

1

$$x \sim R(0, \theta)$$

\vec{x}_n — выборка

$$\text{оценки } \theta: \tilde{\theta}_1 = 2\bar{x}$$

$$\tilde{\theta}_2 = x_{\min}$$

$$\tilde{\theta}_3 = x_{\max}$$

$$\tilde{\theta}_5 = \left(x_1 + \frac{\sum_{k=2}^n x_k}{n-1} \right)$$

a) проверка на нес充沛ность и
состоимельность

оценка нес充沛ная, если

$$\forall \theta \in \Theta \quad M[\tilde{\theta}(\vec{x}_n)] = \theta$$

оценка состоямальная, если

$$\forall \theta \in \Theta \quad \tilde{\theta} \xrightarrow{P} \theta$$

Th (оцнк ун состоямальности):

Если оценка $\tilde{\theta}$ — нес充沛ная,

$$\Delta[\tilde{\theta}] \rightarrow 0 \text{ при } n \rightarrow \infty,$$

то она состоямальная.

$$p(x) = \frac{1}{\theta} I(0, \theta)$$

$$M\xi = \int_0^\theta x \frac{1}{\theta} dx = \frac{\theta}{2}$$

$$D\xi = M[\xi^2] - M^2[\xi] = \frac{\theta^2}{3} - \frac{\theta^2}{4} = \frac{\theta^2}{12}$$

$$\hat{\theta}_1 = 2\bar{x}:$$

$$M[\hat{\theta}_1] = M[2\bar{x}] = M[2 \frac{1}{n} \sum x_i] =$$

$$= \frac{2}{n} M[\sum x_i] = \frac{2}{n} \sum M[x_i] =$$

x_i — независимые и одинаково расп.
 $x \sim R(0, \theta)$

$$= \frac{2}{n} n M[\xi] = 2 M[\xi] = \theta$$

$\Rightarrow \hat{\theta}_1$ — несмещенная

$$D[\hat{\theta}_1] = D[\frac{2}{n} \sum x_i] = (\frac{2}{n})^2 D[\sum x_i] =$$

x_i — независимые и одинаково расп.
 $x \sim R(0, \theta)$

$$= \frac{4}{n^2} \sum D[x_i] = \frac{4}{n^2} n D[\xi] =$$

$$= \frac{4}{n} D[\xi] = \frac{\theta^2}{3n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

\Rightarrow по Th (о том что сходимость):

$\tilde{\theta}_1$ -рекуррентная и $\tilde{\theta}_1 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$

$\tilde{\theta}_1$ - лемматическая

$$\tilde{\theta}_2 = x_{\min} = x_{(1)}$$

$$M[\tilde{\theta}_2] = \int_{-\infty}^{+\infty} y q(y) dy$$

$$x_i \sim R(0, \theta) \quad x_i \sim F(y)$$

$$x_{(1)} \sim \underbrace{1 - (1 - F(y))^n}_{q(y)}$$

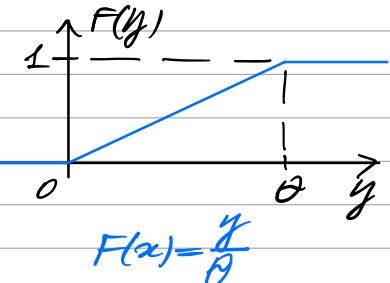
$$q(y) = \varPhi'(y) = n(1 - F(y))^{n-1} F'(y) =$$

$$= n \left(1 - \frac{y}{\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta} f(0, \theta)$$

$$M[\tilde{\theta}_2] = \int_0^y n \left(1 - \frac{y}{\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta} dy = \left\{ t = 1 - \frac{y}{\theta} \right\} =$$

$$= \int_0^1 \theta(1-t) n t^{n-1} \frac{1}{\theta} dt =$$

$$= n \theta \left(\int_0^1 t^{n-1} dt - \int_0^1 t^n dt \right) =$$



$$= n\theta \frac{1}{n} - n\theta \frac{1}{n+1} = \frac{\theta}{n+1}$$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_2$ — симметрическая оценка

$$\Rightarrow \tilde{\theta}_2' = (n+1)\tilde{\theta}_2 = (n+1)x_{\min}$$

— исправленная несмещенная оценка

$$M[\tilde{\theta}_2^2] = \int_0^1 \theta^2 (1-t)^2 n t^{n-1} dt =$$

$$= n\theta^2 \left(\int_0^1 t^{n-1} dt - 2 \int_0^1 t^n dt + \int_0^1 t^{n+1} dt \right) =$$

$$\cancel{n^2} + 3\cancel{n+2} - \cancel{2n^2} - \cancel{n+1} + \cancel{n^2+n}$$

$$= n\theta^2 \left(\frac{1}{n} - 2 \frac{1}{n+1} + \frac{1}{n+2} \right) = \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)}$$

$$D[\tilde{\theta}_2] = M[\tilde{\theta}_2^2] - M^2[\tilde{\theta}_2] =$$

$$= \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)} - \frac{\theta^2}{(n+1)^2} = \frac{\theta^2}{n+1} \left[\frac{2}{n+2} - \frac{1}{n+1} \right] =$$

$$= \frac{n\theta^2}{(n+1)^2(n+2)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$\tilde{\theta}_2$ — симметрическая
 $D[\tilde{\theta}_2] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$

достаточное
условие
не равносильно

$$\mathbb{D}[\tilde{\theta}_2^1] = \mathbb{D}[(n+1)\tilde{\theta}_2^1] =$$

$$= (n+1)^2 \frac{n\theta^2}{(n+1)^2(n+2)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$$

\Rightarrow засм. θ_2 не расходится.

но определено со сходимостью:

$$\forall \theta > 0 \quad \tilde{\theta}_2 \xrightarrow{P} \theta$$

$$\forall \varepsilon > 0 \quad P(|\tilde{\theta}_2 - \theta| \geq \varepsilon) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$$

$$\begin{array}{c} \tilde{\theta}_2 \leq \theta - \varepsilon \\ \parallel \\ x_{\min} \end{array}$$

$$\begin{array}{c} \tilde{\theta}_2 \geq \theta + \varepsilon \\ \parallel \\ x_{\min} \end{array}$$

$$\begin{array}{c} x_i \sim R(0, \theta) \\ P(x_{\min} \geq \theta + \varepsilon) = 0 \end{array}$$

$$P(x_{\min} \leq \theta - \varepsilon) = P(x_{\min} < \theta - \varepsilon) = \varphi(\theta - \varepsilon)$$

м.к. распределение непрерывно
м.е. $\Delta F(x_{\min} = \theta - \varepsilon) = 0$

$$= \{ \varphi(y) = 1 - (1 - F(y))^n \} =$$

$$= 1 - (1 - F(\theta - \varepsilon))^n = 1 - \left(1 - \frac{\theta - \varepsilon}{\theta}\right)^n =$$

$$\begin{array}{l} 0 < \theta - \varepsilon < \theta \\ 0 < \varepsilon < \theta \end{array} = 1 - \left(\frac{\varepsilon}{\theta} \right)^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1$$

$$\exists \varepsilon = \frac{\theta}{2} : P(|\tilde{\theta}_2^1 - \theta| \geq \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1 \neq 0$$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_2^1$ — не является симметричной

но определено симметричности:

$$\forall \varepsilon > 0 \quad P(|\tilde{\theta}_2^1 - \theta| \geq \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$$\begin{array}{ll} \tilde{\theta}_2^1 \geq \theta + \varepsilon & \text{или} \quad \tilde{\theta}_2^1 \leq \theta - \varepsilon \\ \parallel & \parallel \end{array}$$

$$(n+1)x_{\min} \quad (n+1)x_{\max}$$

$$P(|(n+1)x_{\min} - \theta| \geq \varepsilon) \geq$$

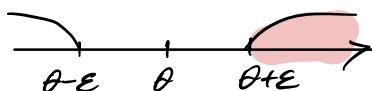
$$\geq P((n+1)x_{\min} \geq \theta + \varepsilon) =$$

$$= P(x_{\min} \geq \frac{\theta + \varepsilon}{n+1}) = 1 - P(x_{\min} < \frac{\theta + \varepsilon}{n+1}) =$$

$$= 1 - \Phi\left(\frac{\theta + \varepsilon}{n+1}\right) = \left(1 - F\left(\frac{\theta + \varepsilon}{n+1}\right)\right)^n =$$

$$= \left(1 - \frac{\theta + \varepsilon}{\theta(n+1)}\right)^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} e^{-\frac{\theta + \varepsilon}{\theta}} > 0$$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_2^1$ — не является симметричной



$n \geq n_0$!

$\hat{\theta}_3 = x_{\max}$:

$$Y(y) = (F(y))^n$$

$$\delta(0, \theta)$$

$$q(y) = Y'(y) = n(F(y))^{n-1} F'(y) = n\left(\frac{y}{\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta}$$

$$M[\hat{\theta}_3] = \int_{-\infty}^{+\infty} y q(y) dy = \int_0^{\theta} y^n \frac{n}{\theta^n} dy =$$

$$= \frac{n}{\theta^n} \frac{\theta^{n+1}}{n+1} = \frac{n\theta}{n+1}$$

$\Rightarrow \hat{\theta}_3$ — симметрична

$$\Rightarrow \hat{\theta}_3' = \frac{n+1}{n} \hat{\theta}_3 = \frac{n+1}{n} x_{\max}$$

— несравненная коварианса оценка

$$M[\hat{\theta}_3^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} y^2 q(y) dy = \frac{n}{\theta^n} \frac{\theta^{n+2}}{n+2} = \frac{n\theta^2}{n+2}$$

$$D[\hat{\theta}_3] = M[\hat{\theta}_3^2] - M^2[\hat{\theta}_3] = \frac{n\theta^2}{n+2} - \frac{n^2\theta^2}{(n+1)^2} =$$

$$= n\theta^2 \left(\frac{1}{n+2} - \frac{n}{(n+1)^2} \right) = \frac{n\theta^2}{(n+2)(n+1)^2} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

но $\hat{\theta}_3$ — симметрична \Rightarrow goes to zero
не подходит

$$\Delta \tilde{\theta}_3^{(1)} = \Delta \left[\frac{n+1}{n} x_{\max} \right] = \left(\frac{n+1}{n} \right)^2 \frac{n \sigma^2}{(n+2)(n+1)^2} =$$

$$= \frac{\sigma^2}{n(n+2)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

\Rightarrow Но т.к. оно имеет вид космогенности:

$\tilde{\theta}_3^{(1)}$ — несущий в $\Delta[\tilde{\theta}_3^{(1)}] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$

$\tilde{\theta}_3^{(1)}$ — космогенна

но определено космогенностью:

$$\forall \theta \in \Theta \quad \tilde{\theta}_3 \xrightarrow{P} \theta$$

$$\forall \varepsilon > 0 \quad P(|\tilde{\theta}_3 - \theta| \geq \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$$x_{\max} \geq \theta + \varepsilon \text{ или } x_{\max} \leq \theta - \varepsilon$$

$$P(x_{\max} \geq \theta + \varepsilon) = 0$$

$$x \sim R(\theta, \theta)$$

распределение непрерывное ($\Delta F = 0$)

$$P(x_{\max} \leq \theta - \varepsilon) = P(x_{\max} < \theta - \varepsilon) =$$

$$= \Psi(\theta - \varepsilon) = \Psi(\theta - \varepsilon) \int (0, \theta) P =$$

$$\varepsilon < \theta :$$

$$= (F(\theta - \varepsilon))^n = \left(\frac{\theta - \varepsilon}{\theta} \right)^n =$$

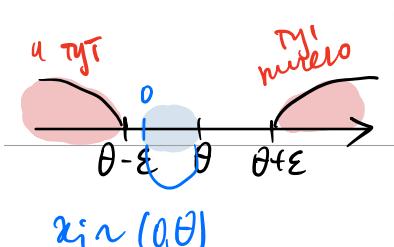
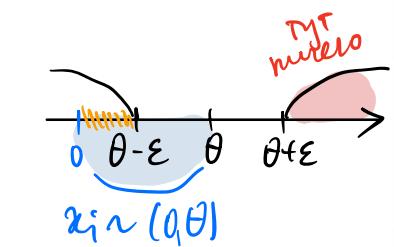
$$= \left(1 - \frac{\varepsilon}{\theta} \right)^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$$\theta - \varepsilon \leq 0$$

$$\varepsilon \geq \theta$$

$$\Psi(\theta - \varepsilon) = 0$$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_3$ космогенна



$$\tilde{\theta}_q = \left(x_1 + \frac{\sum_{k=2}^n x_k}{n-1} \right) :$$

$$\begin{aligned} M[\tilde{\theta}_q] &= M[x_1 + \frac{1}{n-1} \sum x_i] = \\ &= M[x_1] + \frac{1}{n-1} \sum Mx_i = \\ &= M\varphi + M\varphi = 2M\varphi = 0 \end{aligned}$$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_q$ - несмещенная

$$\begin{aligned} D[\tilde{\theta}_q] &= D[x_1] + (\frac{1}{n-1})^2 \sum_{k=2}^n Dx_i = \\ &= \frac{\sigma^2}{12} + \frac{\sigma^2}{12(n-1)^2} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{\sigma^2}{12} \end{aligned}$$

\Rightarrow земя где система не поддается

по определению: $\tilde{\theta}_q \xrightarrow{P} 0$ все

но cb-fy это означает:

$$\begin{array}{ccc} \xi_n & \xrightarrow{P} & \xi \\ \eta_n & \xrightarrow{P} & \eta \end{array} \Rightarrow \xi_n + \eta_n \xrightarrow{P} \xi + \eta$$

$$\xi_n = x_1 \xrightarrow{P} \varphi \quad \eta_n = \frac{1}{n-1} \sum_{k=2}^n x_k \xrightarrow{P} ?$$

по ЗБТ Капуна:

ξ_i независимы и
одинаково распр $\Rightarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i \xrightarrow{P} M\xi_i$
 $M\xi_i$ — конечно

$\Rightarrow x_i$ независимы и одинаково распр

$Mx_i = \frac{\theta}{2}$ — конечно

$\Rightarrow \eta_n = \frac{1}{n-1} \sum_{i=2}^n x_i \xrightarrow{P} Mx_i = \frac{\theta}{2}$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_Y = \xi_n + \eta_n \xrightarrow{P} \xi + \frac{\theta}{2} \neq \theta$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_Y$ — не является состоятельной

8) сравнение исправленных оценок

(по гипотезе)
 $\tilde{\theta}_1$ эффективнее $\tilde{\theta}_2$, если

$$\forall \theta \in \Theta \quad D\tilde{\theta}_1 \leq D\tilde{\theta}_2$$

$$\exists \theta \in \Theta \quad D\tilde{\theta}_1 < D\tilde{\theta}_2$$

$$\Delta \tilde{\theta}_1 = \frac{\theta^2}{3n} \quad \Delta \tilde{\theta}_3' = \frac{\theta^2}{n(n+2)}$$

$n > 1$: $\frac{1}{3n}$ $\frac{1}{n(n+2)}$

$$\frac{1}{n(n+2)} < \frac{1}{3n}$$

$$\frac{1}{n+2} < \frac{1}{3}$$

тогда $\Delta \tilde{\theta}_3' \leq \Delta \tilde{\theta}_1$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_3'$ оценивает $\tilde{\theta}_1$

$\tilde{\theta}_1'$ - не является оценкой

$\tilde{\theta}_1$ - не является оценкой

[2]

$$p(x) = \begin{cases} e^{-x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$$n=25$$

c) Определить константы распределения
с р а н г о в о м - о б ю д о л е

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

$$\text{ЛДР: } \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i - \mu_\xi}{\sqrt{\sigma_\xi^2}} \sqrt{n} \sim N(0, 1)$$

$$\begin{aligned} \mu_\xi &= \int_{-\infty}^{+\infty} x p(x) dx = \int_0^{+\infty} x e^{-x} dx = \\ &= -xe^{-x} \Big|_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-x} dx = 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mu_\xi^2 &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 p(x) dx = \int_0^{+\infty} x^2 e^{-x} dx = \\ &= -x^2 e^{-x} \Big|_0^{+\infty} + 2 \int_0^{+\infty} xe^{-x} dx = 2 \end{aligned}$$

$$\sigma_\xi^2 = \mu_\xi^2 - \mu_\xi^2 = 1$$

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

$$\bar{x} \sim N(\mu_0, \frac{\sigma^2}{n}) = N(1, \frac{1}{25})$$

f) Hvis de nedenfor nævnte med en
grænse med bootstrap

\Rightarrow Mestværdi $x_{(13)}$ n -nærmeste

\hookrightarrow $z_{(13)} \geq z_{\alpha/2}$

$$h(t) = H'(t) = np(x) C_{n-k}^{k-1} (F(t))^{k-1} (1 - \underline{F(t)})^{n-k}$$

$$F(t) = \int_0^x p(x) dx = 1 - e^{-x}$$

b) nærmeste værdi
 $F(t)$

$$\text{med } h(t) = 25 \cdot e^{-x} (1 - e^{-x})^{12} e^{-12x} =$$

$$= 25 e^{-13x} (1 - e^{-x})^{12}$$

3 $\xi \sim p(x)$, $\theta > 0$

$$p(x) = \begin{cases} \frac{e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$n=3$ — общий видорах

оценки θ : $\hat{\theta}_1 = \bar{x}$, $\hat{\theta}_3 = x_{(2)}$

$$M[\xi] = \int_{-\infty}^{+\infty} x p(x) dx = \int_0^{+\infty} x \frac{e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta} dx =$$

$$= \left\{ t = +\frac{x}{\theta}, x = +\theta t \right\} =$$

$$= \int_0^{+\infty} +t \cdot e^{-t} \theta dt = \theta$$

$$M[\xi^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 p(x) dx = \int_0^{+\infty} x^2 \frac{e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta} dx =$$

$$= \left\{ t = \frac{x}{\theta}, x = \theta t \right\} =$$

$$= \int_0^{+\infty} \theta^2 t^2 \frac{e^{-t}}{\theta} \theta dt = 2\theta^2$$

$$\text{D}[\xi] = M[\xi^2] - M^2[\xi] = 2\theta^2 - \theta^2 = \theta^2$$

a) проверка на несмещённость

$$M[\tilde{\theta}_1] = M[\bar{x}] = M\left[\frac{1}{n} \sum x_i\right] = \\ = \frac{1}{n} \sum Mx_i = Mg = \theta$$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_1$ — несмещённая

$$M[\tilde{\theta}_2] = M[x_{(2)}] =$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x h(x) dx = \text{непрерывн. на} \\ \text{независим. от} \\ \text{мк. ожидание на бордюре как} \\ \text{на сг. велич. с единак. расп.}$$

$$= \int_0^{+\infty} x np(x) C_n^{k-1} (F(x))^{k-1} (1-F(x))^{n-k} dx = \\ = \{ t = \frac{x}{\theta}, x = \theta t \} =$$

$$= \int_0^{+\infty} \theta t \cdot 3 \cdot \cancel{\frac{1}{\theta}} e^{-t} \cdot 2 \cdot (1-e^{-t}) e^{-t} \theta dt = \\ = 6\theta \int_0^{+\infty} t (1-e^{-t}) e^{-2t} dt =$$

$$= 6\theta \left(\int_0^{+\infty} te^{-2t} dt - \int_0^{+\infty} te^{-3t} dt \right) = \\ = 6\theta \left(\frac{1}{4} - \frac{1}{9} \right) = \frac{5}{6} \theta$$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_2$ — смещённая

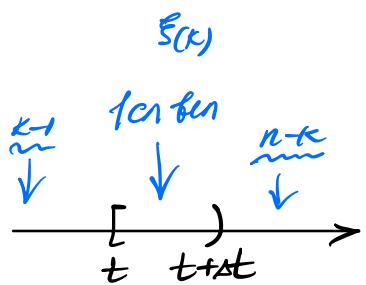
$\Rightarrow \tilde{\theta}_2^1 = \frac{6}{5} \tilde{\theta}_2$ — исправленная оценка

$$\begin{matrix} n=3 \\ k=2 \end{matrix}$$

$$C_2^1 = 2$$

(*) Закон распределения k -го порогового статистики

$\vec{\xi} : \xi_i \sim F(x)$ и независимы
 ξ_i — одн. непрерывн.



$$P(t \leq \xi \leq t + \Delta t) = \frac{1}{n} \cdot C_{n-k}^{n-k} (P(\xi \geq t + \Delta t))^{n-k} =$$

без усоков, т.к. оценка правильн.

$H(t)$ — функция распределения $\xi(k)$

$$P(a \leq \xi \leq b) = F(b) - F(a)$$

$$H(t + \Delta t) - H(t) =$$

$$= n \frac{F(t + \Delta t) - F(t)}{\Delta t} C_{n-k}^{k-1} (F(t))^{k-1} (1 - F(t + \Delta t))^{n-k} = p(x)$$

$$h(t) = H'(t) = np(x) C_{n-k}^{k-1} (F(t))^{k-1} (1 - \underline{F(t)})^{n-k}$$

беск. прав
 $F(t)$

$$F(t) = \int_0^{x_0} p(x) dx = \int_0^{x_0} \frac{e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta} dx = \left\{ t = \frac{x}{\theta}, x = \theta t \right\} =$$

$$= \int_0^{\frac{x_0}{\theta}} \frac{1}{\theta} e^{-t} \theta dt = 1 - e^{-\frac{x_0}{\theta}}$$

b) эффективность оценок

$$D[\tilde{\theta}_1] = D\left[\frac{1}{n} \sum x_i\right] = \frac{1}{n^2} \sum D[x_i] = \frac{1}{3} \theta^2$$

$$M[\tilde{\theta}_2^2] = M[x_{(2)}^2] =$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 h(x) dx =$$

$$= \int_0^{+\infty} x^2 n p(x) C_n^{k-1} (F(x))^{x-1} (1-F(x))^{n-k} dx =$$

$$= \{ t = \frac{x}{\theta}, x = \theta t \} =$$

$$= \int_0^{+\infty} \theta t^2 \cdot 3 \cdot \frac{1}{\theta} e^{-t} \cdot 2 \cdot (1-e^{-t}) e^{-t} \cancel{\theta} dt =$$

$$= 6\theta^2 \int_0^{+\infty} t^2 (1-e^{-t}) e^{-2t} dt =$$

$$= 6\theta^2 \left(\int_0^{+\infty} t e^{-2t} dt - \int_0^{+\infty} t e^{-3t} dt \right) =$$

$$= 6\theta^2 \left(\frac{1}{4} - \frac{2}{27} \right) = \frac{19}{18} \theta^2$$

$$D[\tilde{\theta}_2] = M[\tilde{\theta}_2^2] - M^2[\tilde{\theta}_2] = \frac{13}{36} \theta^2$$

$$D[\tilde{\theta}_2'] = D\left[\frac{6}{5}\tilde{\theta}_2\right] = \left(\frac{6}{5}\right)^2 D[\tilde{\theta}_2] = \frac{13}{25} \theta^2$$

$$D[\tilde{\theta}_1] = \frac{1}{3} \theta^2 < \frac{13}{25} \theta^2 = D[\tilde{\theta}_2'] \text{ т.к}$$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_1$ эффективнее $\tilde{\theta}_2'$

С) Неравенство Крамера-Рao

Неравенство Крамера-Рao:

Пусть берёт модель регуляра,

$\tilde{g}(\vec{x}_n)$ — регулярная оценка
функции $g(\theta)$,

$$\text{тогда } D[\tilde{g}(\vec{x}_n)] \geq \frac{(g'(\theta))^2}{n I(\theta)}$$

Замечание ($g(\theta) = \theta$):

$$D[\tilde{\theta}] \geq \frac{1}{n I(\theta)}$$

$$g(\theta) = \theta$$

$$g'(\theta) = 1$$

$$\left. \begin{array}{l} \\ \end{array} \right\} \Rightarrow g(\theta) — \text{супр}$$

$g(\theta)$ — ф-ия
по борту

Статистика $\tilde{g}(\vec{x}_n)$ называется
регулярной оценкой ф-ии $g(\theta)$,
если она несмещенная,

стационарна
и не зависит
 $(*)$

$$\frac{\partial}{\partial t} \int_{-\infty}^{+\infty} \int \tilde{g}(\vec{x}_n) L(\vec{x}_n, \theta) d\vec{x}_n = \\ = \int_{-\infty}^{+\infty} \int \tilde{g}(\vec{x}_n) \frac{\partial L}{\partial t} d\vec{x}_n,$$

где $L(\vec{x}_n, \theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i, \theta)$

(*)

(1) $L(\vec{x}_n)$ — плотность распред
fix θ сеектора \vec{x}_n

(2) $L(\theta)$ — функция правдоподобия
fix \vec{x}_n

Из геометрического же понимания

получим 1. $\tilde{g}(\vec{x}_n)$ — несмешанка $g(\theta)$,

2. можно регулировать

3. $D[\tilde{g}(\vec{x}_n)]$ — огранич на
функции из \square

тогда оценка это регулярная.

1. $\tilde{\theta}_1, \tilde{\theta}_2'$ — независимые из a)

2. доказь независим.

3. $D[\tilde{\theta}_1] = \frac{1}{3} \theta^2 = \frac{\theta^2}{n}$

$D[\tilde{\theta}_2'] = \frac{13}{25} \theta^2 =$

θ — оценивала на основе
как независимой оцнки

(
 Th Вероятности
 \Rightarrow оценивала в форме
вероятности равн.)

$\Rightarrow D[\tilde{\theta}_1]$ и $D[\tilde{\theta}_2']$ — оцнки
на основе
 $\forall \theta \in \Theta$

\Rightarrow оцнки Th о соизмеримы
условии независим.

$\Rightarrow \tilde{\theta}_1, \tilde{\theta}_2'$ — независим.

$\xi \sim p(x, \theta)$ $\theta \in \Theta \subset \mathbb{R}$ вероятность

вероятность называется **плагером**,

если 1. $p(x, \theta)$ есть функция от θ на Θ

$$2. \frac{\partial}{\partial \theta} \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, \theta) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\partial}{\partial \theta} p(x, \theta) dx$$

3. $I(\theta)$ есть на Θ ^{непрерывна}

4. $I(\theta) > 0$ на Θ

Проверим модели на регулярность:

1. $f(x, \theta)$ неяв функция по θ на Θ

2. непримановна $\frac{\partial}{\partial \theta}$

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, \theta) dx = 0$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\partial}{\partial \theta} p(x, \theta) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\partial}{\partial \theta} \left(\frac{e^{-x}}{\theta} \right) dx =$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[-\frac{1}{\theta^2} e^{-\frac{x}{\theta}} + \frac{1}{\theta} \left(\frac{x}{\theta^2} \right) e^{-\frac{x}{\theta}} \right] dx =$$

$$= \{ t = +\frac{x}{\theta} \quad x = +t\theta \} =$$

$$= \frac{1}{\theta} \int_0^{+\infty} [-e^{-t} + te^{-t}] dt =$$

$$= \frac{1}{\theta} \left[e^{-t} - (t+1)e^{-t} \right] \Big|_0^{+\infty} =$$

$$= \frac{1}{\theta} (te^{-t}) \Big|_0^{+\infty} = 0 \quad \begin{matrix} t \rightarrow +\infty \\ x \rightarrow +\infty \end{matrix}$$

3. $I(\theta)$ - aenp na θ үндермасы ғана

$$I(\theta) = M \left[\left(\frac{\partial \ln p(x, \theta)}{\partial \theta} \right)^2 \right] =$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \left(\frac{\partial \ln p(x, \theta)}{\partial \theta} \right)^2 p(x, \theta) dx =$$

$$= \int_0^{+\infty} \left(\frac{\theta}{e^{-\frac{x}{\theta}}} \right)^2 \left(\frac{1}{\theta} p(x, \theta) \right)^2 \frac{e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta} dx =$$

$$= \int_0^{+\infty} \left[-\frac{1}{\theta} + \frac{x}{\theta^2} \right]^2 \frac{e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta} dx =$$

$$= \left\{ t = \frac{x}{\theta} \quad x = t\theta \right\} =$$

$$= \frac{1}{\theta^2} \int_0^{+\infty} [-1+t]^2 \frac{e^{-t}}{\theta} \theta dt = \frac{1}{\theta^2}$$

$\Rightarrow I(\theta)$ - aenp na θ

4. $I(\theta) > 0$ na θ

$$I(\theta) = \frac{1}{\theta^2} > 0 \text{ na } \theta \quad (\theta > 0)$$

\Rightarrow мөнбіл жүйесі

оценка регрессии
 оценка регрессии } \Rightarrow no rep by
 (q-one suff) Крамера - Rao

$$\mathcal{D}[\tilde{\theta}_1] \geq \frac{1}{n I(\theta)} = \frac{\theta^2}{2}$$

$$\mathcal{D}[\tilde{\theta}_2'] \geq \frac{1}{n I(\theta)} = \frac{\theta^2}{2}$$

Составим $\tilde{f}_{\text{eff}}(\vec{a}_n)$ из оценки эффективной
 оценки $f(\theta)$,
 для one регрессии

$$\mathcal{D}[\tilde{f}_{\text{eff}}(\vec{a}_n)] = \inf_{\text{no better}} \mathcal{D}[\tilde{f}(\vec{a}_n)]$$

регрессии оценки

$$= \inf \left(\frac{1}{3} \theta^2, \frac{19}{25} \theta^2 \right) = \frac{1}{3} \theta^2$$

$\Rightarrow \tilde{\theta}_1 = \bar{x}$ — эффективная оценка

($\tilde{\theta}_1$ отлична от $\tilde{\theta}_2'$)