

Задача №1

Рассмотрим случайную величину X_i – цена i -го проданного кокошника, где $i \in \{1, 2, 3, 4, 5\}$. Рассмотрим множество платьев, стоимостью s . Через s_n обозначим количество таких платьев. Тогда очевидно, что $P(X_1 = s) = \frac{s_n}{5}$. Отсюда следует, что:

$$\begin{aligned} P(X_2 = s) &= P(X_2 = s | X_1 = s) * P(X_1 = s) + P(X_2 = s | X_1 \neq s) * P(X_1 \neq s) = \\ &= \frac{s_n - 1}{4} * \frac{s_n}{5} + \frac{s_n}{4} * \left(1 - \frac{s_n}{5}\right) = \frac{s_n}{5} = P(X_1 = s) \end{aligned}$$

Таким образом X_2 и X_1 имеют одинаковые маргинальные распределения. По индукции нетрудно показать, что маргинальные распределения всех X_i совпадают. Отметим, что отсюда следует, что $E(X_i) = E(X_j)$ и $Var(X_i) = Var(X_j)$ для любых $i, j \in \{1, 2, 3, 4, 5\}$.

Обратим внимание, что, несмотря на равенство маргинальных распределений, случайные величины X_1, \dots, X_5 – зависимы. При этом $Cov(X_i, X_j) = Cov(X_1, X_2), \forall i \neq j$. Поскольку маргинальные распределения X_i совпадают, то достаточно показать, что $E(X_i X_j) = E(X_1 X_2), \forall i \neq j$. Через $S = \{s_1, \dots, s_m\}$ обозначим множество стоимостей платьев, а через $n = \{n_1, \dots, n_m\}$ – соответствующих им количеств, где $m \leq 5$. Без потери общности допустим, что $k < i$ и $k < j$. Тогда получаем, что:

$$\begin{aligned} E(X_k X_i) &= \sum_{t=1}^m E(X_k X_i | X_i = s_t) * P(X_i = s_t) = \sum_{t=1}^m s_t E(X_k | X_i = s_t) * \frac{n_t}{5} = \\ &= \sum_{t=1}^m s_t E(X_k | X_j = s_t) * \frac{n_t}{5} = \sum_{t=1}^m E(X_k X_j | X_j = s_t) * P(X_j = s_t) = E(X_k X_j) \end{aligned}$$

В свете вышесказанного математическое ожидание вырученных Василисой денег принимает вид:

$$E(X_1 + X_2 + X_3) = E(X_1) + E(X_2) + E(X_3) = E(X_1) + E(X_1) + E(X_1) = 3500 + 3500 + 3500 = 10500$$

Теперь найдем дисперсию:

$$\begin{aligned} Var(X_1 + X_2 + X_3) &= Var(X_1) + Var(X_2) + Var(X_3) + 2Cov(X_1, X_2) + 2Cov(X_1, X_3) + 2Cov(X_2, X_3) = \\ &= Var(X_1) + Var(X_1) + Var(X_1) + 2Cov(X_1, X_2) + 2Cov(X_1, X_2) + 2Cov(X_1, X_2) = 3Var(X_1) + 6Cov(X_1, X_2) \end{aligned}$$

Из условия известно, что $Var(X_1) = 500^2 = 250000$, поэтому остается найти лишь $Cov(X_1, X_2)$. Во-первых, обратим внимание, что:

$$Cov(X_1, X_1 + X_2 + X_3 + X_4 + X_5) = Cov(X_1, 5 * 3500) = 0$$

Во-вторых, это же выражение можно расписать следующим образом:

$$\begin{aligned} Cov(X_1, X_1 + X_2 + X_3 + X_4 + X_5) &= Var(X_1) + Cov(X_1, X_2) + Cov(X_1, X_3) + \\ &+ Cov(X_1, X_4) + Cov(X_1, X_5) = Var(X_1) + 4Cov(X_1, X_2) = 250000 + 4Cov(X_1, X_2) \end{aligned}$$

Объединяя оба полученных выше результата имеем:

$$250000 + 4Cov(X_1, X_2) = 0$$

Решая получаем, что $Cov(X_1, X_2) = -62500$. Подставляя данный результат в изначальное уравнение имеем:

$$Var(X_1 + X_2 + X_3) = 3Var(X_1) + 6Cov(X_1, X_2) = 3 * 250000 - 6 * 62500 = 375000$$

Задача №2

Воспользуемся первым начальным моментом, то есть математическим ожиданием:

$$E(X_1) = \int_0^{\theta} x \frac{2x}{\theta^2} dx = \frac{2x^3}{3\theta^2} \Big|_0^{\theta} = \frac{2}{3} \theta$$

Отсюда следует, что $\theta = \frac{3}{2} E(X_1)$. Подставляя вместо математического ожидания его оценку получаем: $\hat{\theta} = \frac{3}{2} \bar{X}$, где $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$.

Задача №3

а) Оценка является несмещенной, поскольку:

$$E(\hat{\theta}_n) = E\left(\frac{3}{2} \bar{X}\right) = \frac{3}{2} E(X_1) = \frac{3}{2} * \frac{2}{3} \theta = \theta$$

б) Найдем дисперсию оценки:

$$Var(\hat{\theta}_n) = Var\left(\frac{3}{2} \bar{X}\right) = \frac{9}{4n} Var(X_1) = \frac{9}{4n} (E(X_1^2) - E(X_1)^2) = \frac{9}{4n} (E(X_1^2) - \frac{4}{9} \theta^2)$$

Необходимо посчитать второй начальный момент:

$$E(X_1^2) = \int_0^{\theta} x^2 \frac{2x}{\theta^2} dx = \frac{x^4}{2\theta^2} \Big|_0^{\theta} = \frac{1}{2} \theta^2$$

Подставляя полученный результат в выражение для дисперсии оценки получаем:

$$Var(\hat{\theta}_n) = \frac{9}{4n} \left(\frac{1}{2} \theta^2 - \frac{4}{9} \theta^2 \right) = \frac{1}{8n} \theta^2$$

в) Оценка является состоятельной, так как соблюдены оба достаточных условия:

$$1. \lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \theta = \theta$$

$$2. \lim_{n \rightarrow \infty} Var(\hat{\theta}_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{8n} \theta^2 = 0$$

г) Сперва найдем распределение оценки $T_n = \max(X_1, \dots, X_n)$. Для этого найдем функцию распределения на интервале $x \in [0, \theta]$, пользуясь свойствами независимости и одинаковости распределенности элементов выборки:

$$\begin{aligned}
F_{T_n}(x) &= P(T_n \leq x) = P(\max(X_1, \dots, X_n) \leq x) = P(X_1 \leq x \cap \dots \cap X_n \leq x) = \\
&= P(X_1 \leq x) * \dots * P(X_n \leq x) = F_{X_1}(x) * \dots * F_{X_n}(x) = F_{X_1}(x) * \dots * F_{X_1}(x) = \\
&= (F_{X_1}(x))^n = \left(\int_0^x \frac{2t}{\theta^2} dt \right)^n = \frac{x^{2n}}{\theta^{2n}}, x \in [0, \theta]
\end{aligned}$$

Дифференцируя функцию распределения получаем функцию плотности:

$$f_{T_n}(x) = \begin{cases} \frac{2nx^{2n-1}}{\theta^{2n}}, & \text{при } x \in [0, \theta] \\ 0, & \text{при } x \notin [0, \theta] \end{cases}$$

Теперь нетрудно показать, что оценка является смещенной, поскольку:

$$E(T_n) = \int_0^\theta x \frac{2nx^{2n-1}}{\theta^{2n}} dx = \int_0^\theta \frac{2nx^{2n}}{\theta^{2n}} dx = \frac{2n\theta^{2n+1}}{(2n+1)\theta^{2n}} = \frac{2n}{(2n+1)}\theta \neq \theta$$

Величина смещения составляет:

$$|E(T_n) - \theta| = \left| \frac{2n}{(2n+1)}\theta - \theta \right| = \frac{1}{(2n+1)}\theta$$

д) Поскольку оценка $\hat{\theta}$ является несмещенной, то:

$$MSE(\hat{\theta}_n) = Var(\hat{\theta}_n) = \frac{1}{8n}\theta^2$$

Для оценки T_n получаем:

$$MSE(T_n) = E((T_n - \theta)^2) = E(T_n^2 + \theta^2 - 2T_n\theta) = E(T_n^2) + \theta^2 - 2\theta E(T_n)$$

Найдем второй начальный момент этой оценки:

$$E(T_n^2) = \int_0^\theta x^2 \frac{2nx^{2n-1}}{\theta^{2n}} dx = \int_0^\theta \frac{2nx^{2n+1}}{\theta^{2n}} dx = \frac{2n\theta^{2n+2}}{(2n+2)\theta^{2n}} = \frac{2n}{(2n+2)}\theta^2$$

Подставляя моменты в выражение для MSE имеем:

$$MSE(T_n) = \frac{2n}{(2n+2)}\theta^2 + \theta^2 - 2\theta * \frac{2n}{(2n+1)}\theta = \frac{1}{(n+1)(2n+1)}\theta^2$$

Рассмотрим разницу в MSE:

$$MSE(T_n) - MSE(\hat{\theta}_n) = \frac{1}{(n+1)(2n+1)}\theta^2 - \frac{1}{8n}\theta^2 = \frac{-2n^2 + 5n - 1}{8n(n+1)(2n+1)}\theta^2$$

Знак этой разницы зависит от знака $-2n^2 + 5n - 1$, $n \in N$. Поэтому, следует рассмотреть три случая.

Во-первых, предположим, что $-2n^2 + 5n - 1 = 0$, а значит $n = 0.22$ или $n = 2.28$, чего быть не может, следовательно, рассматриваемые оценки никогда не будут одинаково эффективными.

Во-вторых, допустим, что $-2n^2 + 5n - 1 < 0$, тогда $n \geq 3$ и при таком объеме выборки оценка T_n оказывается более эффективной.

В-третьих, если $-2n^2 + 5n - 1 > 0$, то $n = 1$ или $n = 2$ и лишь при таком объеме выборки оценка $\hat{\theta}_n$ будет более эффективной согласно рассматриваемому критерию.

Задача №4

а) Функция правдоподобия имеет вид:

$$L(\theta; x) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta}} e^{-\frac{x_i^2}{2\theta}}$$

Тогда логарифм функции правдоподобия принимает форму:

$$\ln L(\theta; x) = -\frac{n}{2} \ln(2\pi) - \frac{n}{2} \ln(\theta) - \sum_{i=1}^n \frac{x_i^2}{2\theta}$$

Условия первого порядка принимают вид:

$$\frac{d \ln L(\theta; x)}{d\theta} = -\frac{n}{2\theta} + \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{2\theta^2} = 0$$

Решая данное равенство получаем точку экстремума:

$$\theta^* = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{n}$$

Проверим условия второго порядка:

$$\frac{d^2 \ln L(\theta; x)}{d^2 \theta} \Big|_{\theta=\theta^*} = \frac{n}{2\theta^{*2}} - \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{\theta^{*3}} = \frac{1}{2n \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^2} - \frac{n^3}{\left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^2} < 0$$

Полученный результат свидетельствует в пользу того, что θ^* является точкой глобального максимума функции правдоподобия, а значит оценка максимального правдоподобия $\hat{\theta}^{ML}$ параметра θ принимает вид:

$$\hat{\theta}^{ML} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n}$$

б) Полученная оценка является несмещенной, поскольку:

$$E(\hat{\theta}^{ML}) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n}\right) = E(X_1^2) = \theta$$

в) Вычислим информацию Фишера следующим образом:

$$I(\theta) = -E\left(\frac{d^2 \ln L(\theta; X)}{d^2 \theta}\right) = -E\left(\frac{n}{2\theta^2} - \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{\theta^3}\right) = \frac{n}{2\theta^2}$$

г) Рассмотрим произвольную несмещенную оценку $\hat{\theta}$ параметра θ . Тогда, согласно неравенству Рао-Крамера, получаем:

$$\text{Var}(\hat{\theta}) \geq \frac{2\theta^2}{n}$$

Покажем, что для оценки $\hat{\theta}^{ML}$ данное равенство соблюдается строго, что докажет её эффективность:

$$\begin{aligned} \text{Var}(\hat{\theta}^{ML}) &= \text{Var}\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n}\right) = \frac{1}{n} \text{Var}(X_1^2) = \frac{1}{n} (E(X_1^4) - E(X_1^2)^2) = \\ &= \frac{1}{n} \left(\theta^2 E\left(\left(\frac{X_1}{\sqrt{\theta}}\right)^4\right) - E(X_1^2)^2 \right) = \frac{1}{n} (3\theta^2 - \theta^2) = \frac{2\theta^2}{n} \end{aligned}$$

Задача №5

Введем обозначения для реализаций экстремальных статистик: $x_{(1)} = \min(x_1, \dots, x_n)$ и $x_{(n)} = \max(x_1, \dots, x_n)$. Обратим пристальное внимание на то, что функция плотности $f(x; \theta)$ принимает значение $\frac{1}{\theta}$ только при $x \in [0, \theta]$, а в противном случае – принимает нулевое значение. Учитывая это обстоятельство, аккуратно запишем функцию правдоподобия:

$$L(\theta; x) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \begin{cases} \prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta}, & \text{если } x_{(n)} \leq \theta \\ 0, & \text{в противном случае} \end{cases} = \begin{cases} \frac{1}{\theta^n}, & \text{если } x_{(n)} \leq \theta \\ 0, & \text{в противном случае} \end{cases}$$

Поскольку функция правдоподобия строго убывает по θ при $x_{(n)} \leq \theta$ и равна нулю в противном случае, то точкой максимума будет $\theta^* = x_{(n)}$, а значит оценка максимального правдоподобия принимает вид: $\hat{\theta}^{ML} = X_{(n)}$, где $X_{(n)} = \max(X_1, \dots, X_n)$.