

Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України "Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського" Факультет інформатики та обчислювальної техніки Кафедра інформаційних систем та технологій.

Лабораторна робота №2 Теорія ймовірності та математична статистика

Тема: «Інтервальні оцінки параметрів розподілу»

Виконали студенти групи IA – 11: Спускан Д. М. Момот А. Р. Старовойтов В.П. Юрченко В.І.

Перевірив: Цимбал С.І. **Мета роботи**: ознайомитись з методикою визначення інтервальних оцінок параметрів розподілу та дослідити, що впливає на якість інтервальних оцінок.

Хід роботи

Завдання

Продовжити роботу зі згенерованими вибірками у л/р No1 та:

- 1. Побудувати 95% двосторонні довірчі інтервали на математичне сподівання та середньоквадратичне відхилення.
- 2. Дослідити залежність оцінок від рівня довіри та обсягу вибірки.

Реалізація

Формула для знаходження довірчого інтервалу на математичне сподівання:

$$\overline{x} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \le \mu \le \overline{x} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Формула для знаходження довірчого інтервалу на середньоквадратичне відхилення:

$$\sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{\alpha/2,n-1}}} \leq \sigma \leq \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{1-\alpha/2,n-1}}}$$

```
import numpy as np
from scipy import stats
import matplotlib.pyplot as plt
import lb_1

def confidence_interval_mean(sample, confidence_level):
    # Обчислення середнього вибіркового та стандартного відхилення
    sample_mean = np.mean(sample)
    sample_std = np.std(sample)

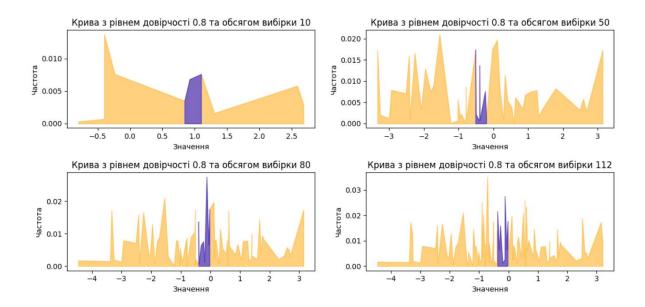
# Обчислення z
z_value = stats.norm.ppf((1 + confidence_level) / 2, loc=0, scale=1)
```

```
upper bound = sample mean + z value * sample std / np.sqrt(len(sample))
    return lower bound, upper bound
    upper bound = np.sqrt((dof * (sample std ** 2)) / chi2 lower)
    return lower bound, upper bound
def plot_curve_with_shaded_area(ax,conf, sample, lower limit, upper limit):
    sample=dict(sorted(sample.items()))
    ax.fill between(x, y, where=((x >= lower limit) & (x <= upper limit)),
mean v=[[],[],[],[]]
print('=======
       mean v[i].append(mean)
```

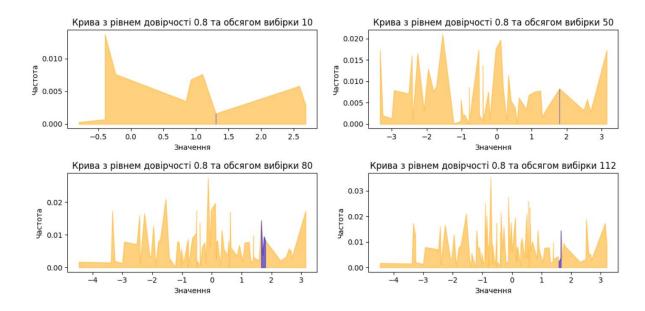
```
for k in range(len(mean_v)):
    fig, axs = plt.subplots(2, 2, figsize=(12, 6))
    plt.tight_layout(pad=4)
    plot_curve_with_shaded_area(axs[0,
0],confidence_levels[k],dict(list(lb_1.sample_dict.items())[:10]),
    mean_v[k][0][0], mean_v[k][0][1])
    plot_curve_with_shaded_area(axs[0, 1],
    confidence_levels[k],dict(list(lb_1.sample_dict.items())[:50]),
    mean_v[k][1][0], mean_v[k][1][1])
        plot_curve_with_shaded_area(axs[1, 0],confidence_levels[k],
        dict(list(lb_1.sample_dict.items())[:80]), mean_v[k][2][0], mean_v[k][2][1])
        plot_curve_with_shaded_area(axs[1, 1],confidence_levels[k],
        dict(list(lb_1.sample_dict.items())[:112]), mean_v[k][3][0], mean_v[k][3][1])
        plt.show()

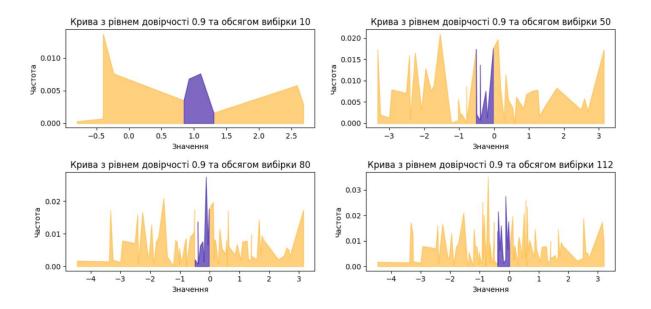
for k in range(len(std_v)):
        fig, axs = plt.subplots(2, 2, figsize=(12, 6))
        plt.tight_layout(pad=4)
        plot_curve_with_shaded_area(axs[0, 0],
        confidence_levels[k],dict(list(lb_1.sample_dict.items())[:10]),
        std_v[k][0][0], std_v[k][0][1])
        plot_curve_with_shaded_area(axs[0, 1],
        confidence_levels[k],dict(list(lb_1.sample_dict.items())[:50]),std_v[k][1][0]
        , std_v[k][1][1])
        plot_curve_with_shaded_area(axs[1, 0],confidence_levels[k],
        dict(list(lb_1.sample_dict.items())[:112]), std_v[k][2][0], std_v[k][2][1])
        plot_curve_with_shaded_area(axs[1, 1],confidence_levels[k],
        dict(list(lb_1.sample_dict.items())[:112]), std_v[k][3][0], std_v[k][3][1])
        plot_show()
```

Результати

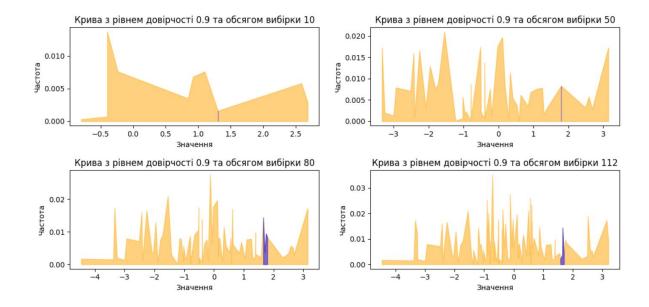


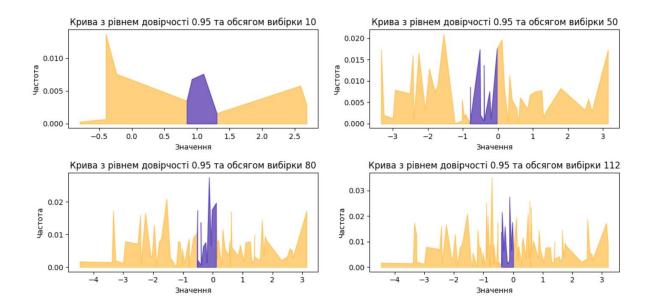
На середньоквадратичне відхилення



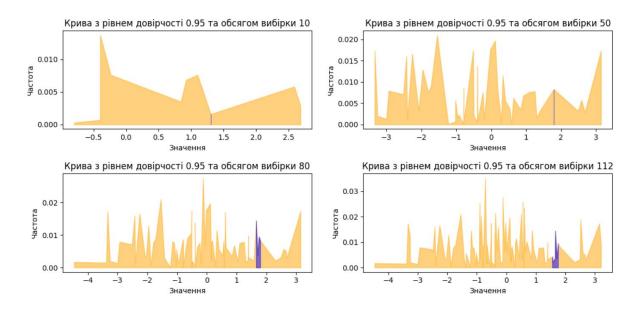


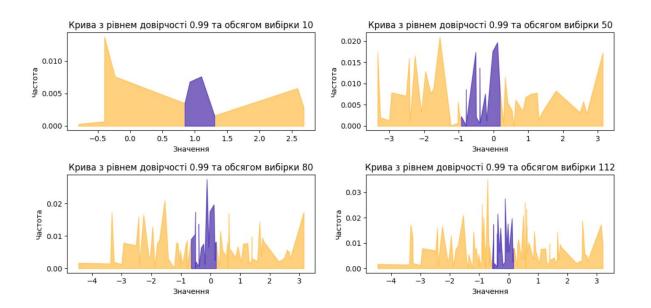
На середньоквадратичне відхилення



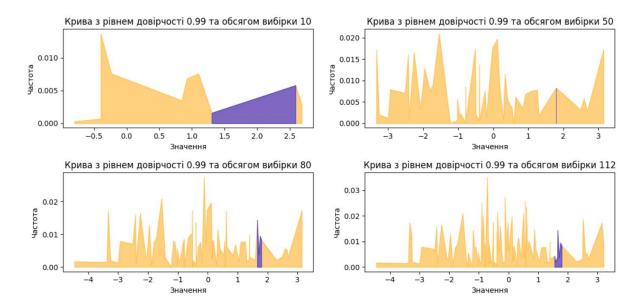


На середньоквадратичне відхилення





На середньоквадратичне відхилення



Висновок: ми ознайомились з методикою визначення інтервальних оцінок параметрів розподілу та дослідили, що впливає на якість інтервальних оцінок.

