Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Омский государственный технический университет»

Факультет информационных технологий и компьютерных систем Кафедра «Прикладная математика и фундаметральная информатика»

Лабораторная работа

по дисциплине «Теория вероятностей и математическая статистика»

Студента	Курпенова Куата Ибраимовича
	фамилия, имя, отчество полностью
Kypc	3, группа ФИТ-222
Направление	02.03.02 Прикладная математика
	и фундаментальная информатика
	код, наименование
Руководитель	доц., канд. тех. наук
	должность, ученая степень, звание
	Болдовская Т. Е.
	фамилия, инициалы
Выполнил	
	дата, полнись студента

Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокупности

Данные из выборки

```
data = np.array([
    -71, -44, -58, -49, -53, -72, -59, -59, -62, -78, -62, -47, -46,
    -74, -62, -52, -45, -66, -48, -59, -44, -56, -58, -34, -55, -57,
    -51, -59, -58, -53, -67, -38, -90, -68, -36, -53, -35, -50, -74,
    -87, -50, -72, -50, -64, -51, -72, -52, -67, -58, -38, -79, -54,
    -37, -91, -62, -73, -62, -37, -61, -60, -64, -71, -64, -63,
    -72, -51, -47, -47, -49, -60, -74, -42, -45, -52, -67, -50,
    -64, -65, -58, -21, -67, -58, -36, -78, -63, -59, -59, -77,
    -77, -54, -69, -40, -41, -52, -79, -29, -59, -27, -59, -23,
    -63, -70, -58, -74, -67, -58, -65, -68, -59, -46, -58, -73,
    -58, -50, -72, -35, -57, -55, -68, -79, -58, -56, -62, -63,
    -39, -66, -70, -58, -60, -64, -54, -68, -69, -50, -30, -67,
    -71, -44, -84, -44, -71, -68, -86, -70, -44, -55, -41, -74,
    -48, -71, -65, -50, -46, -53, -49, -66, -69, -30, -59, -59,
    -39, -72, -65, -74, -79, -70, -48, -45, -69, -56, -54, -60,
1)
```

Вариационный ряд

```
variation_series = np.sort(data)
print(f"[+] Part of variation series: {variation_series[:10]}")
[+] Part of variation series: [-91 -90 -87 -86 -84 -79 -79 -79 -79 -78]
```

Интервальный статистический ряд

```
intervals_count = int(np.ceil(1 + 3.322 * np.log10(len(data))))
print(f"[+] Count of intervals: {intervals_count}")

[+] Count of intervals: 9

intervals = []
interval = []

for i in range(len(data)):
    if i and i % intervals_count == 0:
        intervals.append(interval[:])
        interval = []
    interval.append(data[i])

intervals = np.array(intervals)
print(f"[+] Shape of intervals: {intervals.shape}")

[+] Shape of intervals: (19, 9)
```

Полигон и гистограмма относительных частот

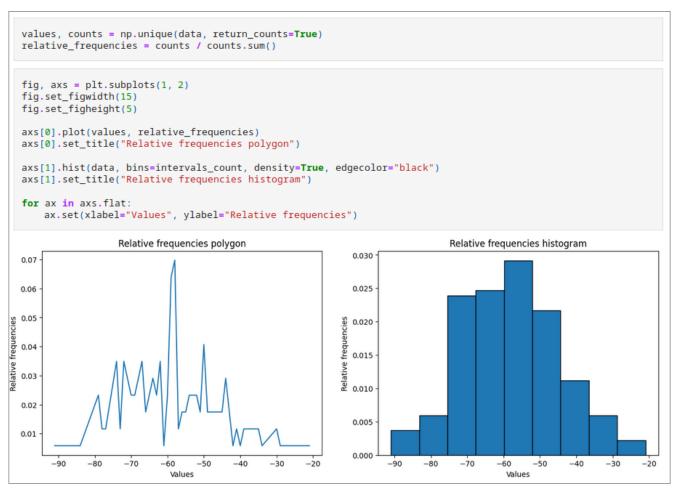
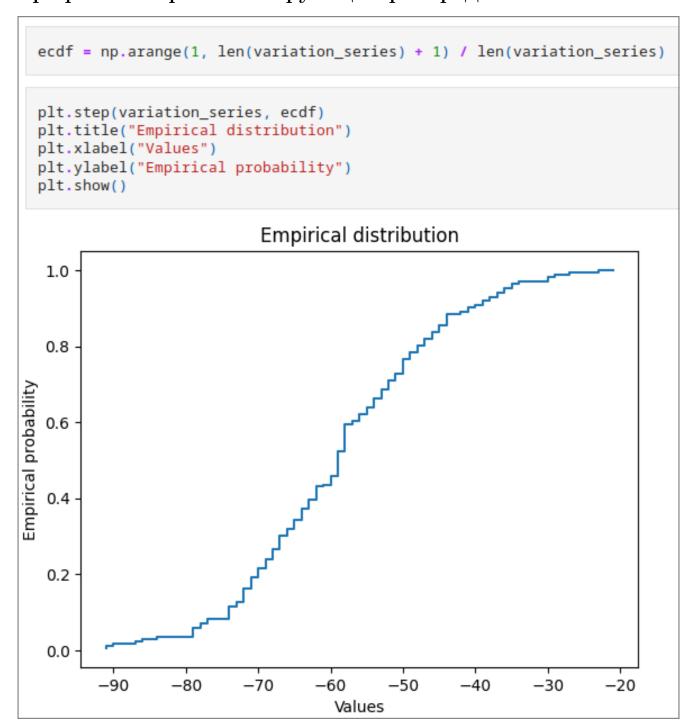


График эмпирической функции распределения



Числовые характеристики выборки

```
mean = np.mean(data)
 variance = np.var(data, ddof=1) # ddof=1 for corrected sample variance
 mode = stats.mode(data).mode
 median = np.median(data)
 kurtosis = stats.kurtosis(data)
 skewness = stats.skew(data)
 print(f"[+] Sample average: {mean:.4f}")
 print(f"[+] Corrected sample variance: {variance:.4f}")
 print(f"[+] Mode: {mode:.4f}")
 print(f"[+] Median: {median:.4f}")
 print(f"[+] Kurtosis: {kurtosis:.4f}")
 print(f"[+] Skewness: {skewness:.4f}")
[+] Sample average: -58.2907
[+] Corrected sample variance: 177.9852
[+] Mode: -58.0000
[+] Median: -59.0000
[+] Kurtosis: -0.0316
[+] Skewness: 0.2517
```

Гипотеза о распределении генеральной совокупности

Я предполагаю, что распределение является нормальным, так как гистограмма относительных частот похожа на нормальное распределение, а график эмпирического распределения похож на сигмоиду.

Оценка параметров нормального распределения генеральной совокупности

```
mu_hat = mean
sigma_hat = np.sqrt(variance)
```

Теоретические аналоги функции

```
x = np.linspace(variation_series[0], variation_series[-1], len(variation_series))
  # Theoretical density function
  theoretical_pdf = stats.norm.pdf(x, loc=mu_hat, scale=sigma_hat)
  # Theoretical distribution function
  theoretical_cdf = stats.norm.cdf(x, loc=mu_hat, scale=sigma_hat)
  plt.hist(data, bins=intervals\_count, density= \textbf{True}, edgecolor="black", label="Empirical distribution function") \\ plt.plot(x, theoretical\_pdf, label="Theoretical density function") \\
  # plt.plot(x, theoretical_cdf, label="Теоретическая функция распределения")
  plt.title("Empirical and theoretical distribution functions")
  plt.xlabel("Value")
  plt.ylabel("Density/Probability")
  plt.legend()
  plt.show()
                  Empirical and theoretical distribution functions
   0.030
   0.025
Density/Probability
   0.020
   0.015
   0.010
   0.005
                                 Empirical distribution function
                                  Theoretical density function
   0.000
            -90
                      -80
                               -70
                                        -60
                                                  -50
                                                           -40
                                                                    -30
                                                                              -20
                                           Value
```

Выполнение правила "трёх сигма"

```
three_sigma_interval = [mu_hat - 3 * sigma_hat, mu_hat + 3 * sigma_hat]
print(f"\"Three sigma\" interval: [{three_sigma_interval[0]:.4f}, {three_sigma_interval[1]:.4f}]")
"Three sigma" interval: [-98.3140, -18.2674]
```

Проверка по критерию Пирсона

```
counts, bins = np.histogram(data, bins=intervals_count)

relative_frequencies = counts / counts.sum()

expected_frequencies = expected_frequencies / expected_frequencies.sum() * counts.sum()

chi2_statistic, chi2_p_value = stats.chisquare(counts, expected_frequencies)

print(f"[+] Statistic: {chi2_statistic:.4f}")

print(f"[+] P-value: {chi2_p_value:.4f}")

[+] Statistic: 5.7050
[+] P-value: 0.6802
```

Проверка по критерию Колмогорова

```
ks_statistic, ks_p_value = stats.kstest(data, "norm", args=(mu_hat, sigma_hat))

print(f"[+] Statistic: {ks_statistic:.4f}")
print(f"[+] P-value: {ks_p_value:.4f}")

[+] Statistic: 0.0785
[+] P-value: 0.2273
```

Построение доверительного интервала

```
confidence_level = 0.95
alpha = 1 - confidence_level
z_critical = stats.norm.ppf(1 - alpha / 2)
margin_of_error = z_critical * sigma_hat / np.sqrt(len(data))
confidence_interval = [mu_hat - margin_of_error, mu_hat + margin_of_error]

print(f"Confidence interval by confidence level {confidence_level * 100}%: [{confidence_interval[0]:.4f}}
Confidence interval by confidence level 95.0%: [-60.2845 -56.2969]
```