

Лекция 4

Робастные оценки

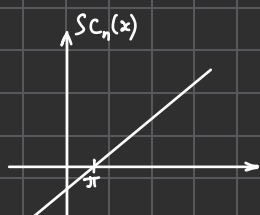
Опр: пусть оценка $\hat{\theta}_n$ построена по выборке x_1, \dots, x_n . Затем добавлено ещё одно наблюдение x и оценка $\hat{\theta}_{n+1}$ построена по x_1, \dots, x_n и x . Тогда кривой чувствительности, измеряющей влияние наблюдения x на оценку $\hat{\theta}_n$ называется функция:

$$S_{C_n}(x) = \frac{\hat{\theta}_{n+1} - \hat{\theta}_n}{\frac{1}{n+1}} = (n+1)(\hat{\theta}_{n+1} - \hat{\theta}_n)$$

Опр: оценка $\hat{\theta}$ называется ψ -робастной, если $S_{C_n}(x)$ ограничена

Пример: пусть $\hat{\theta} = \bar{x}$

$$S_{C_n}(x) = (n+1) \left(\frac{1}{n+1} \left(\sum_{i=1}^n x_i + x \right) - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \right) = \sum_{i=1}^n x_i + x - \left(\sum_{i=1}^n x_i + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \right) = x - \bar{x}$$



Выборочная медиана

$$\hat{\mu} = \begin{cases} x_{(k+1)}, & \text{если } n = 2k+1 \\ \frac{x_{(k)} + x_{(k+1)}}{2}, & \text{если } n = 2k \end{cases}$$

$2k+1$ — порядковый номер
выборочного ряда

Опр: пороговая точка (ВР) $\hat{\Sigma}_n^*$ оценки $\hat{\theta}$, построенной по выборке x_1, \dots, x_n называется

$$\hat{\Sigma}_n^* = \frac{1}{n} \max \left\{ m: \max_{i_1, \dots, i_m} \sup_{y_1, \dots, y_m} |\hat{\theta}(z_1, \dots, z_n)| < \infty \right\}, \text{ где выборка } z_1, \dots, z_n$$

получена заменой значений x_{i_1}, \dots, x_{i_m} на произвольные значения y_1, \dots, y_m

Доверительные интервалы

$$x_1, \dots, x_n \sim F(x, \theta), \theta \in \mathbb{R}^1$$

Опр: пусть построены статистики $T_1(x_1, \dots, x_n)$ и $T_2(x_1, \dots, x_n)$, т.ч. $T_1(x) < T_2(x)$ и $P(T_1(x) < \theta < T_2(x)) = 1 - \alpha$

$$0 < \alpha < 1$$

Тогда интервал $(T_1(x), T_2(x))$ называется доверительным

Опр: случайная функция $G(x_1, \dots, x_n, \theta) = G(x, \theta)$ называется центральной (опорной) статистикой, если:

1) $G(x, \theta)$ непрерывна и монотонна по θ

2) $F_G(x)$ не зависит от θ

$$P(G(x, \theta) < Z_{1-\alpha}) = 1 - \alpha$$

$$P(Z_\alpha < G(x, \theta)) = 1 - \alpha$$

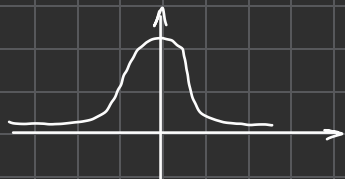
$$P\left(Z_{\frac{\alpha}{2}} < G(x, \theta) < Z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) = 1 - \alpha$$

Распределение хи-квадрат (χ^2)

Опр: пусть СВ $\xi_1, \dots, \xi_n \sim N(0, 1)$ и независимы, тогда СВ $\eta = \sum_{i=1}^n \xi_i^2 \sim \chi^2(n)$

Распределение Стьюдента

Опр: пусть $\xi_0, \xi_1, \dots, \xi_m \sim N(0, 1)$ и независимы, тогда СВ $\xi = \frac{\xi_0}{\sqrt{\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \xi_i^2}} \sim t(m)$



$m = 1$ - распределение Коши

Распределение Фишера

Опр: пусть СВ $\xi_1 \sim \chi^2(m)$, $\xi_2 \sim \chi^2(n)$ и ξ_1 и ξ_2 - независимы. Тогда СВ $F = \frac{\frac{1}{m} \xi_1}{\frac{1}{n} \xi_2} \sim F(m, n)$

Теорема Фишера: пусть x_1, \dots, x_n порождена СВ $x \sim N(\mu, \sigma^2)$, тогда:

$$1) \frac{n S^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(n-1)$$

$$2) \bar{x} \text{ и } S^2 - \text{независимые СВ}$$

Примеры:

① $x_1, \dots, x_n \sim N(\theta, \sigma^2)$, σ^2 - известно, или для θ

Дл - достоверный интервал

$$\hat{\theta} = \bar{x} \sim N\left(\theta, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{x} - \theta)}{\sigma} \sim N(0, 1)$$

$$P\left(Z_{\frac{\alpha}{2}} < \frac{\sqrt{n}(\bar{x} - \theta)}{\sigma} < Z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) = 1 - \alpha$$

$$P\left(-Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} - \bar{x} < -\theta < -Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} - \bar{x}\right) = 1 - \alpha$$

$$P\left(\bar{x} - Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \theta < \bar{x} + Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha$$

$$\left(\bar{x} - Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; \bar{x} + Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

② $x_1, \dots, x_n \sim N(\mu, \sigma^2)$, n - известно, или для σ^2

$$\sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(n)$$

$$P\left(\chi^2_{n, \frac{d}{2}} < \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\theta_2^2} < \chi^2_{n, 1 - \frac{d}{2}}\right) = 1 - \alpha$$

$$P\left(\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\chi^2_{n, 1 - \frac{d}{2}}} < \theta_2^2 < \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\chi^2_{n, \frac{d}{2}}}\right) = 1 - \alpha$$

③ $X_1, \dots, X_n \sim N(\theta_1, \theta_2^2)$, θ_1 и θ_2 - неизвест., дау ғыя θ_2^2

$$\sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\theta_2} \right)^2 \sim \chi^2(n-1)$$

$$P\left(\chi^2_{n-1, \frac{d}{2}} < \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{\theta_2^2} < \chi^2_{n-1, 1 - \frac{d}{2}}\right) = 1 - \alpha$$

$$P\left(\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})}{\chi^2_{n-1, 1 - \frac{d}{2}}} < \theta_2^2 < \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})}{\chi^2_{n-1, \frac{d}{2}}}\right) = 1 - \alpha$$

④ $X_1, \dots, X_n \sim N(\theta_1, \theta_2^2)$, θ_1 и θ_2 - неизвестны

дау ғыя θ_1 $t_{n, d} = -t_{n, 1-d}$

$$\frac{\sqrt{n} \left(\frac{\bar{x} - \theta_1}{\sigma} \right)}{\sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2}} = \frac{\sqrt{n} (\bar{x} - \theta_1)}{\tilde{S}} \sim t(n-1)$$

$$P\left(\frac{t_{n-1, \frac{d}{2}} < \frac{\sqrt{n} (\bar{x} - \theta_1)}{\tilde{S}} < t_{n-1, 1 - \frac{d}{2}}\right) = 1 - \alpha$$

$$P\left(\bar{x} - \frac{t_{n-1, 1 - \frac{d}{2}} \tilde{S}}{\sqrt{n}} < \theta_1 < \bar{x} + \frac{t_{n-1, 1 - \frac{d}{2}} \tilde{S}}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha$$