## Практическая работа №5

#### Вариант 3

#### Выполнил студент группы Р3212 Балин Артем Алексеевич

### Задание

Каждый студент получает выборку из 20 чисел. Необходимо определить следующие статистические характеристики: вариационный ряд, экстремальные значения и размах, оценки математического ожидания и среднеквадратического отклонения, эмпирическую функцию распределения и её график, гистограмму и полигон приведенных частот группированной выборки. Для расчета характеристик и построения графиков нужно написать программу на одном из языков программирования. Листинг программы и результаты работы должны быть представлены в отчете по практической работе.

#### Выполнение

#### Необходимые библиотеки

```
In [ ]: import numpy as np
   import matplotlib.pyplot as plt
   from statsmodels.distributions.empirical_distribution import ECDF
   from scipy.stats import norm
```

#### Числа для моего варианта

```
In [ ]: numbers = [-0.03, 0.73, -0.59, -1.59, 0.38, 1.49, 0.14, -0.62, -1.59, 1.45, -0.38, -1.49, -0.15, 0.63, 0.06, -1.59, 0.61, 0.62, -0.05, 1.56]
```

#### Сортировка чисел для построения вариационного ряда

```
In [ ]: variation_s = sorted(numbers)
print(*variation_s)

-1.59 -1.59 -1.59 -1.49 -0.62 -0.59 -0.38 -0.15 -0.05 -0.03 0.06 0.14 0.38 0.61
    0.62 0.63 0.73 1.45 1.49 1.56
```

#### Экстремальные значения

```
In [ ]: maxn = max(numbers)
  minn = min(numbers)
  print("Максимальное значение: "+str(maxn))
  print("Минимальное значение: "+str(minn))
```

Максимальное значение: 1.56 Минимальное значение: -1.59

#### Размах

Из-за плохой точности значений с плавающей точкой, для точного ответа нужно привести числа к целому типу

# Статистический ряд для оценки математического ожидания и среднеквадратичного отклонения

```
In [ ]: unique, counts = np.unique(variation_s, return_counts=True)
        statiscical_s = np.array([[number, c] for number ,c in zip(unique, counts)])
        for x in statiscical_s:
           print(x[0], int(x[1]), sep=": ")
       -1.59: 3
       -1.49: 1
       -0.62: 1
       -0.59: 1
       -0.38: 1
       -0.15: 1
       -0.05: 1
       -0.03: 1
       0.06: 1
       0.14: 1
       0.38: 1
       0.61: 1
       0.62: 1
       0.63: 1
       0.73: 1
       1.45: 1
       1.49: 1
       1.56: 1
```

#### Математическое ожидание

```
In [ ]: mean = sum(x*n for x,n in statiscical_s)/len(statiscical_s)
print("Оценка математического ожидания (выборочное среднее): "+str(mean))
```

Оценка математического ожидания (выборочное среднее): -0.0227777777777772

#### Выборочная дисперсия

```
In [ ]: D = 1/(len(statiscical_s)-1)*sum((x-mean)**2*n for x,n in statiscical_s)
    print(D)
    1.1358234567901233
```

Выборочное среднеквадратичное отклонение

```
In [ ]: Sv = np.sqrt(D)
print(Sv)
```

1.0657501849824484

#### Исправленные СКО и дисперсия

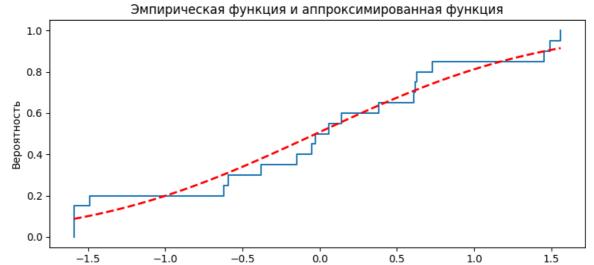
```
In []: D_i = len(variation_s)/(len(statiscical_s)-1)*D # исправленная дисперсия std = np.sqrt(D_i) # исправленное СКО print("Исправленная дисперсия: "+str(D_i)) print("Исправленное СКО: "+str(std))
```

Исправленная дисперсия: 1.3362628903413216 Исправленное СКО: 1.1559683777428005

### Эмпирическая функция распределения

```
In [ ]: imp_probability = np.cumsum(counts) / len(variation_s)
        print("Cumulative sum:", *np.cumsum(counts))
        print("Cumulative probability:", *imp_probability)
        # Вывод функции распределения
        print("F(X) = {", end="\n"})
        print(f"-inf < x < \{unique[0]\}: 0", end="; \n")
        for i in range(len(unique)):
            if i == 0:
                 print(
                     f"{unique[i]} < x < {unique[i+1]}: {imp_probability[i]}", end=";\n")</pre>
             else:
                 if i == len(unique) - 1:
                     print(
                         f"{unique[i]} < x < +inf: {imp_probability[i]}", end=";\n")</pre>
                 else:
                     print(
                         f"{unique[i]} < x < {unique[i+1]}: {imp probability[i]}", end=";</pre>
        print("}")
        plt.figure(figsize=(8, 4))
        plt.subplot(1, 1, 1)
        ecdf = ECDF(variation s)
        plt.step(ecdf.x,ecdf.y, where='post')
        x = np.linspace(minn, maxn, 100)
        p = norm.cdf(x, mean, std)
        plt.plot(x, p, 'r--', linewidth=2, label='Аппроксимированная функция (нормальное
        plt.title('Эмпирическая функция и аппроксимированная функция')
        plt.xlabel('Значение')
        plt.ylabel('Вероятность')
        plt.tight layout()
        plt.savefig('эмпирическая.png')
        plt.show()
```

```
Cumulative sum: 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20
Cumulative probability: 0.15 0.2 0.25 0.3 0.35 0.4 0.45 0.5 0.55 0.6 0.65 0.7 0.7
5 0.8 0.85 0.9 0.95 1.0
F(X) = \{
-\inf < x < -1.59: 0;
-1.59 < x < -1.49: 0.15;
-1.49 < x < -0.62: 0.2;
-0.62 < x < -0.59: 0.25;
-0.59 < x < -0.38: 0.3;
-0.38 < x < -0.15: 0.35;
-0.15 < x < -0.05: 0.4;
-0.05 < x < -0.03: 0.45;
-0.03 < x < 0.06: 0.5;
0.06 < x < 0.14: 0.55;
0.14 < x < 0.38: 0.6;
0.38 < x < 0.61: 0.65;
0.61 < x < 0.62: 0.7;
0.62 < x < 0.63: 0.75;
0.63 < x < 0.73: 0.8;
0.73 < x < 1.45: 0.85;
1.45 < x < 1.49: 0.9;
1.49 < x < 1.56: 0.95;
1.56 < x < +inf: 1.0;
```



Значение

# Гистограмма и полигон приведенных частот группированной выборки

```
In []: num_bins = 6 # Количество интервалов
hist, bins = np.histogram(variation_s, bins=num_bins)
plt.figure(figsize=(8, 4))
plt.subplot(1, 2, 1)
plt.hist(variation_s, bins=num_bins, edgecolor='black')
plt.title('Гистограмма')
plt.xlabel('Значение')
plt.ylabel('Частота')
plt.subplot(1, 2, 2)
bin_centers = (bins[:-1] + bins[1:]) / 2
plt.plot(bin_centers, hist, marker='o', linestyle='-')
plt.title('Полигон приведенных частот')
plt.xlabel('Значение')
```

```
plt.ylabel('Частота')
plt.tight_layout()
plt.savefig('гистограмма.png')
plt.show()
```

