



# Сравнение оценок. Понятие эффективной оценки.

Def. Функцией среднеквадратического отклонения оценки  $\theta^*$  наз.

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

если  $D\theta^* = \infty$

Def. Говорят, что  $\theta^*$  не хуже, чем  $\theta^{**}$  (в среднеквадратическом смысле)

если  $\forall \theta \quad \delta_{\theta^*}(\theta) \leq \delta_{\theta^{**}}(\theta)$

• Для несмещенных оценок  $\delta_{\theta^*}(\theta) = D\theta^*$

Доказательство:  $E(\theta^* - \theta)^2 = E(\theta^* - \theta + E\theta^* - E\theta^*)^2 = E((\theta^* - E\theta^*) + (E\theta^* - \theta))^2 =$

$$= \underbrace{E(\theta^* - E\theta^*)^2}_{D\theta^*} + \underbrace{2E[(\theta^* - E\theta^*)(E\theta^* - \theta)]}_{=0} + \underbrace{E(E\theta^* - \theta)^2}_{b(\theta) - \text{смещение.}} = D\theta^* + \underbrace{b(\theta)}_{=0} = D\theta^* \blacktriangle$$

$D\theta^*$

т.к.  $E(\theta^* - E\theta^*) = E\theta^* - E\theta^* = 0$

$b(\theta)$  - смещение.

т.к. оценка несмещенная и  $E\theta^* = \theta$  miro

Пример:  $\bar{X} \in U_{[0,\theta]}$   $\theta^* = 2\bar{X}$   $D\bar{X}_1 = \frac{b^2 - a^2}{12} = \frac{\theta^2}{12}$   
 $\hat{\theta} = X_{(n)}$

•  $\delta_{2\bar{X}}(\theta) = D(2\bar{X}) \overset{\text{несмещ.}}{=} 4D\bar{X} = 4 \frac{D\bar{X}_1}{n} = \frac{4\theta^2}{12n} = \frac{4\theta^2}{3n}$

Надо найти  $E$  и  $E X_{(n)}$  для  $X_{(n)}$ :

$$F_{X_{(n)}}(y) = P(X_{(n)} < y) = P(X_1 < y, X_2 < y, \dots, X_n < y) = P^n(X < y) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ \frac{y^n}{\theta^n}, & x \in [0, \theta] \\ 1, & x > \theta \end{cases}$$

$$f_{X_{(n)}}(y) = \begin{cases} 0, & x \notin [0, \theta] \\ \frac{n y^{n-1}}{\theta^n}, & x \in [0, \theta] \end{cases}$$

$$E X_{(n)} = \int_0^\theta y \cdot \frac{n y^{n-1}}{\theta^n} dy = \frac{n}{\theta^n} \left. \frac{y^{n+1}}{n+1} \right|_0^\theta = \frac{n\theta}{n+1}$$

miro

$$E X_{(n)}^2 = \int_0^\theta y^2 \frac{n \cdot y^{n-1}}{\theta^n} dy = \frac{n}{\theta^n} \left[ \frac{y^{n+2}}{n+2} \right]_0^\theta = \frac{n \theta^2}{n+2}$$

$$n^2 \theta + n \theta - 2n^2 \theta^2 - 4n \theta^2 + \theta^2 n^2 + 3n \theta^2 + 2\theta^2 = 2\theta^2$$

$$E(X_{(n)} - \theta)^2 = E X_{(n)}^2 - 2\theta E X_{(n)} + \theta^2 = \frac{n\theta}{n+2} - \frac{2n\theta^2}{n+1} + \theta^2 = \frac{n\theta(n+1) - 2n\theta^2(n+2) + \theta^2(n+2)(n+1)}{(n+1)(n+2)} = \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)}$$

$$\delta_{2\bar{x}}(\theta) = \frac{4\theta^2}{3n} \quad \delta_{X_{(n)}}(\theta) = \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)}$$

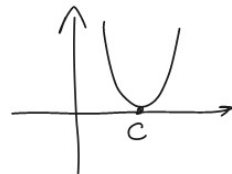
При  $n=1,2$  они равны, при  $n \geq 3$   $X_{(n)}$  лучше, т.к.  $\frac{4\theta^2}{3n} > \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)}$

miro

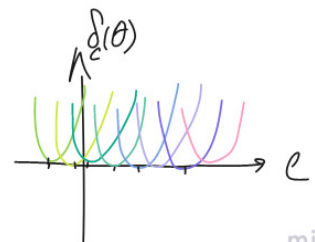
Теорема Пусть  $\bar{X} \in F_\theta$ . Среди всех оценок конечной дисперсией наилучшей в среднеквадратическом смысле не существует.

Доказательство: Пусть  $\theta^* \equiv C$  ( $C \in \mathbb{R}$ )

$$\delta_{\theta^*}(\theta) = E(C - \theta)^2 = (C - \theta)^2 - \text{парабола}$$



Всевозможные вырожденные оценки будут пересекаться (т.к.  $C$  пробегает все  $\mathbb{R}$ )



miro

Чтобы найти наилучшую исходя из лог. смысла, нужно найти ожидающую всех этих парабол. Но они покрывают все  $\mathbb{R}$ , поэтому ожидающая одна -  $\delta_{\theta_{opt}^*} \equiv 0$

$$\delta_{\theta_{opt}^*}(\theta) \equiv 0 \Rightarrow E(\theta_{opt}^* - \theta) \equiv 0$$

$\theta_{opt}^* \equiv \theta$  - вырожденная оценка, в точности угадывает неизвестный параметр.

Def. Оценка наз. эффективной, если она наилучшая среди всех несмещенных оценок в среднеквадратическом смысле.

miro