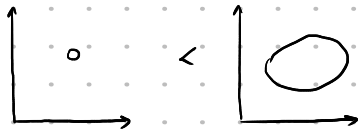


Вопрос

1)



2) Писать в практике отдельно формулы

3) Помогать задачи в теории

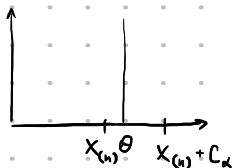
4)  $X_1, \dots, X_n \sim U[0, \theta]$

интервал для  $\theta$ , используя  $X_{(n)}$

$$P_{\theta}(X_{(n)} \leq \theta \leq X_{(n)} + C_{\alpha}) = 1 - \alpha$$

$$C_{\alpha} = \theta(1 - \sqrt[n]{1 - \alpha})$$

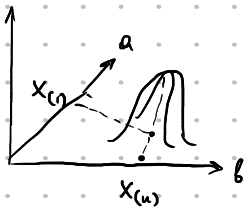
$$(X_{(n)}; X_{(n)} + \underline{\theta}(1 - \sqrt[n]{1 - \alpha})) \leftarrow \text{интервал}$$



$$5) \quad X_1, \dots, X_n \sim U[a, b]$$

$$\text{ОМП} \quad g_{\text{нр}} \quad \frac{a+b}{2}$$

$$L_x(a, b)$$



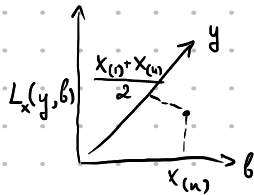
$$L_x(a, b) = \frac{1}{(b-a)^n} \prod_{i=1}^n I\{a \leq x_i \leq b\}$$

$$y = \frac{a+b}{2}$$

$$L_x(y, b) = \frac{1}{2^n(b-y)^n} \prod_{i=1}^n I\{2y-b \leq x_i \leq b\}$$

$$\begin{cases} \hat{y} = \frac{X_{(n)} + b}{2} \\ \hat{b} = X_{(n)} \end{cases}$$

$$\Rightarrow \quad \hat{y} = \frac{X_{(n)} + X_{(n)}}{2}$$



Напоминание: "Что лучше?"

$X_1, \dots, X_n \in \mathcal{P} \in \mathcal{P}$  — семейство распределений  
↓  
парам.                      ↓  
                                    непарам

$$\mathcal{P} = \{ P_\theta \mid \theta \in \Theta \}$$

↓  
оценка (сост., ас. норм.)

↓  
дov. инт. (+ ас. дов. инт, Вальда)

↓  
метод макс. правдоподобия

↓  
сравнение оценок

## Сравнение оценок

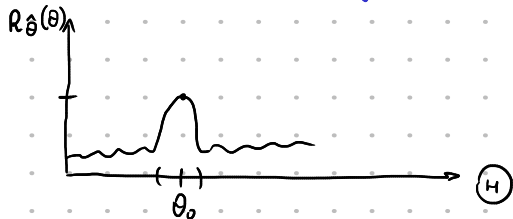
3.4

$\mathcal{K}$  — множество оценок

$L: \underset{\hat{\theta}}{\mathbb{R}^d} \times \underset{\theta}{\mathbb{R}^d} \rightarrow \mathbb{R}_+$  — функция потерь

Проблема — зависимость от  $\hat{\theta}$

$R_{\hat{\theta}}(\theta) = E_{\theta} L(\hat{\theta}, \theta)$  — функция риска



если мы знаем, что  $\theta \in ( )$ , то оценка плохая

## Обозначения

1) Если  $L(x, y) = (x - y)^2$ , то  $MSE_{\hat{\theta}}(\theta) = E_{\theta}(\hat{\theta} - \theta)^2$

2) Если  $L(x, y) = |x - y|$ , то  $MAE_{\hat{\theta}}(\theta) = E_{\theta}|\hat{\theta} - \theta|$

Подходит: 1) Равномерный  $\theta_1 \preceq \theta_2$ , если  $\forall \theta \in \Theta \quad R_{\hat{\theta}_1}(\theta) \leq R_{\hat{\theta}_2}(\theta)$

2)

Задача 1  $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{U}[0, \theta]$

$$\mathcal{K} = \{c X_{(n)} \mid c \in \mathbb{R}\}$$

равномерный + MSE

Найти наилучшую оценку в ср. кв. подходе.

$$\blacktriangle \text{MSE}_{cX_{(n)}}(\theta) = E_{\theta} (cX_{(n)} - \theta)^2 = c^2 E_{\theta} X_{(n)}^2 - 2c\theta E_{\theta} X_{(n)} + \theta^2 =$$

$$\left[ E_{\theta} X_{(n)}^2 = \int_0^{\theta} x^2 \frac{n x^{n-1}}{\theta^n} dx = \frac{n}{n+2} \theta^2 \right]$$

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

$$\Rightarrow c_{\min} = \frac{2 \frac{n}{n+1}}{2 \frac{n}{n+2}} = \frac{n+2}{n+1}$$

## Bias - variance decomposition

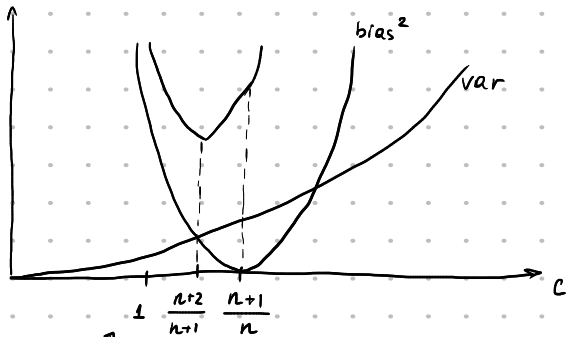
$$\text{MSE}_\theta(\theta) = \underbrace{(E_\theta \hat{\theta} - \theta)^2}_{\text{bias}} + \underbrace{D_\theta \hat{\theta}}_{\text{var.}}$$

Пример (упрег. загарз)

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

$$\text{var} = D_\theta \hat{\theta} = c^2 D_\theta X_{(n)} = c^2 \left( \frac{n}{n+2} \theta^2 - \left( \frac{n}{n+1} \right)^2 \theta^2 \right) = c^2 \theta^2 \left( \frac{n}{n+2} - \left( \frac{n}{n+1} \right)^2 \right)$$





↑  
оценка  
 $X(n)$

↑  
мин  
в с/к  
хододе

↑  
несмещ.  
оценка

⇒ не всегда выгодно использовать  
несмещ. оценки

Задача 2  $X_1, \dots, X_n \sim N(a, \sigma^2)$

$$\mathcal{K} = \left\{ \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{c} \mid c \in \mathbb{R} \right\}$$

Найти наилучш. оц. в с/к подходе.

$$\blacktriangle \text{ bias} = E_{\sigma^2} \left( \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{c} - \sigma^2 \right)$$

$$\text{var} = D_{\sigma^2} \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{c}$$

$$\text{bias} = \frac{1}{c} \sigma^2 (n-1) - \sigma^2$$

$$\text{var} = \frac{1}{c^2} 2\sigma^4 (n-1)$$

$$\left[ \text{было } \frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2 \right]$$

или

$$E \xi = n-1$$

$$\frac{1}{\sigma^2} E \sum (x_i - \bar{x})^2 = n-1$$

$$E \sum (x_i - \bar{x})^2 = \sigma^2 (n-1)$$

$$D \xi = 2(n-1)$$

$$\frac{1}{\sigma^4} D \left( \sum (x_i - \bar{x})^2 \right) = 2(n-1)$$

$$D \left( \sum (x_i - \bar{x})^2 \right) = \sigma^4 2(n-1)$$

$$MSE_{\frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{c}} (\sigma^2) = \sigma^4 \left( \frac{n-1}{c} - 1 \right)^2 + \sigma^4 \frac{2(n-1)}{c} = \sigma^4 \left( \left( \frac{n-1}{c} - 1 \right)^2 + \frac{2(n-1)}{c} \right)$$

$\downarrow$   
 $\min_c$

$$\left[ \text{borgerbaem } \sigma^4, \quad \frac{\partial MSE / \sigma^4}{\partial c} = 0 \right]$$

$$c = n+1$$