

Точечное оценивание

неизв. θ полагаем $= \hat{\theta}$ - оценке

Если распр. $\hat{\theta}$ непр., то $P_{\theta}(\hat{\theta} = \theta) = 0$

Получаем заведомо ложное утверждение

Опр. $X = (X_1, \dots, X_n)$ - выборка из неизв. $P \in \{P_{\theta} \mid \theta \in \Theta\}$ $\Theta \subset \mathbb{R}$

пара статистик $T_1(x), T_2(x)$ наз-ся **дов. интервалом** для θ ,

если $P(T_1(x) \leq \theta \leq T_2(x)) \geq \alpha$

Опр. Если $\Theta \subset \mathbb{R}^d$, то $S(x) \subset \mathbb{R}^d$ наз-ся **дов. областью**, если

$$P(\theta \in S(x)) \geq \alpha$$

Опр. Послед-ть пар статистик $\{T_1^n(x), T_2^n(x)\}$ наз-ся
асимптотическим дов. инт. пар-ра θ уровня доверия α ,
если $\lim_{n \rightarrow \infty} P_\theta (T_1^n(x) \leq \theta \leq T_2^n(x)) \geq \alpha$

Замечание: Если $X = (x_1, \dots, x_n)$ — выборка, то

ув. $P_\theta (T_1(x) \leq \theta \leq T_2(x)) \geq \alpha$ и $(T_1(x), T_2(x))$ — дов. инт.
имеет смысл

$x = (x_1, \dots, x_n)$ — реализация выборки, то

— || —

не корректно

Пример $X_1, \dots, X_n \sim \text{Pois}(\theta)$

Построить дов. инт. ур. дов. α

$$E_{\theta} X_1 = \theta$$

$$D_{\theta} X_1 = \theta$$

Нер-во Чебышёва $P\left(\left|\sum_{i=1}^n X_i - E \sum_{i=1}^n X_i\right| > \varepsilon n\right) \leq \frac{D_{\theta} \sum_{i=1}^n X_i}{\varepsilon^2 n^2} = \frac{\theta}{\varepsilon^2 n}$

$$P\left(|\bar{X} - \theta| \leq \varepsilon\right) \geq 1 - \frac{\theta}{\varepsilon^2 n} \geq \alpha$$

$$\varepsilon = \sqrt{\frac{\theta}{(1-\alpha)n}}$$

$$P_{\theta}\left(|\bar{X} - \theta| \leq \sqrt{\frac{\theta}{n(1-\alpha)}}\right) \geq \alpha$$

т.е. с вер-ю α

$$\theta - \sqrt{\frac{\theta}{n(1-\alpha)}} \leq \bar{x} \leq \theta + \sqrt{\frac{\theta}{n(1-\alpha)}}$$

Решаем относительно θ :

$$\sqrt{\bar{x} + \frac{1}{4(1-\alpha)n}} - \sqrt{\frac{1}{4(1-\alpha)n}} \leq \theta \leq \sqrt{\bar{x} + \frac{1}{4(1-\alpha)n}} + \sqrt{\frac{1}{4(1-\alpha)n}}$$

↑ ↑
доверительный интервал

Обычно в задачах $\alpha = 0.95$ (она же 0.05)

первая математическая константа

Опр Пусть P - распределение на $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$

$F(x)$ - ф.р., $p \in (0, 1)$, тогда

p - квантилью распр. P наз-ся

$$U_p = \min \{x : F(x) \geq p\}$$

Центральный интервал

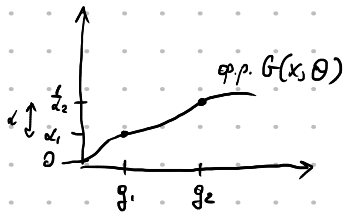
(метод центральной ф-ции)

Пусть $X = (X_1, \dots, X_n)$ — выборка из $P \in \{P_\theta \mid \theta \in \Theta\}$

Рассмотрим $G(X, \theta)$ (центральная ф-ция), распр. которой не зависит от θ

Пусть $\alpha_1, \alpha_2 \in (0, 1)$ $\alpha_2 - \alpha_1 = \alpha$

g_1, g_2 — квантили распр $G(X, \theta)$



Тогда $S(x) = \{\theta \in \Theta \mid g_1 \leq G(X, \theta) \leq g_2\}$ — дов. область ур. дов. α

$$P_{\theta}(\theta \in S(x)) = P_{\theta}(g_1 \in G(x, \theta) \leq g_2) = F(g_2) - f(g_1) = \alpha$$

для разр. ф-ции надо быть
аккуратным

Пример $X_1, \dots, X_n \sim N(\theta, \sigma^2)$ σ^2 изв.

Построить центральный интервал

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

$$\bar{X} - \theta \sim N\left(0, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

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

$$z_\alpha := \alpha\text{-квантиль } N(0, 1) \quad z_{\frac{1+\alpha}{2}} = -z_{\frac{1-\alpha}{2}}$$

$$\text{Тогда с вер-ю } 1 - \alpha \quad \frac{\sqrt{n}|\bar{X} - \theta|}{\sigma} \leq z_{\frac{1+\alpha}{2}}$$

Выразим θ

$$P \left(\theta \in \left(\bar{x} - \frac{z_{\frac{1+\alpha}{2}} \sigma}{\sqrt{n}} ; \bar{x} + \frac{z_{\frac{1+\alpha}{2}} \sigma}{\sqrt{n}} \right) \right) \geq \alpha$$

Пусть $\mathcal{P} = \{P_\theta \mid \theta \in \Theta\}$, θ — пар-р сдвига $[p_\theta(x) = p_1(x-\theta)]$

Тогда $G(x, \theta) = \bar{x} - \theta$ — центральная ф-ция

Если F_θ — невр, то

$G(x, \theta) = - \sum_{i=1}^n \ln F_\theta(x_i) \sim \Gamma(1, n)$ — центр. ф-ция

$$F_{\frac{1}{2}}(\frac{1}{2}) = U[0, 1]$$

▲ $F_\theta(x_1) \sim U[0, 1]$

$$-\ln F_\theta(x_1) \sim \text{Exp}(1)$$

$$P_\theta(-\ln F_\theta(x_1) \geq y) = P_\theta(F_\theta(x_1) \leq e^{-y}) = e^{-y}$$

Асимптотический дов. инт. Вальда

Пусть $\hat{\theta}$ - а.н.о. θ с а.д. $\sigma^2(\theta)$

$$\sqrt{n} \frac{\hat{\theta} - \theta}{\sigma} \xrightarrow{d} N(0, 1)$$

г. Александрова

$$P_{\theta} \left(\sqrt{n} \frac{|\hat{\theta} - \theta|}{\sigma} \leq Z_{\frac{1+\alpha}{2}} \right) \rightarrow 1 - \alpha$$

с вероятностью $\rightarrow 1 - \alpha$

$$\sqrt{n} \frac{|\hat{\theta} - \theta|}{\sigma(\theta)} \leq Z_{\frac{1+\alpha}{2}}$$

Остаётся выразить θ , но $\sigma(\theta)$ может иметь сложную зависимость от θ

Возьмём $\hat{\sigma}(\theta)$ - сост. оц. $\sigma(\theta)$

$$\sqrt{n} \frac{\hat{\theta} - \theta}{\hat{\sigma}(\theta)} = \sqrt{n} \frac{\hat{\theta} - \theta}{\hat{\sigma}(\theta)} \cdot \frac{\sigma(\theta)}{\sigma(\theta)} = \sqrt{n} \frac{\hat{\theta} - \theta}{\sigma(\theta)} \cdot \underbrace{\frac{\sigma(\theta)}{\hat{\sigma}(\theta)}}_{\substack{\downarrow P \\ 1}} \xrightarrow[\substack{\uparrow \text{г. Случайного}}]{d} N(0, 1)$$

$\downarrow d$
 $N(0, 1)$

Интервал $\left(\bar{X} \pm \frac{z_{1+\alpha/2} \hat{\sigma}}{\sqrt{n}} \right)$

Какую взять $\hat{\sigma}$? $\hat{\sigma}(\theta) = \sigma(\hat{\theta})$, где $\hat{\theta}$ — э.н.о.

тогда $\sigma(\hat{\theta})$ — э.н.о. \Rightarrow состоятельная

Пример $X_1, \dots, X_n \sim N(\theta, \sigma^2)$, σ — неизв.

ЦПТ: \bar{X} — в.н.о. θ с в.д. σ^2

S — сост. оценка σ (ДЗ)

Получим $\left(\bar{X} \pm \frac{z_{\frac{1+\alpha}{2}} S}{\sqrt{n}} \right)$

Пример $X_1, \dots, X_n \sim \text{Pois}(\theta)$

ЦПТ \bar{X} — а.н.о. θ с ас.г. θ

Получаем
$$\left(\bar{X} \pm \frac{z_{\frac{1+\alpha}{2}} \sqrt{\bar{X}}}{\sqrt{n}} \right)$$

Пример $X_1, \dots, X_n \sim U[0, \theta]$

ЦПТ $2\bar{X}$ — а.н.о. θ с ас.г. $\sigma^2(\theta) = \frac{\theta^2}{3}$

Получаем интервал

$$\left(2\bar{X} \pm \frac{z_{\frac{1+\alpha}{2}} \frac{2\bar{X}}{\sqrt{3}}}{\sqrt{n}} \right)$$

Более хороший интервал в ДЗ / На семинаре

Точные доверительные интервалы для нормальной модели

Пусть $X = (x_1, \dots, x_n)$ — выборка из распр $N(\mu, \sigma^2)$

1. Дов. интервал для μ , если σ известно

$$\left(\bar{x} \pm \frac{z_{\frac{1+\alpha}{2}} \sigma}{\sqrt{n}} \right)$$

2. Дов. интервал для σ , если a известно

хи-квадрат

$$\frac{X_i - a}{\sigma} \sim N(0, 1)$$

$$\sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - a}{\sigma} \right)^2 \sim \chi_n^2 - \text{ц.ф.}$$

" $G(X, \sigma)$

\uparrow хи-квадрат

$$P \left(\chi_{n, \frac{1-\alpha}{2}}^2 \leq \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - a)^2 \leq \chi_{n, \frac{1+\alpha}{2}}^2 \right) = \alpha$$

Получаем

$$\left(\sqrt{\frac{\sum (X_i - a)^2}{\chi_{n, \frac{1+\alpha}{2}}^2}}; \sqrt{\frac{\sum (X_i - a)^2}{\chi_{n, \frac{1-\alpha}{2}}^2}} \right)$$

3. Дов. интервал для μ , если σ не изв.

Теорема Если $X_1, \dots, X_n \sim N(\theta, \sigma^2)$, то

1) \bar{X}, S^2 нез-мы

2) $\frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$

3) $\bar{Z} = \sqrt{n-1} \frac{\bar{X} - \theta}{S} \sim T_{n-1}$ (студента)

▲ $k = n-1$; $y = \frac{nS^2}{\sigma^2}$;

$$\frac{\bar{Z}}{\sqrt{y/k}} = \sqrt{n} \frac{\bar{X} - \theta}{\sigma} \sqrt{n-1} \frac{\sigma}{\sqrt{n} S}$$

// доказали
какую-то
часть

$$\text{no } 3) \quad G(X, \theta) = \sqrt{n-1} \frac{\bar{X} - \theta}{s} \sim T_{n-1}$$

$$\text{c. бер-то } \alpha \quad \sqrt{n-1} \frac{|\bar{X} - \theta|}{s} \leq T_{n-1, \frac{1+\alpha}{2}}$$

4. Доб. интервал для σ , если μ неизв.

по 2) $G(\chi, \sigma) = \frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$

Получаем интервал $\left(\sqrt{\frac{nS^2}{\chi_{n-1}^2, \frac{1+\alpha}{2}}}, \sqrt{\frac{nS^2}{\chi_{n-1}^2, \frac{1-\alpha}{2}}} \right)$

5. Дов. область для (a, σ) — D3

Построить доф. инт.

Дек. произв. по 1)

Теорема (об ортогональном разложении Гауссовского вектора)

Пусть $\xi \sim N(a, \sigma^2 I_n)$

$\mathbb{R}^n = L_1 \oplus \dots \oplus L_k$ — разложение в прям. сумму ортог. подпр-в.

$y_j = \text{proj}_{L_j} \xi$ — проекция ξ на L_j

Тогда

— y_1, \dots, y_k — нез. в свбк.

— $E y_j = \text{proj}_{L_j} a$

— $\frac{1}{\sigma^2} \|y_j - E y_j\|^2 \sim \chi^2_{\dim L_j}$

▲ Рассмотрим ОНБ в \mathbb{R}^n

$$d_j = \dim L_j$$

$$\underbrace{e_1 \dots e_{d_1}}_{\text{базис в } L_1} \quad \dots \quad \underbrace{e_{d_k}}_{\text{базис в } L_k}$$

I_j - индексы базисных векторов в L_j

$B = (e_1 \dots e_n)$ - ортонорм. матрица $n \times n$

$$s_i = \langle e_i, z \rangle = e_i^T z \quad \text{— длина проекция } z \text{ на } e_i$$

$$s = \begin{pmatrix} s_1 \\ \vdots \\ s_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} e_1^T z \\ \vdots \\ e_n^T z \end{pmatrix} = B^T z$$

$$\mathbf{z} = \sum_{i=1}^n \langle \mathbf{e}_i, \mathbf{z} \rangle \mathbf{e}_i = \sum_{i=1}^n \xi_i \mathbf{e}_i = (\mathbf{e}_1 \dots \mathbf{e}_n) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix} = \mathbf{B} \boldsymbol{\xi}$$

$$\mathbf{E} \boldsymbol{\xi} = \mathbf{E} \mathbf{B}^T \mathbf{z} = \mathbf{B}^T \mathbf{E} \mathbf{z} = \mathbf{B}^T \mathbf{a}$$

$$\mathbf{D} \boldsymbol{\xi} = \mathbf{B}^T \mathbf{D} \mathbf{z} \mathbf{B} = \mathbf{B}^T \sigma \mathbf{I}_n \mathbf{B} = \sigma \mathbf{I}_n$$

Вывод $\boldsymbol{\xi}$ — гауссовский вектор с нез. компонентами

$$\mathbf{y}_j = \text{proj}_{L_j} \mathbf{z} = \sum_{i \in I_j} \langle \mathbf{z}, \mathbf{e}_i \rangle \mathbf{e}_i = \sum_{i \in I_j} \xi_i \mathbf{e}_i$$

Компоненты вектора $\boldsymbol{\xi}$ не пересекаются в разных \mathbf{y}_j

$\Rightarrow y_1, \dots, y_k$ — нез. в шок

$$E y_j = \sum_{i \in I_j} \langle E \zeta, e_i \rangle e_i = \text{proj}_{L_j} a$$

$$\frac{1}{\sigma^2} \| y_j - E y_j \|^2 = \frac{1}{\sigma^2} \left\| \sum_{i \in I_j} \langle \zeta - a, e_i \rangle e_i \right\|^2 = \left| \text{базис ортонорм} \right| =$$

$$= \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i \in I_j} \left(\zeta_i - E \zeta_i \right)^2 = \sum_{i \in I_j} \left(\frac{\zeta_i - E \zeta_i}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2_{\dim L_j}$$

Док-во п.1 и п.2 :

1) \bar{X}, S^2 — нез $L = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$

$$\mathbb{R}^n = L \oplus L^\perp$$

$$\text{proj}_L X = \underset{c \in \mathbb{R}}{\operatorname{argmin}} \left\| X - \begin{pmatrix} c \\ \vdots \\ c \end{pmatrix} \right\|^2 = \underset{c}{\operatorname{argmin}} \sum_{i=1}^n (x_i - c)^2 =$$

$$= \begin{pmatrix} \bar{x}_1 \\ \vdots \\ \bar{x}_n \end{pmatrix}$$

$$\text{proj}_{L^\perp} X = X - \text{proj}_L X = \begin{pmatrix} x_1 - \bar{x}_1 \\ \vdots \\ x_n - \bar{x}_n \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow \bar{X}$ и S^2 зависят как функции от $\text{proj}_L X$ и $\text{proj}_{L^\perp} X$

$$n.2) \quad \frac{1}{\sigma^2} \| \text{proj}_{L^\perp} X - \underset{\substack{\parallel \\ 0}}{\mathbb{E} \text{proj}_{L^\perp} X} \|^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})^2 = \frac{n S^2}{\sigma^2} \sim \underbrace{\chi_{n-1}^2}_{\dim L^\perp}$$