

$$\{U[0, \theta]\}_{\theta > 0}, \quad \theta_{n,k}^* = ((k+1) \bar{x}^k)^{\frac{1}{k}} - \text{АНО}$$

$$Dx_s^k = \mathbb{E}x_s^{2k} - (\mathbb{E}x_s^k)^2 = \frac{\theta^{2k}}{2k+1} - \frac{\theta^{2k}}{(k+1)^2} = \frac{k^2 \theta^{2k}}{(2k+1)(k+1)^2}$$

$$g'(\theta) = \frac{k\theta^k}{\sqrt{2k+1}(k+1)}$$

$$H(t) = ((k+1)t)^{\frac{1}{k}}, \quad H'(t) = (k+1)^{\frac{1}{k}} \frac{1}{k} t^{\frac{1}{k}-1}$$

$$\tilde{g} = (k+1)^{\frac{1}{k}} \frac{1}{k} \left(\frac{\theta^k}{k+1} \right)^{\frac{1}{k}-1} \frac{k\theta^k}{\sqrt{2k+1}(k+1)} = \frac{\theta}{\sqrt{2k+1}} \quad *$$

$$(\theta_n^* - \theta) \approx \frac{\delta \cdot g'(\theta)}{\sqrt{n}}, \quad \delta \in N_{0,1}$$

Напом Равном. интерп: $\sup_n \mathbb{E}|\xi_n| \mathbb{I}(|\xi_n| > N) \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0$

Напом $\left| \begin{array}{l} \xi_n \Rightarrow \xi, \quad \{\xi_n\} \text{ пу} \\ \Rightarrow \mathbb{E}\xi_n \longrightarrow \mathbb{E}\xi \end{array} \right.$

$$\frac{\sqrt{n}(\theta_n^* - \theta)}{g'(\theta)} \Rightarrow \delta \in N_{0,1} \Rightarrow \frac{n(\theta_n^* - \theta)^2}{g'^2} \Rightarrow \delta^2, \quad \text{пу} \Rightarrow$$

$$\mathbb{E} \frac{n(\theta_n^* - \theta)^2}{g'^2(\theta)} \longrightarrow \mathbb{E}\delta^2 = 1 \Rightarrow \delta(\theta) = \mathbb{E}(\theta_n^* - \theta)^2 \sim \frac{g'^2}{n}$$

$\theta_n^* = ((k+1)x_s^k)^{\frac{1}{k}}$, чем k больше, тем оценка лучше \otimes

fix n , $k \rightarrow \infty$:

$$\left((k+1) \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k \right)^{\frac{1}{k}} \leq (k+1)^{\frac{1}{k}} \cdot X_{(n)} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} X_{(n)}$$

$$\left((k+1) \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k \right)^{\frac{1}{k}} \geq (k+1)^{\frac{1}{k}} \left(\frac{1}{n} \right)^{\frac{1}{k}} X_{(n)} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} X_{(n)}$$

$$\text{T.o. } \left((k+1) \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k \right)^{\frac{1}{k}} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} X_{(n)}$$

\hookrightarrow ОММ для $\{U[0, \theta]\}$ \hookrightarrow ОМП для $\{U[0, \theta]\}$
 \hookrightarrow АНО \hookrightarrow не АНО

Замечание Класс АНО не замкнут.

Достаточные статистики и оценки

Напом Статистика - измеримая ф-ия от X $S = S(X)$

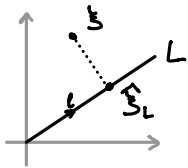
Оценка - статистика, приближающая в том или ином смысле неизвестный параметр

$S = S(X)$ - ДОСТАТОЧНАЯ для оценки θ статистика, если
 $\forall A \in \mathcal{X}^n$ $\mathbb{P}_\theta(X \in A | S)$ не зависит от θ (почти наверное)
 $\hookrightarrow \mathbb{E}\{I(X \in A) | S\} := \hat{g}(S)$

Замечание По умолчанию предполагаем, что $\mathbb{E}X_1^2$ сущ-ет,
 т.к. работаем с $\sigma_{\theta^*}^2(\theta) = \mathbb{E}(\theta^* - \theta)^2$

Если по обозн. мат. ан-а, то работаем в $L_2(\mathcal{X}, \mathbb{P})$

Напом Ортогональные - $\forall l \in L$ $(\hat{\xi}_L, l) = (\xi, l) = \mathbb{E}\xi l$ $(\hat{\xi}_L - \xi, l) = 0$



$$L = \{g(s) \mid \mathbb{E}g^2(s) < \infty\}$$

Пусть S -дискр.

Св-во (Эквивалентное определение дост. статист. для дискр СВ)

$S = S(X)$ - достаточная оценка \Leftrightarrow

$\forall A \in \mathcal{X}^n$ $\mathbb{P}_\theta(X \in A | S = s_i)$ - не зависит от θ для всех s_i
 \hookrightarrow обычная условная вероятность

Замечание Статистика "достаточная", потому что в ней есть вся информация про параметр.

Пример $\{\pi_\lambda\}_{\lambda > 0}$ $S = n\bar{X}$

$$\mathbb{P}(S \in A) = \sum_{i \in A} p_i$$

Т.к. тут X дискр, то можем считать $\mathbb{P}_\theta(X = \bar{z} | S = s_i)$

$$\mathbb{P}(X = \bar{z} | S = s_i) = \frac{\mathbb{P}(X_1 = z_1, \dots, X_n = z_n, S = s_i)}{\mathbb{P}(\sum_{j=1}^n X_j = s_i)} \ominus$$

$$\mathbb{P}(\sum_{j=1}^n X_j = s_i) = \frac{(n\lambda)^{s_i}}{s_i!} e^{-n\lambda} \hookrightarrow \in \pi_{n\lambda}$$

$$\ominus \begin{cases} 0, & s_i \neq \sum_{j=1}^n z_j \\ \frac{\mathbb{P}(X_1 = z_1, \dots, X_n = z_n)}{\mathbb{P}(\sum X_j = s_i)}, & s_i = \sum_{j=1}^n z_j \end{cases} = \begin{cases} 0, & s_i \neq \sum_{j=1}^n z_j \\ \frac{\lambda^{\sum z_j} \cdot e^{-n\lambda}}{\frac{\pi z_j!}{(n\lambda)^{\sum z_j} e^{-n\lambda}}}, & s_i = \sum z_j \end{cases} =$$

$$= \begin{cases} 0, & s_i \neq \sum_{j=1}^n z_j \\ \frac{(\sum z_j)! (\prod z_j)!}{n^{\sum z_j}}, & s_i = \sum_{j=1}^n z_j \end{cases} \quad \begin{array}{l} - \text{ не зависит от } \lambda \\ \Rightarrow \text{ достаточная} \end{array}$$

Теорема (Факторизационная теорема Неймана-Фишера)
 Критерий достаточности

S - достаточная статистика $\Leftrightarrow \varphi_X(\theta) = \varphi(\theta, s) \ln X$

Д-во \Leftrightarrow для простоты докажем рассмотрим дискретные распр.

$$P(X = \vec{z} | S = s_i) = \frac{P(X_1 = z_1, \dots, X_n = z_n, S = s_i)}{P(S = s_i)} =$$

$$= \begin{cases} 0, & s_i \neq \sum z_j \\ ? \end{cases}$$

$$\text{Но } P(X = \vec{z} | S = s_i) = \frac{\varphi_{\vec{z}}(\theta)}{P(S(X) = s_i)} = \frac{\varphi_{\vec{z}}(\theta)}{\sum_{\vec{y}: S(\vec{y}) = s_i} \varphi_{\vec{y}}(\theta)}$$

$$\text{Т.о. } \begin{cases} 0, & s_i \neq \sum z_j \\ \frac{\varphi(\theta, s) h(\vec{z})}{\sum_{\vec{y}: S(\vec{y}) = s_i} \varphi(\theta, s) h(\vec{y})}, & s_i = \sum z_j \end{cases} = \begin{cases} 0, & s_i \neq \sum z_j \\ \frac{h(\vec{z})}{\sum_{\vec{y}: S(\vec{y}) = s_i} h(\vec{y})}, & s_i = \sum z_j \end{cases}$$

- не зависит от θ ■

тут ещё чуть-чуть что-то было

Замечание Любое взаимнооднозначное отображение достаточность не портит.