# Школа анализа данных Основы статистики в машинном обучении Домашнее задание №1

Федор Ерин

### Оценки и сходимость

### Задача 1 [2 балла]

Пусть  $X^n = \{X_1, \dots, X_n\} \sim Uniform(0, \theta), \ \hat{\theta} = \max\{X_1, \dots, X_n\}$ . Найти значения bias, se и MSE этой оценки.

#### Решение

Заметим, что  $\hat{\theta} = max(X_1, \dots, X_n) = X_{(n)}$ , где  $X_{(n)} - n$ -ая порядковая статистика. Найдем эмпирическую функцию распределения для  $\hat{\theta}$ :

$$\hat{F}_n(X_{(n)}) = \mathbb{P}(X_{(n)} < x) = \mathbb{P}(X_1 < x)^n = \begin{cases} \frac{x^n}{\theta^n}, x \in [0, \theta] \\ 1, x > \theta \\ 0, x < 0 \end{cases}$$

Зная  $\hat{F_n}(X_{(n)})$ , найдем по определению 1 и 2 моменты, а затем bias, se, MSE:

$$\mathbb{E}X_{(n)} = \int_0^{\theta} x d\hat{F}_n(X_{(n)}) = \int_0^{\theta} x n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} dx = \frac{n}{\theta^n} \frac{1}{n+1} (x^{n+1}) \Big|_0^{\theta} = \frac{n}{n+1} \theta$$

$$\mathbb{E}X_{(n)}^2 = \int_0^{\theta} x^2 d\hat{F}_n(X_{(n)}) = \frac{n}{\theta^n} \frac{1}{n+2} (x^{n+2}) \Big|_0^{\theta} = \frac{n}{n+2} \theta^2$$

$$bias = \mathbb{E}\hat{\theta} - \theta = \frac{n}{n+1} \theta - \theta = -\frac{\theta}{n+1}$$

$$\begin{split} \mathbb{V}X_{(n)} &= \mathbb{E}X_{(n)}^2 - (\mathbb{E}X_{(n)})^2 = \frac{n}{n+2}\theta^2 - \frac{n^2}{(n+1)^2}\theta^2 = \frac{n\theta^2(n+1)^2 - n^2\theta^2(n+2)}{(n+2)(n+1)^2} = \frac{n\theta^2}{(n+2)(n+1)^2} \\ & se = \sqrt{\mathbb{V}X_{(n)}} = \frac{\theta}{n+1}\sqrt{\frac{n}{n+2}} \\ & MSE = bias^2 + se^2 = \frac{\theta^2}{(n+1)^2} + \frac{n\theta^2}{(n+2)(n+1)^2} = \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)} \\ & \mathbf{Otbet:} \ bias = -\frac{\theta}{n+1}, se = \frac{\theta}{n+1}\sqrt{\frac{n}{n+2}}, MSE = \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)}. \end{split}$$

#### Задача 2 [2 балла]

Пусть  $X^n=\{X_1,\ldots,X_n\}\sim Exp(\lambda),\ \hat{\lambda}=1/\overline{X^n}.$  Найдите  $bias,\ se,\ MSE$  этой оценки. Является ли оценка смещенной? Состоятельной?

#### Решение

Заметим, что  $X_i \sim Exp(\lambda) = \Gamma(1, \frac{1}{\lambda})$ . По свойству гамма-распределения:

$$\sum_{i=1}^{n} X_i \sim \Gamma(\sum_{i=1}^{n} 1, \frac{1}{\lambda}) = \Gamma(n, \frac{1}{\lambda})$$

Известна плотность гамма-распределения:

$$\gamma(x) = \begin{cases} \frac{\lambda^n}{\Gamma(n)} x^{n-1} e^{-\lambda x}, x > 0\\ 0, x \le 0 \end{cases}$$

Теперь можем найти по определению 1 и 2 моменты, а затем bias, se, MSE:

$$\mathbb{E}\frac{1}{\overline{X^n}} = \mathbb{E}\frac{n}{\sum_{i=1}^n X_i} = n \int_0^\infty \frac{1}{x} \frac{\lambda^n}{(n-1)!} x^{n-1} e^{-\lambda x} dx =$$

$$= \frac{\lambda n}{(n-1)!} \int_0^\infty (\lambda x)^{n-2} e^{-\lambda x} d(\lambda x) = \frac{\lambda n}{(n-1)!} \Gamma(n-1) = \frac{\lambda n}{(n-1)!} (n-2)! = \frac{n}{n-1} \lambda$$

$$\mathbb{E}\frac{1}{(\overline{X^n})^2} = \mathbb{E}\frac{n^2}{(\sum_{i=1}^n X_i)^2} = n^2 \int_0^\infty \frac{1}{x^2} \frac{\lambda^n}{(n-1)!} x^{n-1} e^{-\lambda x} dx =$$

$$= \frac{\lambda^2 n^2}{(n-1)!} \int_0^\infty (\lambda x)^{n-3} e^{-\lambda x} d(\lambda x) = \frac{\lambda^2 n^2}{(n-1)!} \Gamma(n-2) = \frac{\lambda^2 n^2}{(n-1)!} (n-3)! = \frac{\lambda^2 n^2}{(n-1)(n-2)}$$

$$bias = \mathbb{E}\hat{\lambda} - \lambda = \frac{n}{n-1} \lambda - \lambda = \frac{\lambda}{n-1} \neq 0 \Rightarrow \text{ оценка смещенная}$$

$$\mathbb{V}\hat{\lambda} = \mathbb{E}\frac{1}{(\overline{X^n})^2} - \left(\mathbb{E}\frac{1}{\overline{X_n}}\right)^2 = \frac{\lambda^2 n^2}{(n-1)(n-2)} - \frac{\lambda^2 n^2}{(n-1)^2} = \frac{\lambda^2 n^2 (n-1) - \lambda^2 n^2 (n-2)}{(n-1)^2 (n-2)} = \frac{\lambda^2 n^2}{(n-1)^2 (n-2)}$$

$$se = \sqrt{\mathbb{V}\hat{\lambda}} = \frac{\lambda n}{(n-1)\sqrt{n-2}}$$

$$MSE = bias^2 + se^2 = \frac{\lambda^2}{(n-1)^2} + \frac{\lambda^2 n^2}{(n-1)^2(n-2)} = \frac{\lambda^2 (n-2) + \lambda^2 n^2}{(n-1)^2(n-2)} = \frac{\lambda^2 (n^2 + n - 2)}{(n-1)^2(n-2)} = \frac{\lambda^2 (n+2)}{(n-1)^2(n-2)}$$
 
$$bias = \frac{\lambda}{n-1} \to 0, se = \frac{\lambda n}{(n-1)\sqrt{n-2}} \to 0 \text{ при } n \to \infty \Rightarrow \text{ оценка состоятельна.}$$

**Ответ:**  $bias = \frac{\lambda}{n-1}, se = \frac{\lambda n}{(n-1)\sqrt{n-2}}, MSE = \frac{\lambda^2(n+2)}{(n-1)(n-2)},$  смещенная, состоятельна.

### Эмпирическая функция распределения

### Задача 3 [2 балла]

Пусть  $\hat{F_n}(x)$  — эмпирическая функция распределения. Пусть  $x,y\in\mathbb{R}$ . Найдите ковариацию  $Cov(\hat{F_n}(x),\hat{F_n}(y))$ .

#### Решение

Используя  $\hat{F}_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I(X_i \leq x)$  и  $\mathbb{E}\hat{F}_n(x) = F(x)$ , распишем по определению ковариацию:

$$Cov(\hat{F}_{n}(x), \hat{F}_{n}(y)) =$$

$$= \mathbb{E}[(\hat{F}_{n}(x) - \mathbb{E}\hat{F}_{n}(x))(\hat{F}_{n}(y) - \mathbb{E}\hat{F}_{n}(y))] =$$

$$= \mathbb{E}[\hat{F}_{n}(x) \cdot \hat{F}_{n}(y)] - \mathbb{E}\hat{F}_{n}(x) \cdot \mathbb{E}\hat{F}_{n}(y) =$$

$$= \frac{1}{n^{2}}\mathbb{E}\Big[\sum_{i=1}^{n} I(X_{i} \leq x) \cdot \sum_{j=1}^{n} I(X_{i} \leq y)\Big] - F(x) \cdot F(y) =$$

$$= \frac{1}{n^{2}}\mathbb{E}\Big[\sum_{i=j} I(X_{i} \leq x)I(X_{i} \leq y) + \sum_{i \neq j} I(X_{i} \leq x)I(X_{i} \leq y)\Big] - F(x) \cdot F(y) =$$

$$= \frac{1}{n^{2}}\Big[nF(min(x,y)) + n(n-1)F(x)F(y)\Big] - F(x) \cdot F(y) =$$

$$= \frac{F(min(x,y)) - F(x)F(y)}{n}$$

**Ответ:**  $Cov(\hat{F}_n(x), \hat{F}_n(y)) = \frac{F(min(x,y)) - F(x)F(y)}{n}$ 

### Задача 4 [2 балла]

Пусть  $X^n = \{X_1, \dots, X_n\} \sim F(x)$ , и пусть  $\hat{F}_n(x)$  — эмпирическая функция распределения. Для фиксированных числе  $a,b \in \mathbb{R}$ , таких что a < b определим статистический функционал T(F) = F(b) - F(a). Пусть  $\hat{\theta} = \hat{F}_n(b) - \hat{F}_n(a)$ . Найдите оценку  $\hat{se}$  стандартного отклонения и  $(1-\alpha)$ -доверительный интервал.

#### Решение

Найдем  $\hat{se}$  для  $\hat{\theta}$ , используя  $\mathbb{V}\hat{F}_n(x) = \frac{F(x)(1-F(x))}{n}$  и полученную в задаче 3 формулу для ковариации:

$$\begin{split} \hat{se}^2 &= \mathbb{V}\hat{\theta} = \mathbb{V}(\hat{F}_n(b) - \hat{F}_n(a)) = \mathbb{V}\hat{F}_n(b) + \mathbb{V}\hat{F}_n(a) - 2Cov(\hat{F}_n(b), \hat{F}_n(a)) = \\ &= \frac{F(b)(1 - F(b))}{n} + \frac{F(a)(1 - F(a))}{n} - 2\frac{F(min(a, b)) - F(a)F(b)}{n} = \\ &= \frac{1}{n}\big[F(b) - F^2(b) + F(a) - F^2(a) - 2F(a) + 2F(a)F(b)\big] = \\ &= \frac{1}{n}\big[F(b) - F(a) - (F(b) - F(a))^2\big] = \\ &= \frac{T(F)(1 - T(F))}{n}. \end{split}$$

Возьмем оценку  $T(F) = T(\hat{F}_n)$ , откуда  $\hat{se}^2 = \frac{T(\hat{F}_n)(1-T(\hat{F}_n))}{n}$ .

Так как  $T(\hat{F_n}) \sim N(T(F), \hat{se}^2)$ , то  $(1-\alpha)$ -доверительный интервал будет иметь вид:

$$(T(\hat{F}_n) - z_{1-\alpha/2} \cdot \hat{se}, T(\hat{F}_n) + z_{1-\alpha/2} \cdot \hat{se})$$

**Ответ:** 
$$(T(\hat{F}_n) - z_{1-\alpha/2} \cdot \hat{se}, T(\hat{F}_n) + z_{1-\alpha/2} \cdot \hat{se})$$
, где  $T(\hat{F}_n) = \hat{F}_n(b) - \hat{F}_n(a)$ ,  $\hat{se} = \sqrt{\frac{T(\hat{F}_n)(1-T(\hat{F}_n))}{n}}$ ,  $z_{1-\alpha/2}$  – квантиль стандартного нормального распределения.

## Бутстреп

### Задача 8 [3 балла]

Пусть  $X^n = \{X_1, \dots, X_n\} \sim N(\mu, \sigma^2), \ \theta = e^{\mu}$  и  $\hat{\theta} = e^{\overline{X_n}}$ . Найдите аналитически плотность распределения  $p_{\hat{\theta}}(x)$  оценки  $\hat{\theta} = e^{\overline{X^n}}$ , математическое ожидание  $\mathbb{E}(\hat{\theta})$ , и дисперсию  $\mathbb{V}(\hat{\theta})$ , а также bias, se, MSE оценки  $\hat{\theta}$ . Является ли оценка  $\hat{\theta}$  смещенной? Состоятельной?

#### Решение

Если  $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ , то  $e^{X_i} \sim LnN(\mu, \sigma^2)$  — логнормальное распределение. Известна плотность такого распределения:

$$p(x) = \frac{1}{x\sigma\sqrt{2\pi}}exp\left(-\frac{(\log x - \mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

Усредненная сумма n одинаковых нормально распределенных случайных величин  $N(\mu, \sigma^2)$  распределена как  $N(\mu, \sigma^2/n)$ , следовательно  $\hat{\theta} = e^{\overline{X_n}}$  распределена как  $LnN(\mu, \sigma^2/n)$  с плотностью распределения:

$$p_{\hat{\theta}}(x) = \frac{\sqrt{n}}{x\sigma\sqrt{2\pi}}exp\left(-\frac{n(\log x - \mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

Используя известные матожидание и дисперсию логнормального распределения, получаем:

$$\mathbb{E}(\hat{\theta}) = \mathbb{E}[X \sim LnN(\mu, \sigma^2/n)] = e^{\mu + \sigma^2/2n}$$
 
$$\mathbb{V}(\hat{\theta}) = \mathbb{V}[X \sim LnN(\mu, \sigma^2/n)] = e^{2\mu + \sigma^2/n}(e^{\sigma^2/n} - 1)$$
 
$$bias = \mathbb{E}(\hat{\theta}) - \theta = e^{\mu + \sigma^2/2n} - e^{\mu} = e^{\mu}(e^{\sigma^2/2n} - 1) \neq 0 \Rightarrow \text{ оценка смещенная}$$
 
$$se = \sqrt{\mathbb{V}(\hat{\theta})} = \sqrt{e^{2\mu + \sigma^2/n}(e^{\sigma^2/n} - 1)} = e^{\mu + \sigma^2/2n}\sqrt{e^{\sigma^2/n} - 1}$$

$$MSE = bias^2 + se^2 = e^{2\mu}(e^{\sigma^2/2n} - 1)^2 + e^{2\mu + \sigma^2/n}(e^{\sigma^2/n} - 1) = e^{2\mu}(e^{\sigma^2/2n} - 1)(e^{\sigma^2/2n} - 1 + e^{\sigma^2/n})$$
 
$$bias = e^{\mu}(e^{\sigma^2/2n} - 1) \rightarrow 0, se = e^{\mu + \sigma^2/2n}\sqrt{e^{\sigma^2/n} - 1} \rightarrow 0 \text{ при } n \rightarrow \infty \Rightarrow \text{ оценка состоятельна.}$$
 
$$\mathbf{Other:} \ \ p_{\hat{\theta}}(x) = \frac{\sqrt{n}}{x\sigma\sqrt{2\pi}}exp\Big(-\frac{n(\log x - \mu)^2}{2\sigma^2}\Big), \mathbb{E}(\hat{\theta}) = e^{\mu + \sigma^2/2n}, \mathbb{V}(\hat{\theta}) = e^{2\mu + \sigma^2/n}(e^{\sigma^2/n} - 1), bias = e^{\mu}(e^{\sigma^2/2n} - 1), se = e^{\mu + \sigma^2/2n}\sqrt{e^{\sigma^2/n} - 1}, MSE = e^{2\mu}(e^{\sigma^2/2n} - 1)(e^{\sigma^2/2n} - 1 + e^{\sigma^2/n}), \text{ смещенная, состоятельна.}$$