



Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Национальный Исследовательский Университет ИТМО»

**ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА №2**  
**ПРЕДМЕТ «МАТЕМАТИЧЕСКАЯ СТАТИСТИКА»**  
**ТЕМА «ДОВЕРИТЕЛЬНЫЕ ИНТЕРВАЛЫ»**

Вариант 1, 1

Преподаватель: Лимар И. А.  
Студент: Румянцев А. А.  
Поток: Мат Стат 31.2

Факультет: СУиР  
Группа: R3341

Санкт-Петербург  
2024

## Содержание

<b>1</b>	<b>Задание 1</b>	<b>2</b>
1.1	Условие . . . . .	2
1.2	Выполнение . . . . .	2
<b>2</b>	<b>Задание 2</b>	<b>5</b>
2.1	Условие . . . . .	5
2.2	Выполнение . . . . .	6
<b>3</b>	<b>Приложения</b>	<b>8</b>
3.1	Приложение 1 . . . . .	8

# 1 Задание 1

## 1.1 Условие

Предъявите доверительный интервал уровня  $1 - \alpha$  для указанного параметра при данных предположениях (с математическими обоснованиями). Сгенерируйте 2 выборки объёма объёма 25 и посчитайте доверительный интервал. Повторить 1000 раз. Посчитайте, сколько раз 95-процентный доверительный интервал покрывает реальное значение параметра. То же самое сделайте для объёма выборки 10000. Как изменился результат? Как объяснить? Что изменяется при росте объемов выборок?

Даны две независимые выборки  $X_1, X_2$  из нормальных распределений  $\mathcal{N}(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $\mathcal{N}(\mu_2, \sigma_2^2)$  объемов  $n_1, n_2$  соответственно. Сначала указывается оцениваемая функция, потом данные об остальных параметрах, затем параметры эксперимента и подсказки.

$\tau = \mu_1 - \mu_2$ ;  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  известны;  $\mu_1 = 2, \mu_2 = 1, \sigma_1^2 = 1, \sigma_2^2 = 0.5$ ; воспользуйтесь функцией

$$\frac{\overline{X}_1 - \overline{X}_2 - \tau}{\sigma}, \quad \sigma^2 = \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}$$

## 1.2 Выполнение

Пусть  $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  – независимая выборка из нормального распределения,  $\overline{X}$  – выборочное среднее. Тогда, по теореме Фишера, среднее выборочное также имеет нормальное распределение

$$Z = \sqrt{n} \cdot \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

По условию задания имеем неизвестный параметр  $\mu$  – математическое ожидание (генеральное среднее) случайной величины  $X$ . В качестве точечной оценки параметра  $\mu$  возьмем выборочное среднее  $\hat{\mu} = \overline{X}$ . Для уточнения приближенного равенства  $\mu \approx \overline{X}$  построим доверительный интервал, накрывающий параметр  $\mu$  с заданной доверительной вероятностью

$$\gamma = 1 - \alpha,$$

при этом статистика

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

имеет нормальное распределение с параметрами

$$\overline{X} \sim \mathcal{N}\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right).$$

Обозначим границы интервалов через квантили порядков  $\frac{\alpha}{2}$  и  $1 - \frac{\alpha}{2}$  соответственно

$$r_1 = x_{\frac{\alpha}{2}}, \quad r_2 = x_{1-\frac{\alpha}{2}},$$

где  $r_1$  – нижняя граница доверительного интервала,  $r_2$  – верхняя. Тогда, доверительная вероятность  $\gamma$  удовлетворяет соотношению

$$\mathbb{P}\left(r_1 \leq \sqrt{n} \cdot \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma} \leq r_2\right) = \gamma = 1 - \alpha,$$

что соответствует рис. 1

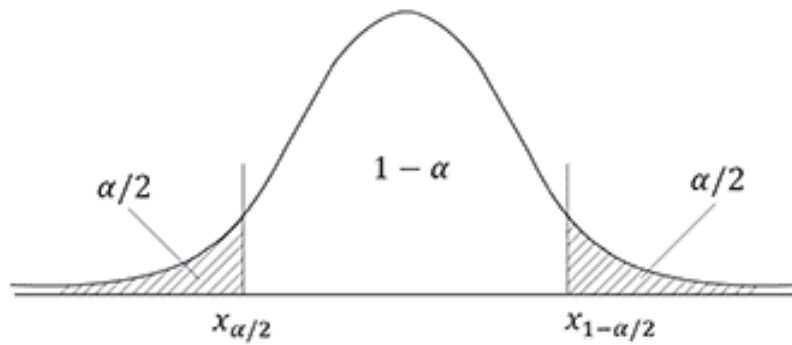


Рис. 1: Двусторонняя критическая область

Пользуясь свойством симметричности нормального распределения

$$r_1 = -r_2 = -x_{1-\frac{\alpha}{2}}.$$

Таким образом, исходя из приведенного ранее соотношения и симметричности границ интервала, необходимо выразить интервал для  $\mu$  из выражения

$$\left| \sqrt{n} \cdot \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma} \right| \leq x_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

В нашем случае имеем две выборки из нормальных распределений. Исходя из предыдущих рассуждений, обе эти выборки также будут иметь нормальные распределения с параметрами

$$\bar{X}_1 \sim \mathcal{N}\left(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n_1}\right), \quad \bar{X}_2 \sim \mathcal{N}\left(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$$

Так как выборочное среднее и математическое ожидание обладают свойством линейности, то разность выборок с нормальными распределениями даст выборку с нормальным распределением с параметрами

$$\bar{X}_1 - \bar{X}_2 \sim \mathcal{N}\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right),$$

что с учетом наших замен можно записать как

$$\bar{X}_1 - \bar{X}_2 \sim \mathcal{N}(\tau, \sigma^2).$$

Преобразуем к такому виду, чтобы справа осталось стандартное нормальное распределение  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Вычтем из левой и правой части  $\tau$

$$\bar{X}_1 - \bar{X}_2 - \tau \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2),$$

теперь поделим правую часть на  $\sigma^2$ , а левую на  $\sqrt{\sigma^2}$

$$\frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2 - \tau}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

Таким образом слева получили данное в условии задания выражение, которое имеет стандартное нормальное распределение. Преобразуем дисперсию генеральной совокупности так, чтобы при подстановке в выражение выше получить искомое выражение

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} = \sqrt{\frac{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}{n_1 \cdot n_2}} = \frac{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}{\sqrt{n_1 \cdot n_2}}.$$

Подставим преобразованную дисперсию в данное в задаче выражение

$$\frac{\overline{X_1} - \overline{X_2} - \tau}{\frac{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}{\sqrt{n_1 \cdot n_2}}} = \sqrt{n_1 \cdot n_2} \cdot \frac{\overline{X_1} - \overline{X_2} - \tau}{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}$$

Мы получили выражение, похожее на искомое. Теперь определим доверительный интервал для  $\tau$ . Выражения под корнями будут всегда положительны, так как в любой выборке должен быть хотя бы один элемент, дисперсия в четной степени и сумма положительных значений не может быть отрицательной. Следовательно, вынесем их из под модуля

$$\left| \sqrt{n_1 \cdot n_2} \cdot \frac{\overline{X_1} - \overline{X_2} - \tau}{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}} \right| \leq x_{1-\frac{\alpha}{2}} \Rightarrow \left| \overline{X_1} - \overline{X_2} - \tau \right| \leq x_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}{\sqrt{n_1 \cdot n_2}}$$

Раскроем модуль и преобразуем неравенство так, чтобы в его рамках осталась только  $\tau$

$$\begin{aligned} -x_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}{\sqrt{n_1 \cdot n_2}} &\leq \overline{X_1} - \overline{X_2} - \tau \leq x_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}{\sqrt{n_1 \cdot n_2}}, \\ -(\overline{X_1} - \overline{X_2}) - x_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}{\sqrt{n_1 \cdot n_2}} &\leq -\tau \leq -(\overline{X_1} - \overline{X_2}) + x_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}{\sqrt{n_1 \cdot n_2}}, \\ (\overline{X_1} - \overline{X_2}) - x_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}{\sqrt{n_1 \cdot n_2}} &\leq \tau \leq (\overline{X_1} - \overline{X_2}) + x_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sqrt{n_2 \cdot \sigma_1^2 + n_1 \cdot \sigma_2^2}}{\sqrt{n_1 \cdot n_2}} \end{aligned}$$

Теперь свернем дисперсию к изначальному виду и запишем полученный доверительный интервал

$$(\overline{X_1} - \overline{X_2}) - x_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma \leq \tau \leq (\overline{X_1} - \overline{X_2}) + x_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma$$

Проведем эксперимент. Для начала импортируем необходимые библиотеки

```
import numpy as np
import scipy.stats as st
```

Листинг 1: Импортирование необходимых библиотек

Запишем в переменные данные в условии значения параметров. Зададим стандартный уровень значимости  $\alpha = 5\% = 0.05$

```
mu_1, mu_2 = 2, 1
tau = mu_1 - mu_2
sigma2_1, sigma2_2 = 1, 0.5
n_1, n_2 = 25, 25
alpha = 0.05
n = 1
```

Листинг 2: Задаем данные по условию

Реализуем основной алгоритм – в цикле итерируемся  $n$  раз и считаем  $n$  доверительных интервалов по выведенной формуле. Проверим, попадает ли реальное значение параметра в доверительный интервал. Если True, то увеличим счетчик на 1. В конце выведем количество попавших в интервал  $\tau$  и отношение относительно общего количества итераций

```
count = 0
for i in range(n):
    X_1 = np.random.normal(mu_1, sigma2_1, n_1)
    X_2 = np.random.normal(mu_2, sigma2_2, n_2)
```

```

X_1_mean = np.mean(X_1)
X_2_mean = np.mean(X_2)

sigma = np.sqrt(sigma2_1 / n_1 + sigma2_2 / n_2)

z = st.norm.ppf(1 - alpha / 2)

lower_bound = (X_1_mean - X_2_mean) - z * sigma
upper_bound = (X_1_mean - X_2_mean) + z * sigma

print(f'{lower_bound:.4f}<={tau}<={upper_bound:.4f}')

if lower_bound <= tau <= upper_bound:
    count += 1

print(f'covers_tau_count={count}, ratio={count / n}')

```

Листинг 3: Код для подсчета доверительных интервалов и кол-ва попаданий

Выведем доверительный интервал для  $n = 1$

```
0.5934<=1<=1.5536
```

Листинг 4: Посчитанный доверительный интервал

Выведем количество попавших в интервал  $\tau$  и отношение относительно общего количества итераций для  $n = 1000$

```
covers_tau_count=975, ratio=0.975
```

Листинг 5: 95-% доверительный интервал для  $n = 1000$

Сделаем то же самое для  $n = 10000$

```
covers_tau_count=9688, ratio=0.9688
```

Листинг 6: 95-% доверительный интервал для  $n = 10000$

При увеличении объема выборки отношение количества попавших в доверительный интервал  $\tau$  к общему количеству проверок на попадание в доверительный интервал стремится к уровню доверия  $\gamma = 1 - \alpha = 1 - 0.05 = 0.95$ . Доверительные интервалы становятся точнее, так как стандартная ошибка уменьшается. Однако большой объем выборки не гарантирует результат ровно в 95% – из-за вариации в выборках значение будет чаще всего либо больше, либо меньше 0.95.

## 2 Задание 2

### 2.1 Условие

Постройте асимптотический доверительный интервал уровня  $1 - \alpha$  для указанного параметра. Проведите эксперимент по схеме, аналогичной первой задаче.

Сначала указывается класс распределений (однопараметрический), затем параметры эксперимента и подсказки.

$\text{Exp}(\lambda)$ ; медиана;  $\lambda = 1$

## 2.2 Выполнение

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda \cdot \exp \{-\lambda x\}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$$\hat{\theta}_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathcal{N} \left( \theta; \frac{\sigma^2(\theta)}{\sqrt{n}} \right)$$

$$\left| \sqrt{n} \cdot \frac{\hat{\theta}_n - \theta}{\sigma(\theta)} \right| \sim \mathcal{N}(0, 1), \quad \left| \sqrt{n} \cdot \frac{\hat{\theta}_n - \theta}{\sigma(\theta)} \right| \leq u_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

$$\hat{\theta}_n - \frac{\sigma(\theta)}{\sqrt{n}} u_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq \theta \leq \hat{\theta}_n + \frac{\sigma(\theta)}{\sqrt{n}} u_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

$$\hat{\theta}_n - SE[\hat{\theta}_n] u_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq \theta \leq \hat{\theta}_n + SE[\hat{\theta}_n] u_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

$$SE[\hat{\theta}_n] = \sqrt{\text{Var}[\hat{\theta}_n]}$$

$$\hat{m} - SE[\hat{m}] u_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq m \leq \hat{m} + SE[\hat{m}] u_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

$$L(\lambda, x) = \prod_{i=1}^n f_X(x) = \lambda^n \cdot \exp \left\{ -\lambda \sum_{i=1}^n x_i \right\}$$

$$\ln L(\lambda, x) = \ln \left( \lambda^n \cdot \exp \left\{ -\lambda \sum_{i=1}^n x_i \right\} \right) = \ln \lambda^n + \ln \exp \left\{ -\lambda \sum_{i=1}^n x_i \right\},$$

$$\ln \lambda^n = n \cdot \ln \lambda, \quad \ln \exp \left\{ -\lambda \sum_{i=1}^n x_i \right\} = -\lambda \sum_{i=1}^n x_i \cdot \ln e = -\lambda \sum_{i=1}^n x_i,$$

$$\ln L(\lambda, x) = n \ln \lambda - \lambda \sum_{i=1}^n x_i$$

$$\hat{\lambda} = \operatorname{argmax}(L(\lambda, x)) \Rightarrow \frac{\partial \ln L(\lambda, x)}{\partial \lambda} = 0,$$

$$\frac{\partial \ln L(\lambda, x)}{\partial \lambda} = \left( n \ln \lambda - \lambda \sum_{i=1}^n x_i \right)'_{\lambda} = \frac{n}{\lambda} - \sum_{i=1}^n x_i = 0 \Rightarrow \frac{n}{\lambda} = \sum_{i=1}^n x_i \Rightarrow \hat{\lambda} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n x_i},$$

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \Rightarrow \sum_{i=1}^n x_i = n \cdot \bar{X} \Rightarrow \hat{\lambda} = \frac{n}{n \cdot \bar{X}} = \frac{1}{\bar{X}}$$

$$\hat{\lambda} = \frac{1}{\bar{X}}$$

$$F_X(x) = \begin{cases} 1 - \exp \{-\lambda x\}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$$F_X(x) \in [0; 1] \Rightarrow \operatorname{Med}(x) = 0.5$$

$$F_X(x = m) = 1 - \exp \{-\lambda m\} = 0.5 \Rightarrow \exp \{-\lambda m\} = 0.5 \Rightarrow \ln e^{-\lambda m} = \ln 0.5,$$

$$\ln e^{-\lambda m} = -\lambda m \cdot \ln e = -\lambda m, \quad \ln 0.5 = \ln 2^{-1} = -\ln 2,$$

$$-\lambda m = -\ln 2 \Rightarrow \lambda m = \ln 2 \Rightarrow m = \frac{\ln 2}{\lambda} \Rightarrow \hat{m} = \frac{\ln 2}{\hat{\lambda}} = \ln 2 \cdot \bar{X}$$

$$\hat{m} = \bar{X} \ln 2$$

$$\text{Var}[\hat{m}] = \text{Var}[\bar{X} \ln 2] = \text{Var}\left[\frac{\ln 2}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right] = \left(\frac{\ln 2}{n}\right)^2 \text{Var}\left[\sum_{i=1}^n x_i\right],$$

$$\text{Var}\left[\sum_{i=1}^n x_i\right] = \text{случ. вел. независимы} = \sum_{i=1}^n \text{Var}[x_i] = n \cdot \text{Var}[x],$$

$$\text{Var}[x] = \text{wiki} = \frac{1}{\lambda^2} \Rightarrow n \cdot \text{Var}[x] = \frac{n}{\lambda^2},$$

$$\left(\frac{\ln 2}{n}\right)^2 \text{Var}\left[\sum_{i=1}^n x_i\right] = \left(\frac{\ln 2}{n}\right)^2 \cdot \frac{n}{\lambda^2} = \frac{(\ln 2)^2}{\lambda^2 n}$$

$$\text{Var}[\hat{m}] = \frac{(\ln 2)^2}{\lambda^2 n}$$

$$SE[\hat{m}] = \sqrt{\text{Var}[\hat{m}]} = \sqrt{\frac{(\ln 2)^2}{\lambda^2 n}} = \frac{\ln 2}{\lambda \sqrt{n}}$$

$$\bar{X} \ln 2 - \frac{\ln 2}{\lambda \sqrt{n}} u_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq m \leq \bar{X} \ln 2 + \frac{\ln 2}{\lambda \sqrt{n}} u_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

```
import numpy as np
import scipy.stats as st
```

Листинг 7: import

```
_lambda = 1
med = np.log(2) / _lambda
n = 25
alpha = 0.05
it = 1000
```

Листинг 8: pars

```
count = 0
for i in range(it):
    X = np.random.exponential(scale = 1 / _lambda, size=n)

    X_mean = np.mean(X)
    hat_m = np.log(2) * X_mean

    sigma = np.log(2) / (_lambda * np.sqrt(n))

    z = st.norm.ppf(1 - alpha / 2)

    lower_bound = hat_m - z * sigma
    upper_bound = hat_m + z * sigma

    print(f'{lower_bound:.4f}<={med:.4f}<={upper_bound:.4f}')

    if lower_bound <= med <= upper_bound:
        count += 1

print(f'covers_med_count={count}, ratio={count / it}')
```

Листинг 9: code2



```
0.2781<=0.6931<=0.8216
```

Листинг 10: int2

```
covers_med_count=950, ratio=0.95
```

Листинг 11: covers

```
covers_med_count=9557, ratio=0.9557
```

Тут будут выводы (аналогичные)

## 3 Приложения

### 3.1 Приложение 1

Доверительные интервалы для 1000 итераций для первого и второго заданий можно посмотреть в прикрепленном файле `intervals.txt` ➡