

Следствие $\left| \exists \hat{\theta}_n = \arg \max \varphi_X(\theta) = \arg \max \varphi(\theta, S) \right.$
 $\Rightarrow \hat{\theta}_n = g(S)$

Пример $X - \Delta C$

$(X_{(1)}, \dots, X_{(n)}) - \Delta C$

$$\varphi_X(\theta) = \prod_{i=1}^n f_{\theta}(x_{(i)}) = \varphi(\theta, (x_{(1)}, \dots, x_{(n)}))$$

Для $\{\Pi_{\lambda}\}_{\lambda>0}$ $\bar{X} - \Delta C$

$$\{N(a, b)\} : S(\bar{X}, \bar{X}^2) \longleftrightarrow S$$

Пример задачи

Построить скалярную достаточную статистику для $\{N(a, b)\}$
 (построить алг. ее нахождения)

Замечание Для одного параметр. семейства могут существовать и скалярные, и векторные достаточные статистики

Статистика S **ПОЛНА** отн. параметр. семейства $\{F_{\theta}\}_{\theta \in \Theta}$, если $E_{\theta} g(S) \equiv 0 \Leftrightarrow g = 0$ ПН отн. $F_{\theta} \forall \theta$
 или можно сказать отн. S , жвбв-о

Пример $S = X_1 - X_2$ неполна, $\Theta = EX_1$

Пример $\{\Pi(\lambda)\}_{\lambda>0}$ $S := n\bar{X}$

$$S \in \Pi(n\lambda)$$

$$E_{\theta} g(S) = \sum_{k=0}^{\infty} g(k) \frac{(n\lambda)^k}{k!} e^{-n\lambda}$$

$z := n\lambda$. Варьируем $\lambda > 0 \Rightarrow$ варьируем $z > 0$

Смотрим на знак, а $e^{-n\lambda}$ на него не влияет.

$$\sum g(k) \frac{z^k}{k!} \equiv 0 \Leftrightarrow g \equiv 0$$

Т.о. S полная статистика. Более того, она полная достаточная оценка

Св-во $\left| f(S) - \text{полная} \right.$
 $\Rightarrow g \circ f - \text{полная}$ $\left\{ \begin{array}{l} \text{вроде так,} \\ \text{но не факт} \end{array} \right.$

Рассмотрим пример с АНР:

$\{U[0, \theta]\}_{\theta > 0}$ $X_{(n)}$ — достаточная статистика по т. о фактор. Н-Ф:

$$\varphi_x(\theta) = \frac{1}{\theta^n} \mathbb{I}(\theta > X_{(n)}) := \varphi(\theta, s) h(x)$$

Посмотрим на полноту: $\mathbb{E}g(X_{(n)}) = \int_0^\theta g(t) \frac{n t^{n-1}}{\theta^n} dt$

$$\mathbb{E}g(X_{(n)}) \equiv 0 \Leftrightarrow \int_0^\theta g(t) t^{n-1} dt$$

Интегр. Лебега — δ -аддитивный \int ↗ знакпеременная ф-ия
заряд

$$\bigcup_{i=1}^\infty A_i \quad \int = \sum_{i=1}^\infty \int_{A_i}, \text{ где } A_i \cap A_j = \emptyset \quad \forall i \neq j$$

Т.о. эквивалентно рассмотрим $\int_{\theta_1}^{\theta_2} g(t) t^{n-1} dt \equiv 0$

$$\int_{U[\theta_1^{(1)}, \theta_2^{(2)}]} g(t) t^{n-1} dt$$

$$d(A, B) = \lambda(A \Delta B) \Rightarrow U[\theta_1^{(1)}, \theta_2^{(2)}] \rightarrow A$$

↗ мера Лебега

$$\text{Т.о. } \int_A g(t) t^{n-1} dt \equiv 0 \quad \forall A \in \mathcal{B}[0, \theta]$$

МИНИМАЛЬНАЯ ДОСТАТОЧНАЯ СТАТИСТИКА — полная достаточная статистика

Св-во Минимальная достаточная статистика выражается как ф-ия относительно любой другой достаточной статист.

Вернемся к $\int_A g(t) t^{n-1} dt \equiv 0$

$$A^+ := \{t \mid g(t) > 0\}, \text{ где } A^+ \text{ тоже } \int_{A^+} g(t) t^{n-1} dt \equiv 0$$

$$\nLeftarrow \lambda(A^+) > 0 \Rightarrow \int_{A^+} g(t) t^{n-1} dt > 0 \nLeftarrow \Rightarrow \lambda(A^+) = 0$$

Аналогично для A^- . Т.е. $\lambda(\{t \mid g(t) \neq 0\}) = 0 \Rightarrow g \equiv 0$ п.н.

Упр Проверить полноту $\theta_n^* = 2\bar{X}$

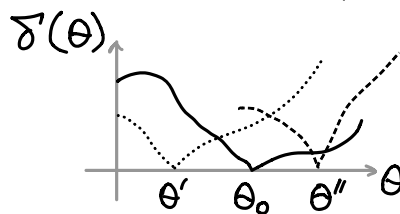
Построение эффективных оценок

Оценка $\check{\theta}$ ЭФФЕКТИВНА В КЛАССЕ $K = \{\theta_n^* \mid E(\theta_n^*)^2 < \infty\}$,
 если $\forall \theta_n^* \in K \quad \delta_{\check{\theta}}(\theta) \leq \delta_{\theta_n^*}(\theta)$ и $\exists \theta_0 \in K : \delta_{\check{\theta}}(\theta) < \delta_{\theta_0}(\theta)$

Пример $\theta_n^* = \text{const} = \theta_0$

$$\delta_{\theta_n^*} = E_{\theta}(\theta_n^* - \theta)^2$$

\hookrightarrow истинный параметр



Нижняя огибающая $\delta_{\theta_n^*}(\theta)$, $\theta_n^* \in K$ — это ось абсцисс, $\delta \equiv 0$.

Но тогда получаем, что $E_{\theta}(\theta_n^* - \theta)^2 \equiv 0 \Rightarrow \theta_n^* = \theta$.
 Странно...

$$K_b = \{\theta_n^* \mid E(\theta_n^*)^2 < \infty, E\theta_n^* = \theta + b_n(\theta)\}$$

Теорема₁ | S -ДС, $\forall \theta_n^* \in L_2$ т.е. $E(\theta_n^*)^2 < \infty$

\Rightarrow а) $\theta_s^* = E(\theta_n^* | S)$ — оценка — преобразование от выборки не зависит от параметра
 б) $\delta_{\theta_s^*}(\theta) \leq \delta_{\theta_n^*}(\theta) \quad \forall \theta \in \Theta$

Л-во а) $P_{\theta}(X \in A | S)$ не зависит от θ

$$\int \theta_n^*(\vec{z}) P(X \in d\vec{z} | S) = E(g(X) | S)$$

\hookrightarrow это зависит от θ
 \hookrightarrow но после "усреднения" дальше нет \square

Замечание $\theta_n^* \in K_b \Rightarrow \theta_s^* \in K_b$

Следует из фун. полн. вер. : $E(E(\xi | S)) = E\xi$

$$E\theta_s^* = E\theta_n^* = \theta + b_n(\theta)$$

б)

$$\delta_{\theta_n^*}(\theta) = E_{\theta}(\theta_n^* - \theta)^2 \stackrel{+ \theta_s^*}{=} \underbrace{E_{\theta}(\theta_n^* - \theta_s^*)^2}_{\geq 0} + \underbrace{E_{\theta}(\theta_s^* - \theta)^2}_{\delta_{\theta_s^*}(\theta)} + \underbrace{2E_{\theta}((\theta_n^* - \theta_s^*)(\theta_s^* - \theta))}_{\text{надо док-ть, что это 0}}$$

$E_{\theta}(E_{\theta}((\theta_n^* - \theta_s^*)(\theta_s^* - \theta) | S))$. Есть л-во: $E(\xi g(s) | S) = \xi g(S) \Rightarrow$

$$E_{\theta}((\theta_s^* - \theta) E(\theta_n^* - \theta_s^* | S)) = 0 \quad \blacksquare$$

Теорема 2 | S - полная ΔC , $\theta_n^* \in K_b$

$\Rightarrow \theta_S^*$ - единственная эффективная оценка в K_b

Лемма $\exists! \theta_n^* = g(s)$ в K_b

Д-во $g_1(s) = \hat{\theta}_n^* \neq \theta_n^* \Rightarrow \mathbb{E}(g(s) - g_1(s)) \equiv 0$
 $\hookrightarrow \tilde{g}(s) = 0$ п.в. отн S

Т.е. $g = g_1$ п.в. отн S . ■