - 4\bar{X}^2;$$

$$\mathbb{E}[X_i^3] = (3S_{n,2} - 2\bar{X}^2) \bar{X};$$

$$cov(\bar{X}, S_{n,2}) = \frac{1}{n} \left( \frac{\theta_2^4 - \theta_1^4}{4(\theta_2 - \theta_1)} - 3\mu \frac{\theta_2^3 - \theta_1^3}{3(\theta_2 - \theta_1)} + 3\mu^3 - \mu^3 \right) = |\bar{X} = \mu| =$$

$$= \frac{1}{n} \left( 3S_{n,2}\bar{X} - 2\bar{X}^3 - 3\bar{X}S_{n,2} + 3\bar{X}^3 - \bar{X}^3 \right) = 0$$

Таким образом, получена ковариационная матрица, зависящая от статистик:

$$K(T) = K(\bar{X}, S_{n,2}) = \frac{1}{n} \begin{pmatrix} S_{n,2} - (\bar{X})^2 & 0 \\ 0 & \frac{1}{5} (4(S_{n,2})^2 - 4(4\bar{X}^2 - 3S_{n,2})\bar{X}^2) \end{pmatrix}$$

- На занятиях были посчитаны функции, которые выражают концы отрезка через моменты.

Полученные на семинаре нелинейные функции  $h_i(x), i = \{0, 1\}$  имеют следующий вид:

$$\begin{cases} h_1(\bar{X}, S_{n,2}) = \bar{X} - \sqrt{3(S_{n,2} - (\bar{X})^2)} \\ h_2(\bar{X}, S_{n,2}) = \bar{X} + \sqrt{3(S_{n,2} - (\bar{X})^2)} \end{cases}$$

Далее будем предполагать, что

$$M = \begin{pmatrix} \mathbb{E}[X] \\ \mathbb{E}[X^2] \end{pmatrix}$$

$$T = \begin{pmatrix} \bar{X} \\ S_{n,2} \end{pmatrix}$$

В данном случае результат нелинейного преобразования асимптотически гауссовского вектора будет асимптотически гауссовским.

Так как  $\mathbb{L}_\theta(\sqrt{n}(T - M)) \rightarrow \mathbb{N}(0, K(\theta))$ , тогда, положив, что

$$\phi(T) = \begin{pmatrix} h_1(T) \\ h_2(T) \end{pmatrix}$$

получаем  $\mathbb{L}_\theta(\sqrt{n}(\phi(T) - \phi(M))) \rightarrow \mathbb{N}(0, v^2(\theta))$ , где

$$v^2(\theta) = b^T(\theta)K(\theta)b(\theta), b(\theta) = \begin{pmatrix} \frac{\partial \phi(\theta)}{\partial \theta_1} \\ \frac{\partial \phi(\theta)}{\partial \theta_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial h_1(\theta)}{\partial \theta_1} & \frac{\partial h_2(\theta)}{\partial \theta_1} \\ \frac{\partial h_1(\theta)}{\partial \theta_2} & \frac{\partial h_2(\theta)}{\partial \theta_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} + \frac{1}{2\sqrt{3}} & \frac{1}{2} - \frac{1}{2\sqrt{3}} \\ \frac{1}{2} - \frac{1}{2\sqrt{3}} & \frac{1}{2} + \frac{1}{2\sqrt{3}} \end{pmatrix}$$

Также заметим, что

$$\theta = \begin{pmatrix} \theta_1 \\ \theta_2 \end{pmatrix} = \phi(M)$$

Отсюда и из установленного ранее тождества  $c = cov(\bar{X}, S_{n,2}) = 0$  получаем, что

$$b^T(\theta)K(\theta) = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{3}+1}{2\sqrt{3}}\sigma_X^2 & \frac{\sqrt{3}-1}{2\sqrt{3}}\sigma_{S_{n,2}}^2 \\ \frac{\sqrt{3}-1}{2\sqrt{3}}\sigma_X^2 & \frac{\sqrt{3}+1}{2\sqrt{3}}\sigma_{S_{n,2}}^2 \end{pmatrix}$$

$$v^2(\theta) = b^T(\theta)K(\theta)b(\theta), b(\theta) = \begin{pmatrix} \frac{(\sqrt{3}+1)^2}{4*3}\sigma_X^2 + \frac{(\sqrt{3}-1)^2}{4*3}\sigma_{S_{n,2}}^2 & \frac{2}{12}\sigma_X^2 + \frac{2}{12}\sigma_{S_{n,2}}^2 \\ \frac{2}{12}\sigma_X^2 + \frac{2}{12}\sigma_{S_{n,2}}^2 & \frac{(\sqrt{3}+1)^2}{4*3}\sigma_X^2 + \frac{(\sqrt{3}-1)^2}{4*3}\sigma_{S_{n,2}}^2 \end{pmatrix}$$

Тогда  $\mathbb{L}_\theta \left( \sqrt{n} \frac{(\phi(T) - \phi(M))}{v(T)} \right) \rightarrow \mathbb{N}(0, I)$

Используя равенство  $\theta = \phi(M)$ , получаем ответ:

$$\theta = \begin{pmatrix} \theta_1 \\ \theta_2 \end{pmatrix} \in \left( h(T) - \frac{v(T)c_\gamma}{\sqrt{n}}; h(T) + \frac{v(T)c_\gamma}{\sqrt{n}} \right),$$

где  $c_\gamma = \begin{pmatrix} (c_\gamma)_1 \\ (c_\gamma)_2 \end{pmatrix}$  — многомерный квантиль  $\gamma$  стандартного нормального распределения