

Решения задач по математической статистике

КОНСТАНТИН ЗЮБИН

Задача 1 («нулёвка»)

Пусть случайные величины $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(\theta, 1)$ независимы и одинаково распределены. Вычислим информация Фишера. Имеем формулу для плотности $f_\theta(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\theta)^2}{2}}$. Тогда

$$L(x_1, \dots, x_n, \theta) = f_\theta(x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f_\theta(x_j) = (2\pi)^{-\frac{n}{2}} \cdot e^{-\frac{1}{2} \sum_{j=1}^n (x_j - \theta)^2}.$$

Далее,

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_\theta = -\frac{1}{2} \cdot 2 \cdot \sum_{i=1}^n (\theta - x_j) = -n\theta + \sum_{i=1}^n x_j.$$

Окончательно,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_\theta \left(-n\theta + \sum_{i=1}^n X_j \right)^2 &= n^2\theta^2 - 2n\theta \cdot \mathbb{E}_\theta \left(\sum_{i=1}^n X_j \right) + \mathbb{E}_\theta \left(\sum_{i=1}^n X_j \right)^2 = \\ &= n^2\theta^2 - 2n\theta \cdot n\theta + n^2\theta^2 + n = n. \end{aligned}$$

Задача 2 ($\mathcal{N}(\theta, \theta^2)$)

Вычислим информацию Фишера для независимых одинаково распределённых случайных величин $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(\theta, \theta^2)$. Из вычислений выше имеем

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_\theta = -\frac{n}{\theta} - \frac{x_1 + \dots + x_n}{\theta^2} + \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{\theta^3}.$$

Тогда

$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_\theta = \frac{n}{\theta^2} + 2 \cdot \frac{x_1 + \dots + x_n}{\theta^3} - 3 \cdot \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{\theta^4}.$$

Отсюда

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_\theta \left(\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(X_1, \dots, X_n, \theta) \Big|_\theta \right)^2 &= \mathbb{E}_\theta \left(-\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(X_1, \dots, X_n, \theta) \Big|_\theta \right) = \mathbb{E}_\theta \left(-\frac{n}{\theta^2} - 2 \cdot \frac{X_1 + \dots + X_n}{\theta^3} + 3 \cdot \frac{X_1^2 + \dots + X_n^2}{\theta^4} \right) = \\ &= -\frac{n}{\theta^2} - \frac{2n\theta}{\theta^3} + \frac{3n(\theta^2 + \theta^2)}{\theta^4} = \frac{3n}{\theta^2}. \end{aligned}$$

Задача 2 ($\mathcal{N}(0, \theta)$)

Вычислим информацию Фишера для независимых одинаково распределённых случайных величин $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(0, \theta)$. Из вычислений выше имеем

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_\theta = -\frac{n}{2\theta} + \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{2\theta^2}.$$

Тогда

$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_\theta = \frac{n}{2\theta^2} - \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{\theta^3}.$$

Отсюда

$$\mathbb{E}_\theta \left(\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(X_1, \dots, X_n, \theta) \Big|_\theta \right)^2 = \mathbb{E}_\theta \left(-\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(X_1, \dots, X_n, \theta) \Big|_\theta \right) = \mathbb{E}_\theta \left(-\frac{n}{2\theta^2} + \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{\theta^3} \right) =$$

$$= -\frac{n}{2\theta^2} + \frac{n\theta}{\theta^3} = \frac{n}{2\theta^2}.$$

Задача 2 ($\mathcal{N}(\theta, \theta)$)

Вычислим информацию Фишера для независимых одинаково распределённых случайных величин $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(\theta, \theta)$. Из вычислений выше имеем

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_{\theta} = \frac{-n}{2} + \frac{-n}{2\theta} + \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{2\theta^2}.$$

Тогда

$$\frac{\partial^2}{\partial^2 \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_{\theta} = \frac{n}{2\theta^2} - \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{\theta^3}.$$

Отсюда

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_{\theta} \left(\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(X_1, \dots, X_n, \theta) \Big|_{\theta} \right)^2 &= \mathbb{E}_{\theta} \left(-\frac{\partial^2}{\partial^2 \theta} \ln L(X_1, \dots, X_n, \theta) \Big|_{\theta} \right) = \mathbb{E}_{\theta} \left(-\frac{n}{2\theta^2} + \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{\theta^3} \right) = \\ &= -\frac{n}{2\theta^2} + \frac{n\theta}{\theta^3} = \frac{n}{2\theta^2}. \end{aligned}$$

Задача 3

Пусть случайные величины $X_1, \dots, X_n \sim \text{Cauchy}(\theta)$ независимы и имеют распределение Коши. Плотность имеет вид $f_{\theta}(x) = \frac{1}{\pi((x-\theta)^2+1)}$. Вычислим информацию Фишера. Имеем

$$L(x_1, \dots, x_n, \theta) = f_{\theta}(x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f_{\theta}(x_j) = \frac{1}{\pi^n} \cdot \frac{1}{\prod_{j=1}^n ((x_j - \theta)^2 + 1)}.$$

Далее,

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_{\theta} = \frac{\partial}{\partial \theta} \left(-n \ln \pi - \sum_{j=1}^n \ln((x_j - \theta)^2 + 1) \right) \Big|_{\theta} = \sum_{j=1}^n \frac{2(x_j - \theta)}{(x_j - \theta)^2 + 1}.$$

Имеем

$$\mathbb{E}_{\theta} \frac{2(X_j - \theta)}{(X_j - \theta)^2 + 1} = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{2(x_j - \theta) dx_j}{\pi((x_j - \theta)^2 + 1)^2} = 0,$$

поскольку подынтегральная функция после сдвига на θ становится нечётной. Из независимости для $j \neq k$ получаем

$$\mathbb{E}_{\theta} \frac{2(X_j - \theta)}{(X_j - \theta)^2 + 1} \cdot \frac{2(X_k - \theta)}{(X_k - \theta)^2 + 1} = \mathbb{E}_{\theta} \frac{2(X_j - \theta)}{(X_j - \theta)^2 + 1} \cdot \mathbb{E}_{\theta} \frac{2(X_k - \theta)}{(X_k - \theta)^2 + 1} = 0 \cdot 0 = 0.$$

Также получаем

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_{\theta} \left(\frac{2(X_j - \theta)}{(X_j - \theta)^2 + 1} \right)^2 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{4(x_j - \theta)^2 dx_j}{\pi((x_j - \theta)^2 + 1)^3} = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{4x_j^2 dx_j}{\pi(x_j^2 + 1)^3} = \frac{8}{\pi} \int_0^{+\infty} \frac{x_j^2 dx_j}{(x_j^2 + 1)^3} = \\ &= \{x_j = \text{tg } \varphi\} = \frac{8}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin^2 \varphi \cos^{-2+6-2} \varphi d\varphi = \frac{8}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin^2 \varphi \cos^2 \varphi d\varphi = \frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin^2(2\varphi) d\varphi = \\ &= \frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \frac{1 - \cos(4\varphi)}{2} d\varphi = \frac{2}{\pi} \cdot \frac{\pi}{4} = \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

Введём обозначение $g(x, \theta) = \frac{2(x-\theta)}{(x-\theta)^2+1}$. Тогда

$$E_{\theta} \left(\sum_{j=1}^n g(X_j, \theta) \right)^2 = \sum_{j=1}^n E_{\theta} g(X_j, \theta)^2 + 2 \sum_{j < k} E_{\theta} g(X_j, \theta) g(X_k, \theta) = \frac{n}{2} + 0 = \frac{n}{2}.$$

Задача 4а

Рассмотрим случайные величины с распределением $E(\frac{1}{\theta})$, где $\theta > 0$. Имеем формулу для плотности $f_{\theta}(x) = \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} I(x \geq 0)$. Тогда

$$L(\theta, x_1, \dots, x_n) = f_{\theta}(x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f_{\theta}(x_j) = \frac{1}{\theta^n} \cdot e^{-\frac{\sum_{j=1}^n x_j}{\theta}}$$

при $x_1, \dots, x_n \geq 0$, и $f_{\theta}(x_1, \dots, x_n) = 0$, если хотя бы одна из координат отрицательна.

Вычислим информацию Фишера. Имеем

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_{\theta} = \frac{\partial}{\partial \theta} \left(-n \ln \theta - \frac{1}{\theta} \sum_{j=1}^n x_j \right) \Big|_{\theta} = -\frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{j=1}^n x_j = \sum_{j=1}^n \frac{x_j - \theta}{\theta^2}.$$

Обозначим через $g(x, \theta) = \frac{x - \theta}{\theta^2}$. Тогда (в последней формуле при $j \neq k$)

$$E_{\theta} g(X_j, \theta)^2 = E_{\theta} \left(\frac{X_j^2}{\theta^4} - \frac{2X_j}{\theta^3} + \frac{1}{\theta^2} \right) = \frac{\theta^2 + \theta^2}{\theta^4} - \frac{2\theta}{\theta^3} + \frac{1}{\theta^2} = \frac{1}{\theta^2};$$

$$E_{\theta} g(X_j, \theta) = E_{\theta} \frac{X_j - \theta}{\theta^2} = \frac{\theta - \theta}{\theta^2} = 0;$$

$$E_{\theta} (g(X_j, \theta) g(X_k, \theta)) = E_{\theta} g(X_j, \theta) E_{\theta} g(X_k, \theta) = 0 \cdot 0 = 0.$$

Далее,

$$E_{\theta} \left(\sum_{j=1}^n \frac{x_j - \theta}{\theta^2} \right)^2 = \sum_{j=1}^n E_{\theta} g(X_j, \theta)^2 + 2 \sum_{j < k} E_{\theta} g(X_j, \theta) g(X_k, \theta) = \frac{n}{\theta^2} + 0 = \frac{n}{\theta^2}.$$

Задача 4б

Рассмотрим случайные величины с распределением $\text{Geom}(\theta)$, где $\theta \in (0, 1)$. Имеем

$$L(\theta, x_1, \dots, x_n) = P_{\theta}(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \prod_{j=1}^n P(X_j = x_j) = \theta^n (1 - \theta)^{x_1 + \dots + x_n - n}.$$

Вычислим информацию Фишера. Имеем

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_{\theta} = \frac{\partial}{\partial \theta} \left(n \ln \theta + (-n + \sum_{j=1}^n x_j) \ln(1 - \theta) \right) \Big|_{\theta} = \frac{n}{\theta} - \frac{-n + \sum_{j=1}^n x_j}{1 - \theta} = \frac{n}{\theta(1 - \theta)} - \sum_{j=1}^n \frac{x_j}{1 - \theta}.$$

Обозначим через $g(x, \theta) = \frac{1 - x\theta}{\theta(1 - \theta)}$. Тогда (в последней формуле при $j \neq k$)

$$E_{\theta} g(X_j, \theta)^2 = E_{\theta} \frac{1 - 2X_j\theta + X_j^2\theta^2}{\theta^2(1 - \theta)^2} = \frac{1 - 2\theta + \frac{\theta^2(2 - \theta)}{\theta^2}}{\theta^2(1 - \theta)^2} = \frac{1 - \theta}{\theta^2(1 - \theta)^2} = \frac{1}{\theta^2(1 - \theta)};$$

$$E_{\theta} g(X_j, \theta) = E_{\theta} \frac{1 - X_j\theta}{\theta(1 - \theta)} = \frac{1 - \theta}{\theta^2(1 - \theta)^2} = 0;$$

$$E_{\theta} (g(X_j, \theta) g(X_k, \theta)) = E_{\theta} g(X_j, \theta) E_{\theta} g(X_k, \theta) = 0 \cdot 0 = 0.$$

Далее,

$$\mathbb{E}_\theta \left(\sum_{j=1}^n \frac{x_j - \theta}{\theta^2} \right)^2 = \sum_{j=1}^n \mathbb{E}_\theta g(X_j, \theta)^2 + 2 \sum_{j < k} \mathbb{E}_\theta g(X_j, \theta) g(X_k, \theta) = \frac{n}{\theta^2(1-\theta)} + 0 = \frac{n}{\theta^2(1-\theta)}.$$

Задача 4в

Рассмотрим случайные величины с распределением $\Gamma(\alpha, \frac{1}{\theta})$, где $\theta > 0, \alpha \leq 1$. Имеем формулу для плотности $f_\theta(x) = \frac{x^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)\theta^\alpha} e^{-\frac{x}{\theta}} I(x \geq 0)$. Тогда

$$L(\theta, x_1, \dots, x_n) = f_\theta(x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f_\theta(x_j) = \frac{(x_1 \dots x_n)^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)^n \theta^n} \cdot e^{-\frac{\sum_{j=1}^n x_j}{\theta}}.$$

Вычислим информацию Фишера и оценку максимального правдоподобия. Имеем

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x_1, \dots, x_n, \theta) \Big|_\theta &= \frac{\partial}{\partial \theta} \left((\alpha - 1) \sum_{j=1}^n (\ln x_j) - n \ln \Gamma(\alpha) - n\alpha \ln \theta + -\frac{1}{\theta} \sum_{j=1}^n x_j \right) \Big|_\theta = \\ &= -\frac{n\alpha}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{j=1}^n x_j = \frac{1}{\theta^2} \left(-n\alpha\theta + \sum_{j=1}^n x_j \right) = \sum_{j=1}^n \frac{x_j - \alpha\theta}{\theta^2}. \end{aligned}$$

При $\theta = \bar{X}$ производная обращается в 0, при меньших значениях положительна, а при больших — отрицательна. Следовательно, в точке \bar{X} достигается максимум и \bar{X} — оценка максимального правдоподобия.

Вычислим матожидание и дисперсию случайной величины X_j .

$$\mathbb{E}_\theta X_j = \int_0^{+\infty} \frac{u^\alpha}{\Gamma(\alpha)\theta^\alpha} e^{-\frac{u}{\theta}} du = \frac{\theta}{\Gamma(\alpha)} \int_0^{+\infty} s^\alpha e^{-s} ds = \frac{\Gamma(\alpha+1)}{\Gamma(\alpha)} \cdot \theta = \alpha\theta,$$

$$\mathbb{E}_\theta X_j^2 = \int_0^{+\infty} \frac{u^{\alpha+1}}{\Gamma(\alpha)\theta^\alpha} e^{-\frac{u}{\theta}} du = \frac{\theta^2}{\Gamma(\alpha)} \int_0^{+\infty} s^{\alpha+1} e^{-s} ds = \frac{\Gamma(\alpha+2)}{\Gamma(\alpha)} \cdot \theta^2 = \alpha(\alpha+1)\theta^2.$$

Обозначим через $g(x, \theta) = \frac{x_j - \alpha\theta}{\theta^2}$. Тогда (в последней формуле при $j \neq k$)

$$\mathbb{E}_\theta g(X_j, \theta)^2 = \mathbb{E}_\theta \frac{X_j^2 - 2X_j\alpha\theta + \alpha^2\theta^2}{\theta^4} = \frac{\alpha(\alpha+1)\theta^2 - 2\alpha^2\theta^2 + \alpha^2\theta^2}{\theta^4} = \frac{\alpha}{\theta^2};$$

$$\mathbb{E}_\theta g(X_j, \theta) = \mathbb{E}_\theta \frac{X_j - \alpha\theta}{\theta^2} = \frac{\alpha\theta - \alpha\theta}{\theta^2} = 0;$$

$$\mathbb{E}_\theta (g(X_j, \theta)g(X_k, \theta)) = \mathbb{E}_\theta g(X_j, \theta) \mathbb{E}_\theta g(X_k, \theta) = 0 \cdot 0 = 0.$$

Далее,

$$\mathbb{E}_\theta \left(\sum_{j=1}^n \frac{x_j - \alpha\theta}{\theta^2} \right)^2 = \sum_{j=1}^n \mathbb{E}_\theta g(X_j, \theta)^2 + 2 \sum_{j < k} \mathbb{E}_\theta g(X_j, \theta) g(X_k, \theta) = \frac{n\alpha}{\theta^2} + 0 = \frac{n\alpha}{\theta^2}.$$

Задача 5

Пусть случайные вектора $\begin{pmatrix} X_1 \\ Y_1 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} X_n \\ Y_n \end{pmatrix}$ независимы и таковы, что их компоненты X_i, Y_i независимы и распределены по закону $\mathbb{E}(\frac{1}{\theta_1})$ и $\mathbb{E}(\frac{1}{\theta_2})$, соответственно. Вычислим информационную матрицу. Поскольку плотности случайных X_i не зависят от θ_2 , а плотности Y_i — от θ_1 ,

то в информационная матрица будет диагональной, а на диагонали будут стоять информации Фишера для соответствующих компонент. Таким образом, матрица имеет вид

$$\begin{pmatrix} \frac{n}{\theta_1^2} & 0 \\ 0 & \frac{n}{\theta_2^2} \end{pmatrix}.$$