Школа анализа данных

Домашнее задание №1 по курсу

«Математическая Статистика в Машинном Обучении»

Кузина Е.М.

27 марта 2020

Задача 1 [1 балл]

Пусть $X^n = \{X_1, X_2, \dots\}$ — независимые одинаково распределенные (н.о.р.) случайные величины с конечными средним $\mu = \mathbb{E}(X_1)$ и дисперсией $\sigma^2 = \mathbb{V}(X_1)$. Покажите, что величины

$$\langle \boldsymbol{X}^n \rangle = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \qquad \hat{S}_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle)^2.$$

являются несмещенными и состоятельными оценками среднего μ и дисперсии σ^2 , т.е. что

- $\mathbb{E}(\langle X^n \rangle) = \mu \text{ и } \langle X^n \rangle \xrightarrow{\mathsf{P}} \mu,$
- $\mathbb{E}(\hat{S}_n^2) = \sigma^2$ и $\hat{S}_n^2 \xrightarrow{\mathsf{P}} \sigma^2$.

Замечание. Конкретно в задачах статистики зачастую под X^n понимается выборка независимых значений случайной величины X. В таком случае $\langle X^n \rangle$ и \hat{S}_n^2 — оценки среднего и дисперсии по выборке.

Решение:

В этой задаче будем пользоваться свойствами математического ожидания и дисперсии для независимых случайных величин.

Для доказательства состоятельности будем пользоваться признаком состоятельности:

Пусть Θ - статистика, а $\hat{\Theta}$ - её оценка, тогда если $\mathbb{E}(\hat{\Theta} - \Theta)^2 \to 0$ при $n \to \infty$, то оценка является состоятельной. (https://yadi.sk/i/J18gYICvaq9vBA (стр. 7)).

- 1. Доказательство для оценки среднего $\langle \boldsymbol{X}^n \rangle$
 - (а) несмещённость

$$\mathbb{E}(\langle \boldsymbol{X}^n \rangle) = \mathbb{E}(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i) = \frac{1}{n} \mathbb{E}(\sum_{i=1}^n X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}X_i = \frac{n}{n} \mu = \mu$$

(b) состоятельность
$$\mathbb{E}(\langle \boldsymbol{X}^n \rangle - \mu)^2 = \mathbb{V}(\langle \boldsymbol{X}^n \rangle) = \mathbb{V}(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i) = \frac{1}{n^2}\mathbb{V}(\sum_{i=1}^n X_i) = \frac{1}{n^2}\sum_{i=1}^n \mathbb{V}X_i = \frac{1}{n}\mathbb{V}X_i = \frac{\sigma^2}{n} \to 0$$
 при $n \to \infty =>$ по признаку состоятельности оценка состоятельна

- 2. Доказательство для оценки дисперсии \hat{S}_{n}^{2}
 - (а) несмещённость

$$\begin{split} &\sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle)^{2} = \sum_{i=1}^{n} ((X_{i} - \mu) - (\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu))^{2} = \sum_{i=1}^{n} \left((X_{i} - \mu)^{2} - 2(X_{i} - \mu)(\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu) + (\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu)^{2} \right) = \\ &= \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \mu)^{2} - 2(\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu) \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \mu) + n(\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu)^{2} = \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \mu)^{2} - 2n(\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu)^{2} + n(\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu)^{2} = \\ &= \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \mu)^{2} - n(\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu)^{2} \\ &= \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \mu)^{2} - n(\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu)^{2} = \frac{1}{n-1} \mathbb{E} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle)^{2} = \frac{1}{n-1} (\mathbb{E} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \mu)^{2} - \mathbb{E}(n(\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu)^{2})) = \\ &= \frac{1}{n-1} (n\mathbb{E}(X_{i} - \mu)^{2} - n\mathbb{E}(\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle - \mu)^{2}) = \frac{n}{n-1} (\mathbb{V}X_{i} - \mathbb{V}\langle \boldsymbol{X}^{n} \rangle) = (1) = \frac{n}{n-1} (\sigma^{2} - \frac{\sigma^{2}}{n}) = \sigma^{2} \end{split}$$

(в) состоятельность

$$\mathbb{E}(\hat{S}_n^2 - \sigma^2)^2 = \mathbb{V}(\hat{S}_n^2) = \mathbb{V}(\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle)^2) = \frac{n}{(n-1)^2} \mathbb{V}(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle)^2 \to 0 \text{ при } n \to \infty$$

Задача 2 [1 балла]

Пусть $\boldsymbol{X}^n=\{X_1,X_2,\dots,X_n\}$ и $\boldsymbol{Y}^m=\{Y_1,Y_2,\dots,Y_m\}$ — две выборки н.о.р. случайных величин объема n и m, полученных из одного и того же распределения. Пусть \hat{S}_X^2 и \hat{S}_Y^2 — несмещенные оценки дисперсий по выборкам \boldsymbol{X}^n

и Y^m соответственно. Выразите несмещенную оценку дисперсии $\hat{S}_{X,Y}$ суммарной выборки через \hat{S}_X^2 и \hat{S}_Y^2 и средние $\langle X^n \rangle$ и $\langle Y^m \rangle$.

Решение:

Обозначим суммарную выборку через $\langle \boldsymbol{X}\boldsymbol{Y}^{n+m}\rangle = \{X_1,\ldots,X_n,Y_1,\ldots,Y_m\}$ Оценка для матожидания $\boldsymbol{XY}^{n+m} = \frac{1}{n+m}\sum_{i=1}^{n+x}XY_i = \frac{1}{n+m}\bigg(\sum_{i=1}^nX_i + \sum_{i=0}^mY_i\bigg) = \frac{n\langle \boldsymbol{X}^n\rangle + m\langle \boldsymbol{Y}\rangle^m}{n+m}$ Несмещённая оценка дисперсии $\hat{S}_{X,Y}^2 = \frac{1}{n+m-1} \sum_{i=1}^{n+m} (XY_i - \langle \boldsymbol{X}\boldsymbol{Y}^{n+m} \rangle)^2 = \frac{1}{n+m-1} \left(\sum_{i=1}^n (X_i - \langle \boldsymbol{X}\boldsymbol{Y}^{n+m} \rangle)^2 + \sum_{i=1}^m (Y_i - \langle \boldsymbol{X}\boldsymbol{Y}^{n+m} \rangle)^2 \right)$ $-\left\langle oldsymbol{X}oldsymbol{Y}^{n+m}
ight
angle)^{2}$ $\sum_{i=1}^{n} (X_i - \langle \boldsymbol{X} \boldsymbol{Y}^{n+m} \rangle)^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} ((n+m)X_i - n \langle \boldsymbol{X}^n \rangle - m \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle)^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle))^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \sum_{i=1}^{n} (n(X_i - \langle \boldsymbol{X}^m \rangle) + m(X_i -$ $=\frac{1}{(n+m)^2}\sum_{i=1}^{n}(n^2(X_i-\langle \boldsymbol{X}^n\rangle)^2+2nm(X_i-\langle \boldsymbol{X}^n\rangle)(X_i-\langle \boldsymbol{Y}^m\rangle)+m^2(X_i-\langle \boldsymbol{Y}^m\rangle)^2=$ $= \frac{1}{(n+m)^2} \left(n^2 (n-1) \hat{S}_X^2 + 2nm \sum_{i=1}^n (X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle) (X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle) + m^2 \sum_{i=1}^n (X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle)^2 \right)$ Аналогично: $\sum_{i=1}^m (Y_i - \langle \boldsymbol{X}\boldsymbol{Y}^{n+m} \rangle)^2 = \frac{1}{(n+m)^2} \left(n^2 \sum_{i=1}^m (Y_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle)^2 + 2nm \sum_{i=1}^m (Y_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle)(Y_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle) + m^2(m-1)\hat{S}_Y^2 \right)$ Тогда $\hat{S}_{X,Y}^2 = \frac{1}{(n+m-1)(n+m)^2} \left(n^2(n-1)\hat{S}_X^2 + 2nm \sum_{i=1}^n (X_i - \langle \boldsymbol{X}^n \rangle)(X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle) + m^2 \sum_{i=1}^n (X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle)^2 + n^2 \sum_{i=1}^m (Y_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle)^2 + n^2 \sum_{i=1}^m (X_i - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle)^2 + n^$ $\langle \mathbf{X}^n \rangle$)² + 2nm $\sum_{i=1}^{m} (Y_i - \langle \mathbf{X}^n \rangle)(Y_i - \langle \mathbf{Y}^m \rangle) + m^2(m-1)\hat{S}_Y^2$ = $\frac{1}{(n+m-1)(n+m)^2} \left(n^2(n-1)\hat{S}_X^2 + m^2(m-1)\hat{S}_Y^2 + (2nm+1)\hat{S}_Y^2 + (2nm+1)\hat{S}_Y^2$ $(+m^2)\sum_{i=1}^{n}X_i^2-2nm(n+m)\left\langle oldsymbol{X}^n
ight
angle \left\langle oldsymbol{Y}^m
ight
angle -mn^2\left\langle oldsymbol{X}^n
ight
angle ^2+(2nm+n^2)\sum_{i=1}^{m}Y_i^2-nm^2\left\langle oldsymbol{Y}^m
ight
angle ^2$ $\sum_{i=1}^{m} Y_i^2 = \sum_{i=1}^{m} (Y_i - \langle \mathbf{Y}^m \rangle + \langle \mathbf{Y}^m \rangle)^2 = (m-1)\hat{S}_Y^2 + m \langle \mathbf{Y}_m \rangle^2$ $\sum_{i=1}^{n} X_i^2 = (n-1)\hat{S}_X^2 + n \langle \boldsymbol{X}_n \rangle^2$ $= \frac{1}{(n+m-1)(n+m)^2} \left((n+m)^2 (n-1) \hat{S}_X^2 + (n+m)^2 (m-1) \hat{S}_Y^2 + nm(n+m) (\langle \boldsymbol{X}^n \rangle - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle)^2 \right)$ $= \frac{1}{n+m-1} \left((n-1)\hat{S}_X^2 + (m-1)\hat{S}_Y^2 + \frac{nm(\langle \boldsymbol{X}^n \rangle - \langle \boldsymbol{Y}^m \rangle)^2}{n+m} \right)$ **Ответ:** $\frac{1}{n+m-1} \bigg((n-1) \hat{S}_X^2 + (m-1) \hat{S}_Y^2 + \frac{nm(\langle X^n \rangle - \langle Y^m \rangle)^2}{n+m} \bigg)$

Задача 3 [2 балла]

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

Задача 4 [2 балла]

Пусть $X^n = \{X_1, \dots, X_n\} \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$. Пусть для оценки параметра σ нормального распределения используется выборочное линейное отклонение $\hat{\sigma} = \langle |X^n| \rangle = n^{-1} \sum_{i=1}^n |X_i|$. Найдите bias, se, MSE оценки $\hat{\sigma}$. Является ли оценка несмещенной? Если «нет», то постройте исправленную оценку. Найдите se исправленной оценки. Является ли исправленная оценка $\hat{\sigma}$ состоятельной?

Решение:

$$\mathbb{E}\hat{\sigma} = \mathbb{E}|X_i| = \int_{-\infty}^{+\infty} |x| \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{\frac{-x^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}}$$

$$bias(\hat{\sigma}) = \mathbb{E}\hat{\sigma} - \sigma = (\frac{2}{\sqrt{2\pi}} - 1)\sigma$$

$$se(\hat{\sigma}) = \sqrt{\mathbb{V}(\hat{\sigma})} = \sqrt{\frac{1}{n}} \mathbb{V}|X_i| = \sqrt{\frac{1}{n}} \int_{-\infty}^{+\infty} (|x| - \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}})^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{\frac{-x^2}{2\sigma^2}} dx = \sigma \sqrt{\frac{1}{n}(1 - \frac{2}{\pi})}$$
$$MSE = bias^2(\hat{\sigma}) + \mathbb{V}(\hat{\sigma}) = (\frac{2}{\sqrt{2\pi}} - 1)^2 \sigma^2 + \frac{1}{n}(1 - \frac{2}{\pi})\sigma^2$$

Оценка является смещенной, так как $\mathbb{E}\hat{\sigma} \neq \sigma$. Исправленная оценка: $\frac{\sqrt{2\pi}}{2}\hat{\sigma} = \frac{\sqrt{2\pi}}{2n}\sum_{i=1}^{n}|X_i|$

$$se(\tfrac{\sqrt{2\pi}}{2}\hat{\sigma}) = \sqrt{\mathbb{V}(\tfrac{\sqrt{2\pi}}{2}\hat{\sigma})} = \sqrt{\tfrac{\pi}{2}\mathbb{V}(\hat{\sigma})} = \sigma\sqrt{\tfrac{\pi}{2n}(1-\tfrac{2}{\pi})}$$

Исправленная оценка является состоятельной, так как $\mathbb{V}(\frac{\sqrt{2\pi}}{2}\hat{\sigma})=\frac{\pi}{2n}(1-\frac{2}{\pi})\sigma^2\to 0$ при $n\to\infty$

Задача 5 [3 балла]

Пусть $X^n = \{X_1, \dots, X_n\} \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, $\theta = e^{\mu}$ и $\hat{\theta} = e^{\langle X_n \rangle}$. Найдите аналитически плотность распределения $p_{\hat{\theta}}(x)$ оценки $\hat{\theta} = e^{\langle X^n \rangle}$, 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:

$$X_i \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2).X_i$$
 независимы, поэтому $\sum_{i=1}^n X_i \sim \mathcal{N}(n\mu, n\sigma^2).$

Пусть
$$\sum_{i=1}^{n} X_i = x$$
. Тогда:

$$\mathbb{E}(\hat{\theta}) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{\frac{x}{n}} \frac{1}{\sqrt{2\pi n\sigma^2}} e^{-\frac{(x-n\mu)^2}{2n\sigma^2}} dx = e^{\mu + \frac{\sigma^2}{2n}}$$

$$\mathbb{V}(\hat{\theta}) = \mathbb{E}(\hat{\theta}^2) - (\mathbb{E}\hat{\theta})^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{\frac{2x}{n}} \frac{1}{\sqrt{2\pi n\sigma^2}} e^{-\frac{(x-n\mu)^2}{2n\sigma^2}} dx - e^{2\mu + \frac{\sigma^2}{n}} = e^{2\mu + \frac{2\sigma^2}{n}} - e^{2\mu + \frac{\sigma^2}{n}} = e^{2\mu + \frac{\sigma^2}{n}} \left(e^{\frac{\sigma^2}{n}} - 1\right)$$

$$bias(\hat{\theta}) = \mathbb{E}\hat{\theta} - \theta = e^{\mu + \frac{\sigma^2}{2n}} - e^{\mu}$$

$$se(\hat{\theta}) = \sqrt{\mathbb{V}\hat{\theta}} = \sqrt{e^{2\mu + \frac{\sigma^2}{n}} \left(e^{\frac{\sigma^2}{n}} - 1\right)}$$

$$MSE = bias^{2}(\hat{\theta}) + \mathbb{V}(\hat{\theta}) = e^{2\mu} \left(e^{\frac{2\sigma^{2}}{n}} - 2e^{\frac{\sigma^{2}}{2n}} + 1 \right)$$

Оценка является смещенной, тк $\mathbb{E}\hat{\theta} \neq \theta$, но состоятельной $(\mathbb{V}\hat{\theta} \to 0$, при $n \to \infty)$

Плотность распределения $p_{\hat{a}}(x)$:

$$F_{\hat{\theta}}(x) = P(\hat{\theta} < x) = P(e^{\langle \mathbf{X}_n \rangle} < x) = P(\sum_{i=1}^n X_i < n \ln(x)) = F_{\sum_{i=1}^n X_i}(n \ln(x))$$

$$p_{\hat{\theta}}(x) = \frac{\sum\limits_{i=1}^{N} X_i(n \ln(x))}{\partial x} = p_{\sum\limits_{i=1}^{n} X_i}(n \ln(x)) * \frac{n}{x} = \frac{n}{x\sqrt{2\pi n \sigma^2}} e^{-\frac{(n \ln(x) - n\mu)^2}{2n\sigma^2}}$$

Задача 6 [2 балла]

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

Решение:
$$\operatorname{Cov}(\hat{F}_n(x), \hat{F}_n(y)) = \mathbb{E}\left[(\hat{F}_n(x) - \mathbb{E}\hat{F}_n(x))(\hat{F}_n(y) - \mathbb{E}\hat{F}_n(y))\right] = \mathbb{E}\left(\hat{F}_n(x)\hat{F}_n(y)\right) - \mathbb{E}\hat{F}_n(x)\mathbb{E}\hat{F}_n(y) = \mathbb{E}\left(\hat{F}_n(x)\hat{F}_n(y)\right) - F(x)F(y)$$

Здесь было использовано утверждение $\mathbb{E}\hat{F}_n(x)=\mathbb{E}\frac{1}{n}\sum_{i=1}^nI(X_i\leq x)=\frac{n}{n}\mathbb{E}I(X_i\leq x)=F(x)$, где $I(X_i\leq x)$ - индикаторная случайная величина, имеющая распределение Бернулли

Рассмотрим два случая:

1.
$$x = y$$
 Тогда $\hat{F}_n(x)$ и $\hat{F}_n(y)$ зависимы, получаем $\operatorname{Cov}(\hat{F}_n(x), \hat{F}_n(y)) = \mathbb{E}(\hat{F}_n(x))^2 - F^2(x)$ $\mathbb{E}(\hat{F}_n(x))^2 = \mathbb{V}\hat{F}_n(x) + \mathbb{E}^2\hat{F}_n(x) = \mathbb{V}\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n I(X_i \leq x) + F^2(x) = \frac{1}{n}\mathbb{V}I(X_i \leq x) + F^2(x) = \frac{F(x)(1-F(x))}{n} + F^2(x)$

В итоге:
$$\operatorname{Cov}(\hat{F}_n(x), \hat{F}_n(y)) = \frac{F(x)(1-F(x))}{n} + F^2(x) - F^2(x) = \frac{F(x)(1-F(x))}{n}$$

 $x \neq y$ Тогда $\hat{F}_n(x)$ и $\hat{F}_n(y)$ не зависимы, получаем $\operatorname{Cov}(\hat{F}_n(x),\hat{F}_n(y)) = \mathbb{E}\hat{F}_n(x)\mathbb{E}\hat{F}_n(y) - F(x)F(y) = F(x)F(y) - F(x)F(y) = 0$

Ответ

$$Cov(\hat{F}_n(x), \hat{F}_n(y)) = \begin{cases} 0, x = y \\ \frac{F(x)(1 - F(x))}{n}, x \neq y \end{cases}$$

Задача 7 [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 ŝe стандартного отклонения и $(1 - \alpha)$ -доверительный интервал.

Решение: $I(X_i \le x)$ -индикаторная величина, имеющая распределение Бернулли

$$\mathbb{E}\hat{\theta} = \mathbb{E}\hat{F}_n(b) - \mathbb{E}\hat{F}_n(a) = \frac{n}{n}(\mathbb{E}I(X_i \leq b) - \mathbb{E}I(X_i \leq a)) = F(b) - F(a)$$

$$\mathbb{V}\hat{\theta} = \mathbb{V}\hat{F}_n(b) + \mathbb{V}\hat{F}_n(a) = \frac{1}{n}(\mathbb{V}I(X_i \leq b) + \mathbb{V}I(X_i \leq a)) = \frac{1}{n}\bigg(F(b)(1 - F(b)) + F(a)(1 - F(a))\bigg)$$

$$se(\hat{\theta}) = \sqrt{\mathbb{V}\hat{\theta}}, \text{ поэтому } \hat{\text{se}} = \sqrt{\frac{1}{n}\bigg(\hat{F}_n(b)(1 - \hat{F}_n(b)) + \hat{F}_n(a)(1 - \hat{F}_n(a))\bigg)}$$

Доверительный интервал:

$$\frac{\hat{\theta} - \theta}{\hat{\text{se}}} \sim N(0, 1) \text{ по ЦПТ}$$

$$\left| \frac{\hat{\theta} - \theta}{\hat{\text{se}}} \right| \leq t_{\alpha/2}$$

$$-t_{\alpha/2} \leq \frac{\hat{\theta} - \theta}{\hat{\text{se}}} \leq t_{\alpha/2}$$

$$\hat{\theta} - t_{\alpha/2} \hat{\text{se}} \leq \theta \leq \hat{\theta} + t_{\alpha/2} \hat{\text{se}}$$

$$\hat{F}_n(b) - \hat{F}_n(a) - t_{\alpha/2} \sqrt{\frac{1}{n} \left(\hat{F}_n(b)(1 - \hat{F}_n(b)) + \hat{F}_n(a)(1 - \hat{F}_n(a)) \right)} \le \theta \le \hat{F}_n(b) - \hat{F}_n(a) + t_{\alpha/2} \sqrt{\frac{1}{n} \left(\hat{F}_n(b)(1 - \hat{F}_n(b)) + \hat{F}_n(a)(1 - \hat{F}_n(a)) \right)}$$

Получили доверительный интервал для θ

Задача 8 [2 балла]

Скачайте данные о качестве красных вин. Постройте график для $\hat{F}(x; \boldsymbol{x}^n)$ для уровня кислотности (pH). Для каждой точки x постройте:

- 95%-ый доверительный интервал на основе неравенства Дворецкого-Кифера-Вольфовица.
- Асимптотический нормальный 95%-ый доверительный интервал для значения F(x).

По значениям уровня кислотности \boldsymbol{x}^n подсчитайте оценку $T(\boldsymbol{x}^n)$ для функционала T(F) = F(3.5) - F(3.4) и найдите оцените аналитически стандартное отклонение se оценки $T(\boldsymbol{x}^n)$. Постройте асимптотический нормальный 95%-ый доверительный интервал для T(F).

Решение в приложенном ноутбуке

Задача 9 [2 балла]

В процессе очистки питьевой воды выпадает значительный осадок. Для его уменьшения можно воздействовать на разные факторы, в т.ч. на количество микроорганизмов в жидкости, способствующих окислению органики. В группу из 261 очистительных установок был добавлен реагент, подавляющих активность микроорганизмов, а состав остальных 119 остался без изменений. Пусть θ — разность в средних значениях количества твердых частиц в этих двух группах установок. Оценить по данным WaterTreatment величину θ , оценить стандартную ошибку оценки, построить 95% и 99% доверительные интервалы. Какие выводы можно сделать на основе полученных результатов?

Решение в приложенном ноутбуке

Задача 10 [2 балла]

Провести моделирование, чтобы сравнить различные типы доверительных интервалов, построенных с помощью бутстрепа. Пусть n=50, $T(F)=\int (x-\mu)^3 dF(x)/\sigma^3$ — коэффициент асимметрии, где F — логнормальное распределение. Постройте 95% доверительные интервалы для T(F) (под F понимается распределение элементов выборки X_1,\ldots,X_n) по данным $X^n=\{X_1,\ldots,X_n\}$, используя три подхода на основе бутстрепа.

Замечание. Выборку из логнормального распределения можно сгенерировать из нормального, сначала сгенерировав выборку н.о.р. величин $Y^n = \{Y_1, \dots, Y_n\} \sim \mathcal{N}(0,1)$, после чего положив $X_i = e^{Y_i}, \ i = 1, 2, \dots, n$.

Решение в приложенном ноутбуке

Задача 11 [2 балла]

Пусть $X^n = \{X_1, \dots, X_n\} \sim \mathcal{N}(\mu, 1), \ \theta = e^{\mu}$ и $\hat{\theta} = e^{\langle X^n \rangle}$. Сгенерируйте выборку X^n из n = 100 наблюдений для $\mu = 10$. Нарисуйте гистограмму значений $\{\hat{\theta}_i^*\}_{i=1}^B$ бутстрепных оценок. Эта гистограмма является оценкой распределения $p_{\hat{\theta}}(x)$. Сравните ее с настоящим распределением $p_{\hat{\theta}}(x)$. Используя бутстреп, подсчитайте величину se и постройте тремя способами 95% доверительный интервал для θ .