

Семинар №4

Методы нахождения оценок.

Метод моментов.

Пусть параметр $\theta = (\theta_1, \dots, \theta_k) \in \mathbb{R}^k$, а $g_1(x), \dots, g_k(x)$ – борелевские функции. Пусть X_1, \dots, X_n – выборка из неизвестного распределения P_θ , $\theta \in \Theta$.

Рассмотрим функции $m_i(\theta) = E_\theta g_i(X_1)$, $i = 1 \dots k$.

Составим систему уравнений относительно θ :
$$\begin{cases} m_1(\theta^*) = \overline{g_1(X)} \\ \dots \\ m_k(\theta^*) = \overline{g_k(X)} \end{cases}$$

Определение. Решение такой системы (относительно θ^*) $\theta^*(X)$ называется оценкой по методу моментов с пробными функциями g_1, \dots, g_k .

Замечание. Естественно, что нужно подбирать такие пробные функции, чтобы весь вектор θ однозначно выражался из введённой нами системы. Функции $g_i(x) = x^i$, $i = 1 \dots k$, называются стандартными пробными функциями.

Задача. Найти оценки по методу моментов со стандартными пробными функциями для $N(a, \sigma^2)$.

Решение.

Здесь $\theta = (a, \sigma^2)$. Выберем стандартные пробные функции $g_1(x) = x$ и $g_2(x) = x^2$.

Тогда $E_\theta g_1(X_1) = E_\theta X_1 = a$, $E_\theta g_2(X_1) = E_\theta X_1^2 = D_\theta X_1 + (E_\theta X_1)^2 = \sigma^2 + a^2$. Тем самым, получаем систему:

$$\begin{cases} a^* = \bar{X} \\ (a^*)^2 + (\sigma^2)^* = \bar{X}^2 \end{cases},$$

решая которую, получаем ответ: оценкой для вектора $\theta = (a, \sigma^2)$ служит (\bar{X}, s^2) . ■

Оценка методом моментов не обязательно является несмещённой. Однако верно следующее утверждение.

Лемма 1. Если $\vec{m}(\theta) = (m_1(\theta), \dots, m_k(\theta))$ биективна на Θ , $(\vec{m})^{-1}$ является непрерывным отображением и, кроме того, $E_\theta |g_i(X_1)| < \infty$, то оценка методом моментов сильно состоятельна.

При выполнении некоторых более узких условий на вектор-функцию \vec{m} оценка методом моментов является асимптотически нормальной.

Метод максимального правдоподобия.

Пусть $\{P_\theta, \theta \in \Theta\}$ – параметрическое семейство распределений. Если все P_θ – абсолютно непрерывные распределения, то положим $p_\theta(x)$ равной плотности P_θ . Если же все $\{P_\theta, \theta \in \Theta\}$ – дискретные распределения, то положим $p_\theta(x) = P_\theta(X = x)$.

Определение. Функцией правдоподобия выборки X_1, \dots, X_n из распределения P_θ , $\theta \in \Theta$, называется случайная величина $f_\theta(X_1, \dots, X_n) = p_\theta(X_1)p_\theta(X_2) \dots p_\theta(X_n)$. Величина $L_\theta(X_1, \dots, X_n) = \ln f_\theta(X_1, \dots, X_n)$ называется логарифмической функцией правдоподобия.

Определение. Оценкой максимального правдоподобия (ОМП) параметра θ называется

$$\hat{\theta}(X_1, \dots, X_n) = \arg \max_{\theta \in \Theta} f_\theta(X_1, \dots, X_n),$$

т.е. то значение $\theta \in \Theta$, при котором достигается максимум функции правдоподобия при фиксированных X_1, \dots, X_n .

Задача. Найти оценку максимального правдоподобия для $X_i \sim \text{Bern}(\theta)$.

Решение.

Поскольку бернуллиевское распределение дискретно, то $p_\theta(x) = P_\theta(X = x)$, где $x \in \{0, 1\}$. В свою очередь,

$$P_\theta(X = x) = \begin{cases} \theta, & \text{если } x = 1, \\ 1 - \theta, & \text{если } x = 0. \end{cases} = \theta^{I\{x=1\}}(1 - \theta)^{I\{x=0\}} = \theta^x(1 - \theta)^{1-x} I\{x \in \{0, 1\}\}.$$

Получаем, что функция правдоподобия равна $f_\theta(X_1, \dots, X_n) = \theta^{\sum X_i} (1 - \theta)^{n - \sum X_i}$, а логарифмическая функция правдоподобия (которую, как правило, легче дифференцировать, чтобы найти точку максимума) – $L_\theta(X_1, \dots, X_n) = \sum X_i \ln \theta + (n - \sum X_i) \ln(1 - \theta)$. Продифференцируем $L_\theta(X_1, \dots, X_n)$ по θ : $\frac{\sum X_i}{\theta} - \frac{n - \sum X_i}{1 - \theta} = 0$, откуда видим, что $\theta^* = \bar{X}$. \square

Замечание. Если у уравнения правдоподобия $L'_\theta(X_1, \dots, X_n) = 0$ только одно решение, то оно максимизирует функцию правдоподобия и, тем самым, является ОМП и состоятельной оценкой искомого параметра. Когда решений несколько, то даже то решение, которое максимизирует функцию правдоподобия, не обязательно является состоятельной оценкой искомого параметра.

Метод выборочных квантилей.

Определение. Пусть $F(x)$ – функция распределения на \mathbb{R} . Пусть $p \in (0, 1)$, тогда p -квантилью функции распределения $F(x)$ называют величину $z_p = \inf\{x : F(x) \geq p\}$.

Определение. Пусть X_1, \dots, X_n – выборка из неизвестного распределения P . Статистику

$$z_{n,p} = \begin{cases} X_{([np]+1)}, & \text{если } np \notin \mathbb{Z}; \\ X_{(np)}, & \text{если } np \in \mathbb{Z} \end{cases}$$

называют выборочной p -квантилью.

Теорема. (Об асимптотической нормальности выборочной квантили)

Пусть X_1, \dots, X_n – выборка из распределения P с плотностью $f(x)$. Пусть z_p – p -квантиль распределения P , причём $f(x)$ непрерывно дифференцируема в окрестности z_p и $f(z_p) > 0$. Тогда

$$\sqrt{n}(z_{n,p} - z_p) \xrightarrow{d} N\left(0, \frac{1}{4f^2(z_p)}\right).$$

Определение. Медианой распределения P называют его $\frac{1}{2}$ -квантиль.

Определение. Выборочной медианой выборки X_1, \dots, X_n называют статистику $\hat{\mu} = \begin{cases} X_{(k+1)}, & \text{если } n = 2k + 1; \\ \frac{X_{(k)} + X_{(k+1)}}{2}, & \text{если } n = 2k. \end{cases}$

Асимптотическое поведение $\hat{\mu}$ схоже с поведением $z_{n,0.5}$: в условиях теоремы о выборочной квантили $\sqrt{n}(\hat{\mu} - z_{0.5}) \xrightarrow{d} N\left(0, \frac{1}{4f^2(z_{0.5})}\right)$ (этот факт носит название теоремы о выборочной медиане).