

Решения задач по математической статистике

КОНСТАНТИН ЗЮБИН

Задача 1 («нулевка»)

Пусть случайная величина X_1 распределена по закону

$$P_{\theta_1, \theta_2}(X_1 = k) = \theta_1 \cdot \frac{e^{-1}}{k!} + (1 - \theta_1) \cdot \frac{e^{-\theta_2} \theta_2^k}{k!},$$

где $\theta_1 \in (0, 1)$ и $\theta_2 > 0$. Построим оценки методом моментов для (θ_1, θ_2) .

Имеем

$$\begin{aligned} a_1(\theta) &= E_{\theta_1, \theta_2} X_1 = \sum_{k=0}^{+\infty} k \theta_1 \frac{e^{-1}}{k!} + \sum_{k=0}^{+\infty} k(1 - \theta_1) \frac{e^{-\theta_2} \theta_2^k}{k!} = \theta_1 + (1 - \theta_1)\theta_2, \\ a_2(\theta) &= E_{\theta_1, \theta_2} X_1^2 = \sum_{k=0}^{+\infty} k^2 \theta_1 \frac{e^{-1}}{k!} + \sum_{k=0}^{+\infty} k^2(1 - \theta_1) \frac{e^{-\theta_2} \theta_2^k}{k!} = \theta_1 \cdot (1 + 1^2) + (1 - \theta_1) \cdot (\theta_2 + \theta_2^2) = 2\theta_1 + (1 - \theta_1) \cdot (\theta_2 + \theta_2^2). \end{aligned}$$

Далее для упрощения записи будем опускать обозначение аргумента у a_1 и a_2 . Выразим θ_2 из первого равенства:

$$\frac{a_1 - \theta_1}{1 - \theta_1} = \theta_2.$$

Аналогично преобразуем второе равенство и подставим в него выражение для θ_2 :

$$\frac{a_2 - 2\theta_1}{1 - \theta} = \theta_2 + \theta_2^2,$$

$$\frac{a_2 - 2\theta_1}{1 - \theta} = \frac{a_1 - \theta_1}{1 - \theta_1} + \left(\frac{a_1 - \theta_1}{1 - \theta_1} \right)^2.$$

Умножая на $(1 - \theta_1)^2$ получаем

$$(a_2 - 2\theta_1)(1 - \theta_1) = (a_1 - \theta_1)(1 - \theta_1) + (a_1 - \theta_1)^2,$$

$$a_2 + \theta_1(-a_2 - 2) + 2\theta_1^2 = a_1 + a_1^2 + \theta_1(-a_1 - 1 - 2a_1) + 2\theta_1^2,$$

$$\theta_1 = \frac{a_2 - a_1 - a_1^2}{1 + a_2 - 3a_1}.$$

Подставим в выражение для θ_2 :

$$\theta_2 = \frac{a_1(1 + a_2 - 3a_1) - (a_2 - a_1 - a_1^2)}{(1 + a_2 - 3a_1) - (a_2 - a_1 - a_1^2)} = \frac{-2a_1^2 - 2a_1 - a_2 + a_1 a_2}{(a_1 - 1)^2}.$$

Тогда

$$\hat{\theta}_1 = \frac{\overline{X^2} - \overline{X} - \overline{X}^2}{1 + \overline{X^2} - 3\overline{X}}, \quad \hat{\theta}_2 = \frac{-2\overline{X}^2 - 2\overline{X} - \overline{X^2} + \overline{XX^2}}{(1 - \overline{X})^2}.$$

Задача 2 (нормальное распределение)

Найдём оценку максимального правдоподобия для случайных величин с распределением $\mathcal{N}(\theta, 1)$. Имеем формулу для плотности $f_\theta(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\theta)^2}{2}}$. Тогда

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

Для нахождения точки максимума достаточно исследовать точки минимума функции $\sum_{j=1}^n(x_j - \theta)^2$. Дифференцируя по θ и приравнивая производную к 0, получаем

$$0 = \sum_{j=1}^n 2(x_j - \theta) = \sum_{j=1}^n 2x_j - 2n\theta,$$

$$\theta = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n x_j.$$

Таким образом, экстремум достигается в точке $\theta = \bar{X}$. Поскольку функция $\sum_{j=1}^n(x_j - \theta)^2$ является квадратичным многочленом от θ с положительным старшим коэффициентом, то её экстремум является точкой минимума.

Согласно центральной предельной теореме имеем сходимость

$$\sqrt{n}(\bar{X} - \theta) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{d} \eta \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

Следовательно, оценка асимптотически нормальна для θ и асимптотическая дисперсия равна 1.

Задача 2 (экспоненциальное распределение)

Найдём оценку максимального правдоподобия для случайных величин с распределением $E(\frac{1}{\theta})$, где $\theta > 0$. Имеем формулу для плотности $f_\theta(x) = \frac{1}{\theta^n} e^{-\frac{x}{\theta}}$ при $x \geq 0$. Тогда

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

при $x_1, \dots, x_n \geq 0$, и $f_\theta(x_1, \dots, x_n) = 0$, если хотя бы одна из координат отрицательна. Для нахождения точек максимума продифференцируем совместную плотность по θ при фиксированных x_i :

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

Равенство нулю достигается при $\theta = \bar{X}$. Поскольку при больших значениях производная будет отрицательна, а при меньших — положительна, точка $\theta = \bar{X}$ является точкой максимума.

Математическое ожидание X_1 равно $E_\theta X_1 = \theta$, а дисперсия — $D_\theta X_1 = \theta^2$. Согласно центральной предельной теореме имеем сходимость

$$\sqrt{n}(\bar{X} - \theta) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{d} \eta \sim \mathcal{N}(0, \theta^2).$$

Следовательно, оценка асимптотически нормальна для θ и асимптотическая дисперсия равна θ^2 .

Задача 2 (распределение Пуассона)

Найдём оценку максимального правдоподобия для случайных величин с распределением $Pois(\theta)$, где $\theta > 0$. Имеем

$$L(\theta, x_1, \dots, x_n) = P_\theta(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \prod_{j=1}^n P(X_j = x_j) = e^{-n\theta} \frac{1}{x_1! \dots x_n!} \theta^{(x_1+x_2+\dots+x_n)}.$$

Достаточно найти точки максимума для функции $e^{n\theta}\theta^{(x_1+x_2+\dots+x_n)}$. Продифференцируем:

$$-ne^{-n\theta}\theta^{(x_1+x_2+\dots+x_n)} + (x_1+x_2+\dots+x_n)e^{-n\theta}\theta^{(x_1+x_2+\dots+x_n)-1} = (-n\theta+x_1+x_2+\dots+x_n)e^{-\frac{n}{\theta}\theta^{(x_1+x_2+\dots+x_n)-1}}.$$

Производная принимает значение 0 в точке $\theta = \bar{X}$, положительна при меньших значениях и отрицательна при больших, поэтому точка $\theta = \bar{X}$ является точкой максимума.

Матожидание и дисперсия X_1 равны $E_\theta X_1 = \theta$ и $D_\theta X_1 = \theta^2$, соответственно. Согласно центральной предельной теореме имеем сходимость

$$\sqrt{n}(\bar{X} - \theta) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{d} \eta \sim \mathcal{N}(0, \theta^2).$$

Следовательно, оценка асимптотически нормальна для θ и асимптотическая дисперсия равна θ^2 .

Задача 2 (геометрическое распределение)

Найдём оценку максимального правдоподобия для случайных величин с распределением $\text{Geom}(\theta)$, где $\theta \in (0, 1)$. Имеем

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

Продифференцируем:

$$\begin{aligned} n\theta^{n-1}(1-\theta)^{x_1+\dots+x_n-n} - (x_1 + \dots + x_n - n)\theta^n(1-\theta)^{x_1+\dots+x_n-n-1} &= \\ = (n(1-\theta) - (x_1 + \dots + x_n - n)\theta)\theta^{n-1}(1-\theta)^{x_1+\dots+x_n-n-1} &= \\ = (n - (x_1 + \dots + x_n)\theta)\theta^{n-1}(1-\theta)^{x_1+\dots+x_n-n-1}. \end{aligned}$$

Нуль достигается в точке $\theta = \frac{1}{\bar{X}}$. Поскольку при меньших значениях производная положительна, а при больших отрицательна, то точка $\theta = \frac{1}{\bar{X}}$ является точкой максимума.

Матожидание и дисперсия X_1 равны $E_\theta X_1 = \frac{1}{\theta}$ и $D_\theta X_1 = \frac{1-\theta}{\theta^2}$, соответственно. Согласно центральной предельной теореме имеем сходимость

$$\sqrt{n}(\bar{X} - \frac{1}{\theta}) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{d} \eta \sim \mathcal{N}(0, \frac{1-\theta}{\theta^2}).$$

Поскольку производная функции $g(x) = \frac{1}{x}$ на интервале $(0, 1)$ не обращается в 0, то по лемме о асимптотической нормальности имеем

$$\sqrt{n}(\frac{1}{\bar{X}} - \theta) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{d} \tilde{\eta} \sim \mathcal{N}(0, \frac{1-\theta}{\theta^2} \cdot \theta^4).$$

Таким образом, оценка $\frac{1}{\bar{X}}$ асимптотически нормальна для θ и имеет асимптотическую дисперсию $(1-\theta)\theta^2$.

Задача 3

Пусть случайные величины $X_1, \dots, X_n \sim R[\theta_1, \theta_2]$ независимы и одинаково распределены. Они имеют плотности $f_{\theta_1, \theta_2}(x) = \frac{1}{\theta_2 - \theta_1} I(\theta_1 \leq x \leq \theta_2)$. Найдём оценку методом моментов и оценку максимального правдоподобия.

Имеем

$$a_1(\theta) = E_{\theta_1, \theta_2} X_1 = \int_{\theta_1}^{\theta_2} \frac{u}{\theta_2 - \theta_1} du = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2},$$

$$a_2(\theta) = \text{E}_{\theta_1, \theta_2} X_1^2 = \int_{\theta_1}^{\theta_2} \frac{u^2}{\theta_2 - \theta_1} du = \frac{\theta_1^2 + \theta_1 \theta_2 + \theta_2^2}{3}.$$

Отсюда

$$(2a_1)^2 - 3a_2 = (\theta_1^2 + 2\theta_1 \theta_2 + \theta_2^2) - (\theta_1^2 + \theta_1 \theta_2 + \theta_2^2) = \theta_1 \theta_2.$$

Тогда θ_1 и θ_2 являются корнями уравнения $\tau^2 - 2a_1\tau + (4a_1^2 - 3a_2) = 0$. Имеем $\theta_1 = \frac{2a_1 - \sqrt{4a_1^2 - 4(4a_1^2 - 3a_2)}}{2} = a_1 - \sqrt{3(a_2 - a_1^2)}$ и $\theta_2 = a_1 + \sqrt{3(a_2 - a_1^2)}$ (можно отметить, что под знаком корня стоит утроенная дисперсия, и поэтому оба значения θ_1 и θ_2 будут вещественными). Окончательно, $\hat{\theta}_1 = \bar{X} - \sqrt{3(\bar{X}^2 - \bar{X}^2)}$ и $\hat{\theta}_2 = \bar{X} + \sqrt{3(\bar{X}^2 - \bar{X}^2)}$.

Теперь вычислим оценку максимального правдоподобия. Из формулы для плотности имеем

$$f_\theta(x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f_\theta(x_j) = \frac{1}{(\theta_2 - \theta_1)^n},$$

при всех $x_i \in [\theta_1, \theta_2]$ и $f_\theta(x_1, \dots, x_n) = 0$ иначе. Наибольшее значение достигается для отрезка $[\theta_1, \theta_2]$ наименьшей длины, содержащего все точки x_i (чтобы значение не стало равным 0). Эта ситуация достигается, когда $\theta_1 = \min_{i=1 \dots n} X_i = X_{(1)}$ и $\theta_2 = \max_{i=1 \dots n} X_i = X_{(n)}$.

Задача 4

Пусть случайные величины X_1, \dots, X_n распределены с плотностью $f_\theta(x) = e^{-(x-\theta)} I(x \geq \theta)$. Найдём оценку методом моментов. Имеем

$$a_1(\theta) = \text{E} X_1 = \int_{\theta}^{+\infty} ue^{-(u-\theta)} du = \int_0^{+\infty} (s + \theta)e^{-s} ds = -se^{-s} \Big|_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-s} ds + \int_0^{+\infty} \theta e^{-s} ds = \theta + 1.$$

Тогда $\theta = a_1(\theta) - 1$ или $\hat{\theta} = \bar{X} - 1$.

Вычислим оценку максимального правдоподобия. Из формулы для плотности имеем

$$f_\theta(x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f_\theta(x_j) = e^{x_1 + \dots + x_n - n\theta} \cdot \prod_{j=1}^n I(x_j \geq \theta).$$

Наибольшее значение достигается при наибольшем θ таком, что для всех j выполнены неравенства $x_j \geq \theta$, то есть при $\theta = \min_{j=1 \dots n} X_i = X_{(1)}$.

Чтобы проверить асимптотическую нормальность вычислим функцию распределения

$$Y = \sqrt{n}(X_{(1)} - \theta) :$$

$$\begin{aligned} F_{Y,\theta}(x) &= \text{P}_\theta(\sqrt{n}(X_{(1)} - \theta) \leq x) = \text{P}_\theta(X_{(1)} \leq \frac{x}{\sqrt{n}} + \theta) = \\ &= 1 - \text{P}_\theta(X_{(1)} > \frac{x}{\sqrt{n}} + \theta) = 1 - \text{P}_\theta(X_1 > \frac{x}{\sqrt{n}} + \theta, X_2 > \frac{x}{\sqrt{n}} + \theta, \dots, X_n > \frac{x}{\sqrt{n}} + \theta) = \\ &= 1 - \text{P}(X_1 > \frac{x}{\sqrt{n}} + \theta)^n = 1 - \left(\int_{\frac{x}{\sqrt{n}} + \theta}^{+\infty} e^{-(u-\theta)} I(u \geq \theta) du \right)^n = 1 - \left(\int_{\max(\frac{x}{\sqrt{n}} + \theta, \theta)}^{+\infty} e^{-(u-\theta)} du \right)^n = \\ &= 1 - \left(\int_{\max(\frac{x}{\sqrt{n}}, 0)}^{+\infty} e^{-s} ds \right)^n = 1 - e^{-n \cdot \max(\frac{x}{\sqrt{n}}, 0)}. \end{aligned}$$

При $n \rightarrow +\infty$ получаем, что

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} F_{X(1),\theta}(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0; \\ 1, & x > 0. \end{cases}$$

Таким образом, функции распределения $F_{Y,\theta}$ сходятся к функции распределения константы 0 и оценка $X_{(1)}$ не является асимптотически нормальной.

Задача 5 (уравнение правдоподобия для первой «нулёвки»)

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

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

Продифференцируем по θ и приравняем к 0, чтобы получить уравнение правдоподобия:

$$\frac{1}{\pi^n} \cdot \sum_{j=1}^n \left(\frac{2x_j - 2\theta}{((x_j-\theta)^2+1)^2} \cdot \prod_{k \neq j} \frac{1}{(x_k-\theta)^2+1} \right) = 0.$$

Задача 5 (уравнение правдоподобия для второй «нулёвки»)

Имеем

$$\begin{aligned} L(\theta, x_1, \dots, x_n) &= P_\theta(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \prod_{j=1}^n P(X_j = x_j) = \prod_{j=1}^n \left(\theta_1 \cdot \frac{e^{-1}}{x_j!} + (1 - \theta_1) \cdot \frac{e^{-\theta_2} \theta_2^{x_j}}{x_j!} \right) = \\ &= \frac{1}{x_1! \dots x_n!} \cdot \prod_{j=1}^n (\theta_1 e^{-1} + (1 - \theta_1) e^{-\theta_2} \theta_2^{x_j}). \end{aligned}$$

Выпишем частные производные от $g(\theta) = \prod_{j=1}^n (\theta_1 e^{-1} + (1 - \theta_1) e^{-\theta_2} \theta_2^{x_j})$ по θ_i и приравняем их к 0, чтобы получить уравнения правдоподобия.

$$\begin{aligned} \frac{\partial g}{\partial \theta_1} \Big|_{\theta_1, \theta_2} &= \sum_{j=1}^n \left((e^{-1} - e^{-\theta_2} \theta_2^{x_j}) \cdot \prod_{i \neq j} (\theta_1 e^{-1} + (1 - \theta_1) e^{-\theta_2} \theta_2^{x_i}) \right) = 0, \\ \frac{\partial g}{\partial \theta_2} \Big|_{\theta_1, \theta_2} &= (1 - \theta_1) \sum_{j=1}^n \left(e^{-\theta_2} (-\theta_2^{x_j} + x_j \theta_2^{x_j-1}) \cdot \prod_{i \neq j} (\theta_1 e^{-1} + (1 - \theta_1) e^{-\theta_2} \theta_2^{x_i}) \right) = 0. \end{aligned}$$

Задачи к семинару 25.09

Найдём оценку максимального правдоподобия для случайных величин с распределением $\mathcal{N}(a, \sigma^2)$. Имеем формулу для плотности $f_{a,\sigma}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}$. Тогда

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

Далее будем исследовать точки максимума логарифма

$$M(a, \sigma) = \ln \left(\frac{1}{\sigma^n} \cdot e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{j=1}^n (x_j - a)^2} \right) = -n \ln \sigma - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{j=1}^n (x_j - a)^2.$$

Вычислим частные производные по a и σ . Тогда производную функции $g(\theta) = M(a_0(\theta), \sigma_0(\theta))$ можно будет вычислить по формуле

$$\frac{dg}{d\theta} \Big|_{\theta} = \frac{\partial M}{\partial a} \Big|_{a_0(\theta)} \frac{da_0}{d\theta} \Big|_{\theta} + \frac{\partial M}{\partial \sigma} \Big|_{\sigma_0(\theta)} \frac{d\sigma_0}{d\theta} \Big|_{\theta}.$$

Имеем

$$\begin{aligned}\frac{\partial M}{\partial a} \Big|_a &= -\frac{1}{\sigma^2} \left(na - \sum_{j=1}^n x_j \right), \\ \frac{\partial M}{\partial \sigma} \Big|_{\sigma} &= -\frac{n}{\sigma} + \frac{1}{\sigma^3} \sum_{j=1}^n (x_j - a)^2.\end{aligned}$$

Пусть $a_0(\theta) = \theta, \sigma_0(\theta)^2 = \theta^2, \theta \neq 0$. Тогда производная приобретает вид

$$\begin{aligned}\frac{dg}{d\theta} \Big|_{(\theta)} &= -\frac{1}{\theta^2} \left(n\theta - \sum_{j=1}^n x_j \right) - \frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^3} \sum_{j=1}^n (x_j - \theta)^2 = \\ &= -\frac{n}{\theta} - \frac{x_1 + \dots + x_n}{\theta^2} + \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{\theta^3} = -\frac{n\theta^2 + \theta(x_1 + \dots + x_n) - (x_1^2 + \dots + x_n^2)}{\theta^3}.\end{aligned}$$

Значение 0 достигается в корнях квадратного многочлена: $\theta = \frac{-\bar{X} \pm \sqrt{\bar{X}^2 + 4\bar{X}^2}}{2}$. Одно из значений отрицательно, а другое положительно, поэтому при переходе через каждый корень производная меняет знак с положительного на отрицательный и, следовательно, обе точки являются точками максимума.

Пусть $a_0(\theta) = 0, \sigma_0(\theta) = \sqrt{\theta}, \theta > 0$. Тогда производная приобретает вид

$$\begin{aligned}\frac{dg}{d\theta} \Big|_{(\theta)} &= \frac{1}{2\sqrt{\theta}} \left(-\frac{n}{\sqrt{\theta}} + \frac{1}{\theta\sqrt{\theta}} \sum_{j=1}^n x_j^2 \right) = \\ &= \frac{-n\theta + x_1^2 + \dots + x_n^2}{2\theta^2}.\end{aligned}$$

Значение 0 достигается в точке $\theta = \bar{X}^2$. При меньших θ производная положительна, а при больших — отрицательна. Следовательно, $\theta = \bar{X}^2$ — точка максимума.

Пусть $a_0(\theta) = \theta, \sigma_0(\theta) = \sqrt{\theta}, \theta > 0$. Тогда производная приобретает вид

$$\begin{aligned}\frac{dg}{d\theta} \Big|_{(\theta)} &= -\frac{1}{\theta} \left(n\theta - \sum_{j=1}^n x_j \right) + \frac{1}{2\sqrt{\theta}} \left(-\frac{n}{\sqrt{\theta}} + \frac{1}{\theta\sqrt{\theta}} \sum_{j=1}^n (x_j - \theta)^2 \right) = \\ &= \frac{-n\theta^2 - n\theta + x_1^2 + \dots + x_n^2}{2\theta^2}.\end{aligned}$$

Значение 0 достигается в корнях квадратного многочлена: $\theta = \frac{-1 \pm \sqrt{1+4\bar{X}^2}}{2}$. Поскольку между корнями производная принимает положительные значения, то точкой максимума является только больший корень: $\theta = \frac{-1 + \sqrt{1+4\bar{X}^2}}{2}$.