

МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ И НАУКИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

# «МИРЭА – Российский технологический университет»

# ИНСТИТУТ КИБЕРНЕТИКИ КАФЕДРА ВЫСШЕЙ МАТЕМАТИКИ

# Лабораторная работа 2

по курсу «Теория вероятностей и математическая статистика, часть 2»

Тема:	<u>Первичная обработка выборки из</u>
	непрерывной генеральной совокупности

Выполнил: Студент 3-го курса Жолковский Д.А.

Группа: КМБО-01-16

# Лабораторная работа по Математической статистике № 2 «Первичная обработка выборки из непрерывной генеральной совокупности»

Задание 1. Получить выборку, сгенерировав 200 псевдослучайных чисел, распределенных по нормальному закону с параметрами

$$a = (-1)^V \cdot 0.1 \cdot V$$
 и  $\sigma^2$ , где  $\sigma = 0.01 \cdot V + 1$ 

Задание 2. Получить выборку, сгенерировав 200 псевдослучайных чисел, распределенных по показательному закону с параметром λ.

$$\lambda = 2 + (-1)^{V} \cdot 0.01 \cdot V$$

Задание 3. Получить выборку, сгенерировав 200 псевдослучайных чисел, распределенных равномерно на отрезке [a, b].

$$a=(-1)^{v}\cdot 0.05\cdot v$$
,  $b=a+0.05\cdot V+1$ 

V – номер варианта.

Для каждого Задания:

Построить:

- 1) группированную выборку (интервальный вариационный ряд) и ассоциированный статистический ряд;
  - 2) гистограмму относительных частот;
  - 3) график эмпирической функции распределения.

Найти:

- 1) выборочное среднее;
- 2) выборочную дисперсию с поправкой Шеппарда;
- 3) выборочное среднее квадратическое отклонение;
- 4) выборочную моду;
- 5) выборочную медиану;
- 6) выборочный коэффициент асимметрии;
- 7) выборочный коэффициент эксцесса.

Составить таблины:

1) сравнения относительных частот и теоретических вероятностей попадания в интервалы;

2) сравнения рассчитанных характеристик с теоретическими значениями.

V=26 – номер варианта.

Вычисления проводить с точностью до 0,00001.

#### Краткие теоретические сведения

При построении группированной выборки (интервального вариационного ряда) число интервалов  $[a_0, a_1], (a_1, a_2], \ldots, (a_{m-1}, a_m]$  определяется по формуле Стерджеса  $\mathbf{m} = \mathbf{1} + [\log_2 N], a_0 = \mathbf{x}_{(1)}, a_m = \mathbf{x}_{(N)},$   $\mathbf{d} = \mathbf{a}_m - \mathbf{a}_0, \mathbf{a}_k - \mathbf{a}_{k-1} = \mathbf{d}/m$ .

Интервальный ряд (группированная выборка) имеет вид:

$[a_{i-1},a_i]$	$[a_0,a_1]$	•••	$(a_{m-1}, a_m]$
$n_i$	$n_1$	•••	$n_m$
$w_i$	$w_1$		$w_m$

Ассоциированный статистический ряд:

$x_i^*$	x <sub>1</sub> *		$\chi_m^*$
$n_i$	$n_1$	•••	$n_m$
$w_i$	$w_1$	•••	$w_m$

$$x_i^* = rac{a_{i-1} + a_i}{2} - ext{середина интервала } (a_{i-1}, a_i]$$
Полигон

Эмпирическая функция распределения

$$F_N^{\ni}(x;x_1,x_2,\dots,x_N) = \sum_{x_i \leq x} \frac{1}{N}$$

#### Выборочное среднее

$$\bar{x} = \sum_{i=1}^{m} x_i^* w_i$$

Выборочная дисперсия с поправкой Шеппарда

$$S_{\mathcal{B}}^2 = \sum_{i=1}^m (x_i^* - \bar{x})^2 w_i - \frac{h^2}{12}$$
, где  $h = (a_m - a_0)/m$ 

#### Выборочный момент к-ого порядка

$$\overline{\mu_k} = \sum_{i=1}^m (x_i^*)^k w_i$$

#### Выборочный центральный момент к-ого порядка

$$\overline{\mu_k^o} = \sum_{i=1}^m (x_i^* - \bar{x})^k w_i$$

#### Выборочное среднее кврадратическое отклонение

$$\bar{\sigma} = \sqrt{S_B^2}$$

#### Выборочная медиана

$$\overline{M_e} = \begin{cases} a_{k-1} - \frac{h}{w_k} \left( \frac{1}{2} - \sum_{i=1}^{k-1} w_i \right), & \sum_{i=1}^{k-1} w_i < 0.5 < \sum_{i=1}^{k} w_i \\ a_k, & \sum_{i=1}^{k} w_i = 0.5 \end{cases}$$

#### Выборочная мода

$$\overline{M_0} = a_{k-1} - h \frac{w_k - w_{k-1}}{2w_k - w_{k-1} - w_{k+1}}$$

#### Выборочный коэффициент асимметрии

$$\overline{\alpha_s} = \frac{\overline{\mu_3^o}}{\overline{\sigma}^3}$$

## Выборочный коэффициент эксцесса

$$\overline{\varepsilon_k} = \frac{\overline{\mu_4^o}}{\overline{\sigma}^4} - 3$$

Нормальное распределение

Характеристика	Значение
Вероятность	$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}$
Математическое ожидание	a
Дисперсия	$\sigma^2$
Среднее квадратичное отклонение	σ
Мода	а
Медиана	A
Коэффициент асимметрии	0
Коэффициент эксцесса	0

Показательное распределение

Характеристика	Значение
Вероятность	$\{0, x < 0\}$
	$(\lambda e^{-\lambda x}, x \ge 0)$
Математическое ожидание	$\lambda^{-1}$
Дисперсия	$\lambda^{-2}$
Среднее квадратичное отклонение	$\lambda^{-1}$
Мода	0
Медиана	ln 2
	λ
Коэффициент асимметрии	2
Коэффициент эксцесса	6

Равномерное распределение на отрезке [a,b]

Характеристика	Значение
Вероятность	$\begin{cases} 0, x \notin (a, b) \\ \frac{1}{b - a}, x \in (a, b) \end{cases}$
Математическое ожидание	$\frac{\alpha+b}{2}$
Дисперсия	$\frac{(b-a)^2}{12}$
Среднее квадратичное отклонение	$\frac{b-a}{2\sqrt{3}}$
Мода	$\frac{\alpha+b}{2}$
Медиана	$\frac{a+b}{2}$
Коэффициент асимметрии	0
Коэффициент эксцесса	$-\frac{6}{5}$

# Средства высокоуровневого интерпретируемого языка программирования Python, которые использованы в программе расчета

scipy.stats – модуль библиотеки scipy для работы со статистикой, в том числе и распределениями. Объектами класса являются типы распределений, методами – все методы, проходимые в курсе.

numpy – библиотека для эффективной работы с числами / массивами.

itertools.islice – метод библиотеки itertools для быстрого / эффективного взятия "слайсов".

math.log2 – метод библиотеки math для взятия двоичного логарифма.

collections. Counter — класс словарь библиотеки collections, отличающийся от стандартного словаря возможностью автоматически считать частоту объектов.

matplotlib.pyplot – библиотека для построения графиков.

functools.reduce – метод reduce библиотеки functools.

сору.deepcopy – метод для копирования сложных структур.

random.choice – метод для выбора из предложенных вариантов.

collections.namedtuple – именованная структура.

np.unique – возвращение уникальных элементов массива.

np.asarray – представление структуры в виде numpy массива. distribution.rvs – генерация рандомной выборки. abs – модуль числа. range – создание последовательности. zip – произведение множеств. .append – добавление элемента в конец списка. matplotlib.rc – доступ к полям в графике. plt.bar – построение диаграммы. plt.show – вывод графика. plt.savefig – сохранение графика. plt.clf – очистка поля для построения нового графика. sorted – сортировка структуры. list – преобразование входной структуры в список. islice – срез структуры. plt.subplots – создание "подграфиков". ax.plot – редактирование конкретной части графика. ax.set title – заголовок графика. ax.legend – заголовок всей картинки. ax.set ylabel – название оси у. ax.set xlabel – название оси х. ax.set xlim – масштаб оси х. ax.set ylim – масштаб оси у. fig.tight layout – автоматический подбор оптимального масштаба. ax.set\_axisbelow – добавление подсетки. ax.minorticks on – отображение подсетки. distribution.stats – рассчет теоретической статистики. distribution.median – теоретическая медиана. distribution.std – теоретическое отклонение. np.array – создание numpy массива.

.reshape – изменение размера массива numpy.

np.round – округление массива numpy.

string.ascii\_lowercase – вывод англ алфавита.

.to\_csv - сохранение таблицы в формате csv.

str – преобразование структуры в строку.

pd.DataFrame – создание таблицы.

.\_asdict – представление структуры в виде хэш таблицы.

.format – форматирование строки.

enumerate – умножение входящего множества на множество натуральных чисел.

## Результаты расчетов с комментариями

Задание 1) Распределение по нормальному закону

a = -0.9

**σ** =1.09

## Полученная выборка

0.0054	-1.206	-1.0945	-0.6038	-1.9171	0.6559	3.1601	2.3215	-0.2131	1.69
-3.2762	-2.1668	-0.9616	-0.0637	-0.0018	-3.4326	1.1465	-1.8645	-1.4254	-0.51
-2.6086	2.2747	0.2823	-1.3921	-1.74	1.0894	-0.318	-0.3374	-0.0297	-2.8329
1.7613	1.4387	-0.2434	-2.1334	-1.0177	-2.4202	-1.2955	-0.8613	-1.4735	-0.4311
-1.2338	-0.31	-2.4996	-0.6525	0.866	-1.1478	-2.3337	0.0815	-2.3772	-1.7441
-1.3118	-2.1854	-2.4218	-1.9215	-0.7592	-2.1776	1.5536	-1.2426	-0.5593	-0.3703
-0.8892	-0.6531	-5.1531	-2.3126	0.5019	-1.3681	-1.8703	-1.6759	-1.566	-0.2172
1.1098	-0.1361	-2.112	-2.1059	0.6242	-2.1045	-1.6247	-1.1468	-0.1162	-2.0852
-0.5836	-2.1708	-0.406	0.4	-1.0297	-2.2474	-1.103	-0.007	0.2898	0.1545
-1.025	-0.6954	0.0422	-2.7492	-1.0332	-0.0959	-0.8491	-0.6216	1.112	0.5114
-3.4971	-1.1621	-2.1053	-4.5448	-2.7498	-0.2763	-1.7919	-1.5537	0.6847	-4.3275
-0.1745	-1.6504	-1.0327	-1.8224	-1.7821	-0.3839	-1.4182	-2.6145	-0.8222	-1.6261
-1.4556	0.0053	-1.1956	-0.8238	-1.0639	-1.2467	-1.4377	-2.1662	0.6975	0.5
-0.7559	-1.384	0.3893	1.9015	0.4301	-0.7149	-0.426	-0.7909	-0.6294	1.3118
-1.1112	-2.8299	-1.9588	-2.0703	-3.5493	0.3809	-1.77	-3.6225	-1.6602	-0.4452
-1.7775	-0.9727	0.1616	-1.9573	-2.0215	-2.1535	-0.0089	-0.5554	-1.0469	-1.2181
-1.8538	-0.2608	-0.3394	0.0405	-0.581	-1.5098	0.2395	-2.6143	-0.1581	-2.4969
-2.1744	-2.2356	-0.1128	-2.1151	-1.8309	-1.8739	-2.1511	-0.5134	-1.3735	-1.755
-0.702	-1.4616	0.1132	0.7608	-1.9689	-1.1977	-1.548	-2.3208	-0.0779	-0.5909
-2.8815	-1.4314	-1.7223	-2.5419	-0.0671	0.8109	-1.169	-2.0622	1.9061	-3.2561

#### Упорядоченная выборка

-5.1531	-4.5448	-4.3275	-3.6225	-3.5493	-3.4971	-3.4326	-3.2762	-3.2561	-2.8815
-2.8329	-2.8299	-2.7498	-2.7492	-2.6145	-2.6143	-2.6086	-2.5419	-2.4996	-2.4969
-2.4218	-2.4202	-2.3772	-2.3337	-2.3208	-2.3126	-2.2474	-2.2356	-2.1854	-2.1776
-2.1744	-2.1708	-2.1668	-2.1662	-2.1535	-2.1511	-2.1334	-2.1151	-2.112	-2.1059
-2.1053	-2.1045	-2.0852	-2.0703	-2.0622	-2.0215	-1.9689	-1.9588	-1.9573	-1.9215
-1.9171	-1.8739	-1.8703	-1.8645	-1.8538	-1.8309	-1.8224	-1.7919	-1.7821	-1.7775
-1.77	-1.755	-1.7441	-1.74	-1.7223	-1.6759	-1.6602	-1.6504	-1.6261	-1.6247
-1.566	-1.5537	-1.548	-1.5098	-1.4735	-1.4616	-1.4556	-1.4377	-1.4314	-1.4254
-1.4182	-1.3921	-1.384	-1.3735	-1.3681	-1.3118	-1.2955	-1.2467	-1.2426	-1.2338
-1.2181	-1.206	-1.1977	-1.1956	-1.169	-1.1621	-1.1478	-1.1468	-1.1112	-1.103
-1.0945	-1.0639	-1.0469	-1.0332	-1.0327	-1.0297	-1.025	-1.0177	-0.9727	-0.9616
-0.8892	-0.8613	-0.8491	-0.8238	-0.8222	-0.7909	-0.7592	-0.7559	-0.7149	-0.702
-0.6954	-0.6531	-0.6525	-0.6294	-0.6216	-0.6038	-0.5909	-0.5836	-0.581	-0.5593
-0.5554	-0.5134	-0.51	-0.4452	-0.4311	-0.426	-0.406	-0.3839	-0.3703	-0.3394
-0.3374	-0.318	-0.31	-0.2763	-0.2608	-0.2434	-0.2172	-0.2131	-0.1745	-0.1581
-0.1361	-0.1162	-0.1128	-0.0959	-0.0779	-0.0671	-0.0637	-0.0297	-0.0089	-0.007
-0.0018	0.0053	0.0054	0.0405	0.0422	0.0815	0.1132	0.1545	0.1616	0.2395
0.2823	0.2898	0.3809	0.3893	0.4	0.4301	0.5	0.5019	0.5114	0.6242
0.6559	0.6847	0.6975	0.7608	0.8109	0.866	1.0894	1.1098	1.112	1.1465
1.3118	1.4387	1.5536	1.69	1.7613	1.9015	1.9061	2.2747	2.3215	3.1601

## Группированная выборка (интервальный вариационный ряд)

(-0.9965,	(-2.0356,	(-3.0748,	(-4.1139,	(-5.1531,	(0.0427,	(1.0818,	(2.121,
0.0427)	-0.9965)	-2.0356)	-3.0748)	-4.1139)	1.0818)	2.121)	3.1601)
57	63	36	6	3	21	11	3

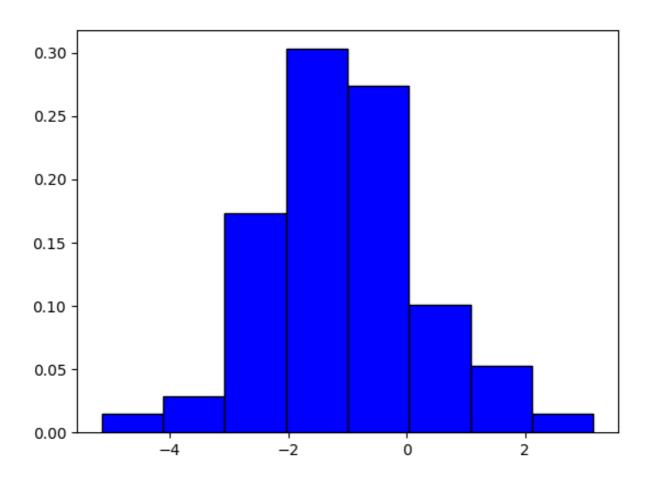
## Ассоциированный статистический ряд

-4.6335	-3.5944	-2.5552	-1.5161	-0.4769	0.5622	1.6014	2.6405
3.0	6.0	36.0	63.0	57.0	21.0	11.0	3.0
0.015	0.03	0.18	0.315	0.285	0.105	0.055	0.015

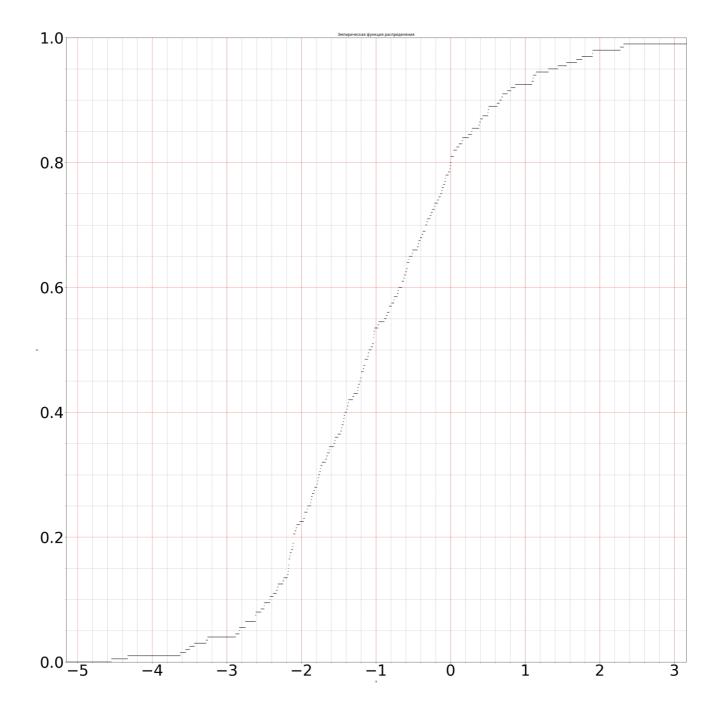
Проверка выполнения условия была выполнена в программе.

$$\sum_{i=1}^n w_i = 1$$
, где  $n-$  количество  $x_i$ 

#### Гистограмма относительных частот



## График эмпирической функции распределения



# Результаты расчетов требуемых характеристик

выборочное среднее	-1.064
выборочная дисперсия	1.7304
с поправкой Шеппарда	
выборочное среднее	1.3154
квадратическое отклонение	
выборочная мода	-1.1854
Division and a Managara	1 1204
выборочная медиана	-1.1284
выборочный	0.2281
коэффициент асимметрии	
выборочный	0.6529
коэффициент эксцесса	

Задание 2) Распределение по показательному закону **№**=1.91
Полученная выборка

1.0926	0.3663	0.0317	0.2599	0.2411	0.4506	0.2668	0.0253	0.3684	0.7742
0.1104	0.2941	0.4839	0.1207	0.1796	0.4361	0.0163	0.2491	0.7134	0.4086
0.5232	0.2328	0.2874	0.1906	0.9341	0.5523	0.4436	0.1724	0.4748	0.1172
1.0998	0.2663	0.3862	0.9662	0.031	0.1079	0.4423	0.2553	0.9253	0.0608
0.1252	0.3662	0.8639	0.2983	0.1004	0.1178	1.2647	0.018	0.4618	0.692
0.1396	2.4545	0.077	0.6364	0.1461	0.0444	0.1894	0.9661	0.3049	1.0175
0.5783	0.7796	0.6476	0.8734	0.0249	0.4115	0.589	0.6861	0.3013	0.3788
0.0975	1.1705	0.1082	0.4533	0.1225	0.0597	0.2345	0.6517	0.1113	0.2879
0.1945	0.4529	0.0221	0.337	0.1012	0.0823	0.012	0.2909	0.4029	0.1889
0.3592	0.4121	0.0294	0.0062	1.1717	1.2459	0.2138	0.2652	0.1494	0.0318
0.5029	0.5117	0.0193	0.0464	0.2866	0.125	0.1668	0.0919	0.0005	0.7517
0.1558	1.2171	0.4748	0.6094	0.4376	0.7227	0.1663	0.177	0.4588	0.2379
0.3717	0.378	0.8172	1.366	0.0407	1.143	0.308	0.6124	0.7319	0.4992
0.0168	0.5839	0.0376	0.3691	0.381	0.0834	2.8035	0.2937	0.6344	1.1279
0.5517	0.6034	0.0879	0.2323	0.3147	0.2311	0.1187	0.0687	1.4426	0.126
0.0879	0.1811	0.3239	0.1664	0.7125	0.3544	0.2097	0.882	0.4564	0.0138
0.0192	0.9744	0.1587	0.6887	0.3837	0.3764	0.0814	1.1794	0.4267	0.1523
0.2022	0.613	0.4328	0.5475	1.2378	0.0593	0.0999	0.6679	0.6207	0.4355
0.0547	0.1618	0.0087	0.2	0.634	0.5455	1.6948	0.9511	0.63	0.2899
0.3215	0.5637	0.4734	0.3473	1.3455	0.7006	0.5935	0.229	0.586	0.0099
	•	•	<u> </u>	<u> </u>	•	•	•	•	

## Упорядоченная выборка

0.0005	0.0062	0.0087	0.0099	0.012	0.0138	0.0163	0.0168	0.018	0.0192
0.0193	0.0221	0.0249	0.0253	0.0294	0.031	0.0317	0.0318	0.0376	0.0407
0.0444	0.0464	0.0547	0.0593	0.0597	0.0608	0.0687	0.077	0.0814	0.0823
0.0834	0.0879	0.0879	0.0919	0.0975	0.0999	0.1004	0.1012	0.1079	0.1082
0.1104	0.1113	0.1172	0.1178	0.1187	0.1207	0.1225	0.125	0.1252	0.126
0.1396	0.1461	0.1494	0.1523	0.1558	0.1587	0.1618	0.1663	0.1664	0.1668

0.1724	0.177	0.1796	0.1811	0.1889	0.1894	0.1906	0.1945	0.2	0.2022
0.2097	0.2138	0.229	0.2311	0.2323	0.2328	0.2345	0.2379	0.2411	0.2491
0.2553	0.2599	0.2652	0.2663	0.2668	0.2866	0.2874	0.2879	0.2899	0.2909
0.2937	0.2941	0.2983	0.3013	0.3049	0.308	0.3147	0.3215	0.3239	0.337
0.3473	0.3544	0.3592	0.3662	0.3663	0.3684	0.3691	0.3717	0.3764	0.378
0.3788	0.381	0.3837	0.3862	0.4029	0.4086	0.4115	0.4121	0.4267	0.4328
0.4355	0.4361	0.4376	0.4423	0.4436	0.4506	0.4529	0.4533	0.4564	0.4588
0.4618	0.4734	0.4748	0.4748	0.4839	0.4992	0.5029	0.5117	0.5232	0.5455
0.5475	0.5517	0.5523	0.5637	0.5783	0.5839	0.586	0.589	0.5935	0.6034
0.6094	0.6124	0.613	0.6207	0.63	0.634	0.6344	0.6364	0.6476	0.6517
0.6679	0.6861	0.6887	0.692	0.7006	0.7125	0.7134	0.7227	0.7319	0.7517
0.7742	0.7796	0.8172	0.8639	0.8734	0.882	0.9253	0.9341	0.9511	0.9661
0.9662	0.9744	1.0175	1.0926	1.0998	1.1279	1.143	1.1705	1.1717	1.1794
1.2171	1.2378	1.2459	1.2647	1.3455	1.366	1.4426	1.6948	2.4545	2.8035

## Группированная выборка (интервальный вариационный ряд)

(0.0005,	(0.3509,	(0.7012,	(1.0516,	(1.402,	(2.4532,
0.3509)	0.7012)	1.0516)	1.402)	1.7524)	2.8035)
101	64	18	13	2	2

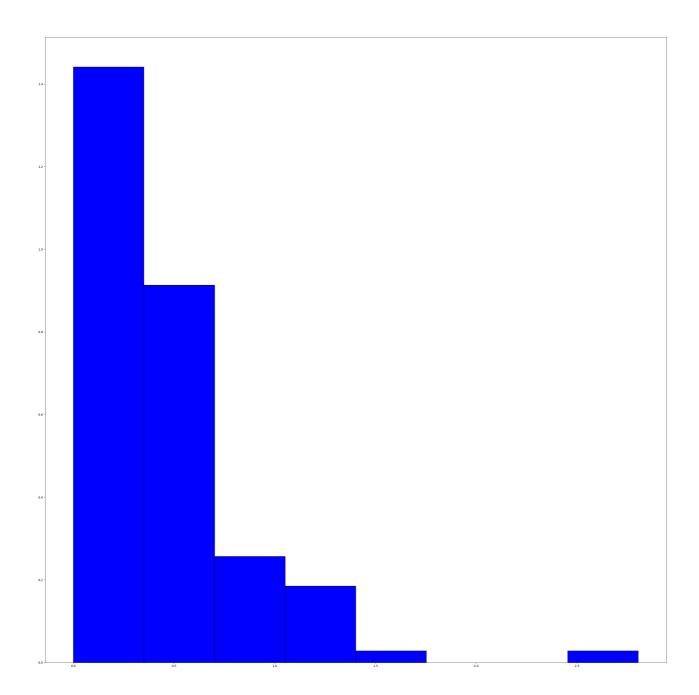
## Ассоциированный статистический ряд

0.1757	0.526	0.8764	1.2268	1.5772	2.6284
101.0	64.0	18.0	13.0	2.0	2.0
0.505	0.32	0.09	0.065	0.01	0.01

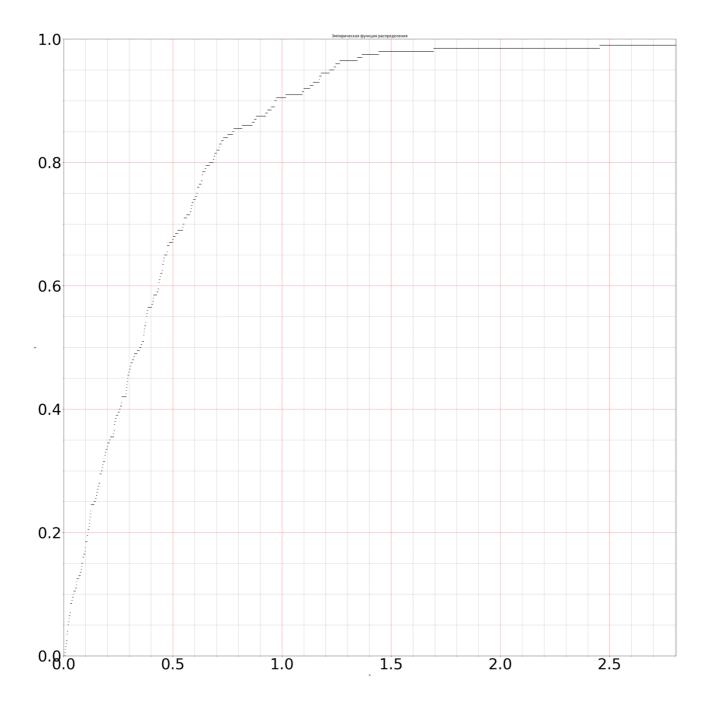
Проверка выполнения условия была выполнена в программе.

$$\displaystyle \sum_{i=1}^n w_i = 1$$
, где  $n-$  количество  $x_i$ 

#### Гистограмма относительных частот



## График эмпирической функции распределения



# Результаты расчетов требуемых характеристик

выборочное среднее	0.4577
выборочная дисперсия с поправкой	0.1453
Шеппарда	
выборочное среднее квадратическое	0.3812
отклонение	
выборочная мода	0.2555
выборочная медиана	0.3474
выборочный коэффициент асимметрии	2.5499
выборочный коэффициент эксцесса	9.6164

Задание 3) Равномерное распределение на отрезке [a,b] a=-0.45 b=1.0

## Полученная выборка

-0.1375	0.3458	0.5186	0.3008	0.5311	-0.4123	0.0358	-0.1347	0.2798	-0.3736
-0.2411	0.5288	0.5085	-0.2646	0.4524	0.3351	0.0628	-0.0162	0.2736	0.0627
-0.2175	-0.0179	0.191	-0.1138	-0.3769	0.4278	0.0351	0.5141	-0.2142	0.3623
0.3829	-0.1192	-0.2881	0.3501	0.0121	-0.1385	-0.3478	0.2789	0.3773	-0.1794
-0.3638	-0.0057	0.5406	-0.3063	-0.3029	-0.43	0.2227	0.2988	0.2504	-0.0918
0.4313	-0.1752	0.3455	0.3863	0.135	0.4417	-0.3221	0.515	-0.0787	0.501
0.5206	-0.1343	-0.184	0.0526	0.256	-0.1551	-0.1833	-0.3315	0.4645	-0.2128
0.3623	0.3531	0.2415	0.2188	0.4706	-0.292	0.1785	-0.1667	0.1977	0.3198
-0.4273	0.2412	0.0833	0.0899	-0.1286	-0.0931	0.2716	-0.3841	-0.3533	0.4872
0.0233	-0.4448	-0.1029	0.3905	0.44	-0.2303	0.3822	-0.1592	0.4866	0.3961
0.1102	-0.0921	-0.2191	-0.0773	0.2849	-0.2308	0.1324	-0.0104	-0.3817	0.0195
-0.1351	-0.2425	0.0634	-0.0008	-0.1504	-0.0849	0.3379	0.2422	-0.2818	-0.0576
-0.4295	-0.2044	0.0882	0.4028	-0.3545	0.3439	-0.1299	-0.2516	0.2704	0.4668
0.0969	0.3146	0.087	0.4708	-0.2746	-0.2073	-0.3209	-0.2805	-0.2201	-0.2765
0.2388	0.3004	0.186	0.3231	0.2982	-0.1472	-0.0894	0.4522	-0.2966	-0.1218
0.5391	0.5152	0.1833	0.347	0.4625	-0.1661	-0.418	0.183	0.2746	-0.1203
-0.0192	-0.1907	0.2291	0.0496	-0.3748	0.2398	-0.0715	-0.4383	0.2209	-0.4013
0.0658	0.3476	0.0959	0.503	0.13	-0.0575	0.3071	0.3219	0.0676	0.0208
-0.3178	-0.1229	0.0693	0.4062	-0.1186	0.2399	-0.2286	-0.1922	0.012	0.5048
0.2664	-0.2087	0.4571	0.4347	0.2758	-0.0968	-0.3369	-0.3135	-0.0334	0.4394

## Упорядоченная выборка

-0.4448	-0.4383	-0.43	-0.4295	-0.4273	-0.418	-0.4123	-0.4013	-0.3841	-0.3817
-0.3769	-0.3748	-0.3736	-0.3638	-0.3545	-0.3533	-0.3478	-0.3369	-0.3315	-0.3221
-0.3209	-0.3178	-0.3135	-0.3063	-0.3029	-0.2966	-0.292	-0.2881	-0.2818	-0.2805
-0.2765	-0.2746	-0.2646	-0.2516	-0.2425	-0.2411	-0.2308	-0.2303	-0.2286	-0.2201
-0.2191	-0.2175	-0.2142	-0.2128	-0.2087	-0.2073	-0.2044	-0.1922	-0.1907	-0.184
-0.1833	-0.1794	-0.1752	-0.1667	-0.1661	-0.1592	-0.1551	-0.1504	-0.1472	-0.1385
-0.1375	-0.1351	-0.1347	-0.1343	-0.1299	-0.1286	-0.1229	-0.1218	-0.1203	-0.1192
-0.1186	-0.1138	-0.1029	-0.0968	-0.0931	-0.0921	-0.0918	-0.0894	-0.0849	-0.0787

-0.0773	-0.0715	-0.0576	-0.0575	-0.0334	-0.0192	-0.0179	-0.0162	-0.0104	-0.0057
-0.0008	0.012	0.0121	0.0195	0.0208	0.0233	0.0351	0.0358	0.0496	0.0526
0.0627	0.0628	0.0634	0.0658	0.0676	0.0693	0.0833	0.087	0.0882	0.0899
0.0959	0.0969	0.1102	0.13	0.1324	0.135	0.1785	0.183	0.1833	0.186
0.191	0.1977	0.2188	0.2209	0.2227	0.2291	0.2388	0.2398	0.2399	0.2412
0.2415	0.2422	0.2504	0.256	0.2664	0.2704	0.2716	0.2736	0.2746	0.2758
0.2789	0.2798	0.2849	0.2982	0.2988	0.3004	0.3008	0.3071	0.3146	0.3198
0.3219	0.3231	0.3351	0.3379	0.3439	0.3455	0.3458	0.347	0.3476	0.3501
0.3531	0.3623	0.3623	0.3773	0.3822	0.3829	0.3863	0.3905	0.3961	0.4028
0.4062	0.4278	0.4313	0.4347	0.4394	0.44	0.4417	0.4522	0.4524	0.4571
0.4625	0.4645	0.4668	0.4706	0.4708	0.4866	0.4872	0.501	0.503	0.5048
0.5085	0.5141	0.515	0.5152	0.5186	0.5206	0.5288	0.5311	0.5391	0.5406

## Группированная выборка (интервальный вариационный ряд)

(-0.0753,	(-0.1985,	(-0.3217,	(-0.4448,	(0.0479,	(0.171,	(0.2942,	(0.4174,
0.0479)	-0.0753)	-0.1985)	-0.3217)	0.171)	0.2942)	0.4174)	0.5406)
	ĺ	,	,	,	,	,	ĺ
17	34	27	20	18	27	28	29

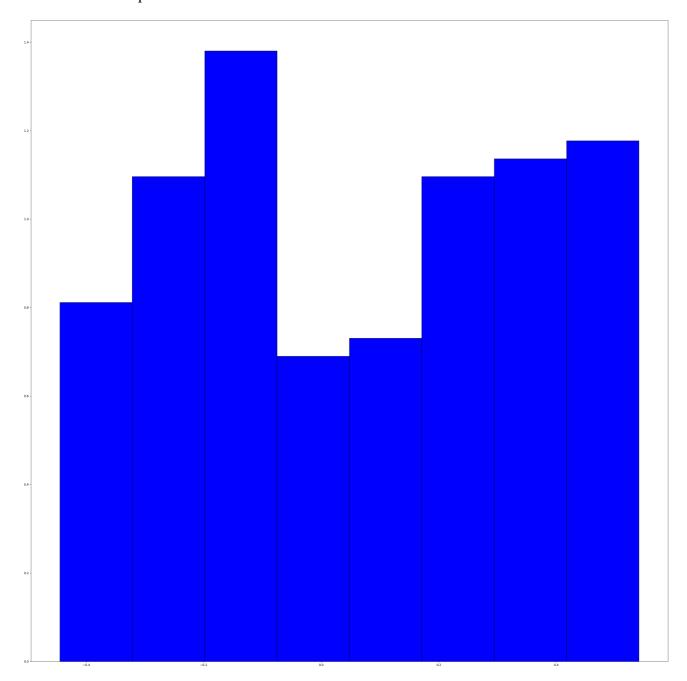
## Ассоциированный статистический ряд

-0.3833	-0.2601	-0.1369	-0.0137	0.1094	0.2326	0.3558	0.479
20.0	27.0	34.0	17.0	18.0	27.0	28.0	29.0
0.1	0.135	0.17	0.085	0.09	0.135	0.14	0.145

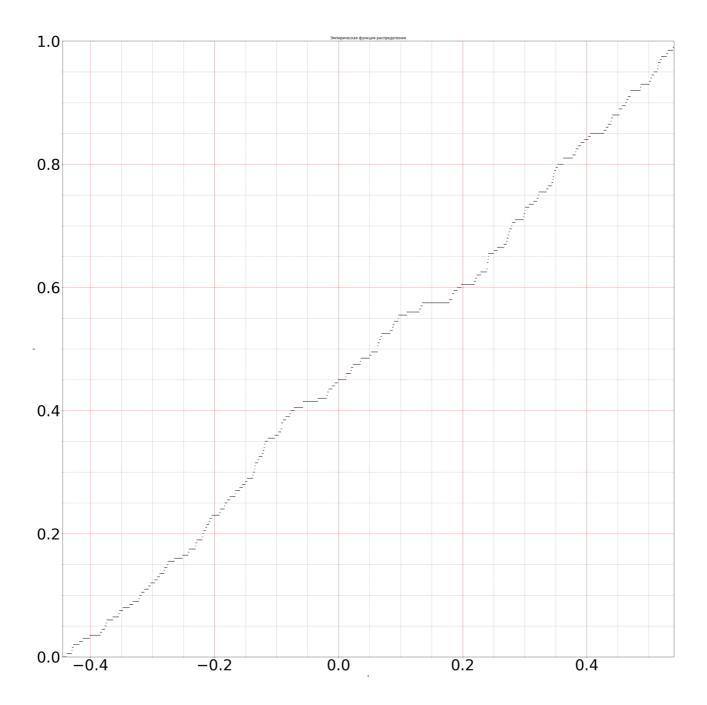
Проверка выполнения условия была выполнена в программе.

$$\displaystyle \sum_{i=1}^n w_i = 1$$
, где  $n-$  количество  $x_i$ 

#### Гистограмма относительных частот



## График эмпирической функции распределения



# Результаты расчетов требуемых характеристик

выборочное среднее	0.0626
выборочная дисперсия с поправкой	0.0812
Шеппарда	
выборочное среднее квадратическое	0.285
отклонение	
выборочная мода	-0.1626
выборочная медиана	0.0615
выборочный коэффициент асимметрии	-0.0055
выборочный коэффициент эксцесса	-1.3026

# Анализ результатов и выводы

# 1) Распределение по нормальному закону

Название показателя	Эксперимен-	Теоретическо	Абсолютное	Относительно
	тальное	е значение	отклонение	е отклонение
	значение			
Выборочное среднее	1.7304	1.4116	0.3188	0.2258
Выборочная дисперсия с поправкой Шеппарда	-1.064	-0.9	0.164	-0.1823
Выборочное среднее квадратичное отклонение	1.3154	1.1881	0.1273	0.1072
Выборочная мода	-1.1284	-0.9	0.2284	-0.2538
Выборочная медиана	0.6529	0.0	0.6529	inf
Выборочный коэффициент асимметрии	-1.1854	-0.9	0.2854	-0.3171
Выборочный коэффициент эксцесса	0.2281	0.0	0.2281	inf

Интервал	$w_i$	$p_i$	$ w_i - p_i $
[-5.15308, -4.11393]	0.015	0.0032	0.0118
(-4.11393, -3.07478]	0.03	0.0302	0.0002
(-3.07478, -2.03563]	0.18	0.136	0.044
(-2.03563, -0.99648]	0.315	0.2981	0.0169
(-0.99648, 0.042667]	0.285	0.3186	0.0336
(0.04266, 1.08181]	0.105	0.1661	0.0611
(1.08181, 2.12096]	0.055	0.0422	0.0128
(2.12096, 3.16012]	0.015	0.0052	0.0098
	$\sum_{i=1}^{n} w_i = 1$	$\sum_{i=1}^{n} p_i = 0.9995$	∆ <sub>max</sub> =0.0611

## 2) Распределение по показательному закону

Название	Эксперимен-	Теоретическо	Абсолютное	Относительно
показателя	тальное	е значение	отклонение	е отклонение
	значение			
Выборочное среднее	0.1453	0.2741	0.1288	0.4699
Выборочная дисперсия с	0.4577	0.5236	0.0658	0.1258
поправкой Шеппарда				
Выборочное среднее	0.3812	0.5236	0.1424	0.2719
квадратичное отклонение				
Выборочная мода	0.3474	0.3629	0.0155	0.0428
Выборочная медиана	9.6164	6.0	3.6164	0.6027
Выборочный	0.2555	0.0	0.2555	inf
коэффициент асимметрии				
Выборочный	2.5499	2.0	0.5499	0.2749
коэффициент эксцесса				

Интервал	$w_i$	$p_i$	$ w_i - p_i $
[0.00046, 0.35085]	0.505	0.4875	0.0175
(0.35085, 0.70123]	0.32	0.2496	0.0704
(0.70123, 1.05162]	0.09	0.1278	0.0378
(1.05162, 1.402]	0.065	0.0655	0.0005
(1.402, 1.75239]	0.01	0.0335	0.0235
(2.45316, 2.80354]	0.01	0.0045	0.0055
	$\sum_{i=1}^{n} w_i = 1$	$\sum_{i=1}^{n} p_i = 0.9684$	Δ <sub>max</sub> =0.0704

# 3) Равномерное распределение на отрезке [a,b]

Название	Эксперимен-	Теоретическо	Абсолютное	Относительно
показателя	тальное	е значение	отклонение	е отклонение
	значение			
Выборочное среднее	0.0812	0.0833	0.0021	0.0255
Выборочная дисперсия с	0.0626	0.05	0.0126	0.2528
поправкой Шеппарда				
Выборочное среднее	0.285	0.2887	0.0037	0.0129
квадратичное отклонение				
Выборочная мода	0.0615	0.05	0.0115	0.2309
Выборочная медиана	-1.3026	-1.2	0.1026	-0.0855
Выборочный	-0.1626	0.275	0.4376	1.5911
коэффициент асимметрии				
Выборочный	-0.0055	0.0	0.0055	inf
коэффициент эксцесса				

Интервал	$w_i$	$p_i$	$ w_i - p_i $
[-0.44483, -0.32166]	0.1	0.1232	0.0232
(-0.32166, -0.19849]	0.135	0.1232	0.0118
(-0.19849, -0.07531]	0.17	0.1232	0.0468
(-0.07531, 0.04785]	0.085	0.1232	0.0382
(0.04785, 0.17103]	0.09	0.1232	0.0332
(0.17103, 0.29420]	0.135	0.1232	0.0118
(0.2942, 0.41738]	0.14	0.1232	0.0168
(0.41738, 0.54055]	0.145	0.1232	0.0218
	$\sum_{i=1}^{n} w_i = 1$	$\sum_{i=1}^{n} p_i = 0.9854$	∆ <sub>max</sub> =0.0468

Вывод: теоретические и экспериментальные в основном не сильно отличаются друг от друга, но были случаи, в которых достаточно большое относительное отклонение, но это из-за того, что взяли только 200 чисел.

#### Список использованной литературы

- 1. Лобузов А.А. Математическая статистика [Электронный ресурс]: Методические указания по выполнению лабораторных работ / под ред. Ю. И. Худака. Москва: Московский технологический университет (МИРЭА), 2017. 36 с.
- 2. Чернова Н. И. Математическая статистика: Учеб. пособие / Новосиб. гос. ун-т. Новосибирск, 2007. 148 с

#### Приложение (Листинг программы)

```
#!/usr/bin/python
# -*- coding: UTF-8 -*-
import sys
import argparse
from scipy import stats as st
import numpy as np
import pandas as pd
from copy import deepcopy
from collections import namedtuple
from collections import Counter
from functools import reduce
from copy import deepcopy
from random import choice
from itertools import islice
from math import log2
import string
import matplotlib.pyplot as plt
import matplotlib
def createParser():
   parser = argparse.ArgumentParser()
   parser.add argument('-v', '--variant', default=9, type=int)
   parser.add argument('-n', '--n', default=200, type=int)
    return parser
def findInterv(val: float, arr: list) -> int:
    test = lambda x, item: True if item[0] <= x <= item[1] else False
    for i, item in enumerate(arr):
        if test(val, item):
            return i
    return None
def expStats(sec counter, first counter, h):
    tmp = list(sec counter.items())
    tmp.insert(0, 0.0)
   mean = reduce(lambda a, b: a + b[0] * b[1][1], tmp)
    s2 = reduce(lambda a, b: a + (b[0] - mean) ** 2 * b[1][1], tmp) - (h **
2) / 12
    ds = s2 ** 0.5
    ak, most common = first counter.most common(1)[0]
    wn = sorted(first counter.items(), key=lambda x: x[0])
    k = {val: i for i, (key, val) in enumerate(sorted(first counter.items(),
key=lambda x: x[0]))}[most common]
    wk = lambda k: sorted(sec_counter.items(), key=lambda x: x[0])[k][1][1]
```

```
mode = ak[0] + h * ((wk(k) - wk(k-1)) / (2 * wk(k) - wk(k-1) - wk(k+1)))
   w = [val[1]] for key, val in sorted(sec counter.items(), key=lambda x: x)]
    sums = [reduce(lambda a, b: a + b, w[:i+1]) for i in range(len(w))]
    dsums = {el: i+1 for i, el in enumerate(sums)}
    try:
       prk = [(dsums[1], dsums[r]) for 1, r in list(zip(sums, islice(sums,
1, None))) if 1 <= 0.5 < r][0][1]
       a = [key for key, val in sorted(first counter.items(), key=lambda x:
(x[0]))]
        a = np.unique(np.asarray(a).reshape(-1, 1)).tolist()
       med = a[prk-1] + (h / w[prk-1]) * (0.5 - sums[prk-2])
    except:
       prk = 1
       a = [key for key, val in sorted(first counter.items(), key=lambda x:
(x[0]))]
       a = np.unique(np.asarray(a).reshape(-1, 1)).tolist()
       med = a[prk-1] + (h / w[prk-1]) * (0.5)
   mk = lambda k: sum(map(lambda item: item[0] ** k * item[1][1],
sec counter.items()))
    mck = lambda k: sum(map(lambda item: (item[0] - mean) ** k * item[1][1],
sec counter.items()))
    skew, kurtosis = mck(3) / (ds ** 3), (mck(4) / (ds ** 4)) - 3
    return mean, s2, ds, mode, med, skew, kurtosis
class LabFitter3000(object):
    '''IN: distribution name, params, scipy class
OUT: path to figs, experimental stats, theoretical stats'''
    def init (self, obj, N, name, *params):
        self.distribution = obj
       self.N = N
       self.distribution name = name
       self.params = params
       self.rvs = None
        self.h = None
        self.first counter = None
        self.sec counter = None
       self.pathes = []
        self.experimental stats = None
       self.theoretical stats = None
        self.Stats = namedtuple('Stats', 'mean variance std mode med skew
kurtosis')
    def create rvs(self):
        self.rvs = list(self.distribution.rvs(size=self.N))
    def create_first_counter(self):
       m = int(1 + log2(self.N))
        sr = sorted(self.rvs)
```

```
f, l = sr[0], sr[-1]
        d = abs(1 - f)
        self.h = d / m
        interv = [f + self.h * i for i in range(m)]
        interv.append(1)
        interv = list(zip(interv, islice(interv, 1, None)))
        self.first counter = Counter()
        for val in sr:
            self.first counter[interv[findInterv(val, interv)]] += 1
    def create second counter(self):
        self.sec counter = \{(\text{key}[1] + \text{key}[0]) / 2: (\text{val, val } / \text{self.N})\}
                            for key, val in self.first counter.items() }
    def hist(self, show: bool = False):#, sec counter: dict, h: float, show:
bool = False, path: str = 'Data/hist.png'):
       matplotlib.rc('xtick', labelsize=10)
       matplotlib.rc('ytick', labelsize=10)
        tmp = {key: val[1] / self.h for key, val in self.sec_counter.items()}
        plt.bar(list(tmp.keys()),
               list(tmp.values()),
               color='b',
               edgecolor='black',
               width=self.h)
        if show:
           plt.show()
        else:
            path = 'Data/' + self.distribution_name + '_hist.png'
            plt.savefig(path)
            plt.clf()
   def cdf(self, show: bool = False, sizex: int = 30, sizey: int = 30):#,
sr: list, N: int, sizex: int = 30, sizey: int = 30, show: bool = False, path:
str = 'Data/cdf.png'):
       matplotlib.rc('xtick', labelsize=50)
       matplotlib.rc('ytick', labelsize=50)
        sr = sorted(self.rvs)
        items = list(zip(sr, islice(sr, 1, None)))
        delta = 0.00001
       Xlist = [[x * delta for x in range(int(item[0] / delta), int(item[1])
/ delta))]
                 for item in items]
        Ylist = [[i / self.N] * len(Xlist[i]) for i in range(self.N-1)]
        fig, ax = plt.subplots(figsize=(sizex, sizey))
        for X, Y in zip(Xlist, Ylist):
```

```
ax.plot(X, Y, label='', color='black')
        ax.set title('Эмпирическая функция распределения')
        ax.legend(loc='upper left')
        ax.set ylabel('y')
        ax.set xlabel('x')
        ax.set xlim(xmin=sr[0], xmax=sr[-1])
        ax.set_ylim(ymin=0, ymax=1)
        fig.tight layout()
        if sizex != 5:
            ax.set axisbelow(True)
            ax.minorticks on()
            ax.grid(which='major', linestyle='-', linewidth='0.5',
color='red')
            ax.grid(which='minor', linestyle=':', linewidth='0.5',
color='black')
        else:
            ax.grid()
        if show:
            plt.show()
        else:
            path = 'Data/' + self.distribution_name + '_cdf.png'
            plt.savefig(path)
            plt.clf()
    def create_theoretical_stats(self, mode generator):
        mean, variance, skew, kurtosis =
self.distribution.stats(moments='mvsk')
        med = self.distribution.median()
        std = self.distribution.std()
        mode = mode generator(*self.params)
        self.theoretical stats = self.Stats(mean=float(mean),
                                             variance=float(variance),
                                             std=std,
                                             mode=mode,
                                             med=med,
                                             skew=float(skew),
                                             kurtosis=float(kurtosis))
    def create experimental_stats(self, exp_stats_generator):
        mean, variance, std, mode, med, skew, kurtosis =
exp stats generator(self.sec counter,
self.first counter,
self.h)
        self.experimental stats = self.Stats(mean=mean,
                                             variance=variance,
                                             std=std,
                                             mode=mode,
                                             med=med,
```

```
kurtosis=kurtosis)
   def save rvs(self, shape: int = 20, dec = 4):
       rvs = np.array(self.rvs)
       rvs = rvs.reshape(shape, -1)
        rvs = np.round(rvs, dec)
        df rvs = pd.DataFrame(rvs,
columns=list(string.ascii lowercase)[:rvs.shape[1]])
        df rvs.to csv('Data/' + self.distribution name + ' rvs.csv',
                      sep=';',
                      encoding='utf-8',
                      index=False)
        sorted rvs = np.array(sorted(self.rvs))
        sorted rvs = sorted rvs.reshape(shape, -1)
        sorted rvs = np.round(sorted rvs, dec)
        df_sorted_rvs = pd.DataFrame(sorted_rvs,
columns=list(string.ascii lowercase)[:sorted rvs.shape[1]])
        df_sorted_rvs.to_csv('Data/' + self.distribution name +
' sorted rvs.csv',
                             sep=';',
                             encoding='utf-8',
                             index=False)
   def save dict(self):
        res = \{str((round(key[0], 4), round(key[1], 4))): [val]\}
               for key, val in self.first counter.items() }
        df = pd.DataFrame(res)
        df.to csv('Data/' + self.distribution name + ' first counter.csv',
                  sep=';',
                  encoding='utf-8')
        res = {round(key, 4): val
               for key, val in self.sec counter.items() }
        df = pd.DataFrame(res)
        df.to csv('Data/' + self.distribution name + ' second counter.csv',
                  sep=';',
                  encoding='utf-8')
   def save stats(self, dec = 4):
        experimental = self.experimental stats. asdict()
        df = pd.DataFrame(list(np.round(list(experimental.values()), dec)),
                          index=experimental.keys(),
                          columns=[['values']])
        df.to_csv('Data/' + self.distribution_name +
' experimental stats.csv',
                  sep=';',
                  encoding='utf-8')
```

skew=skew,

```
theoretical = self.theoretical stats. asdict()
        df = pd.DataFrame(list(np.round(list(theoretical.values()), dec)),
                          index=theoretical.keys(),
                          columns=[['values']])
        df.to_csv('Data/' + self.distribution name +
' theoretical stats.csv',
                  sep=';',
                  encoding='utf-8')
        all stats = list(zip(self.experimental stats. asdict().keys(),
list(zip(self.experimental stats, self.theoretical stats))))
        result = {key: (round(e, dec), round(t, dec), round(abs(e-t), dec),
round(abs(e-t)/t, dec))
                  for key, (e, t) in all stats}
        df = pd.DataFrame(list(result.values()),
                          index=list(result.keys()))
        df.to csv('Data/' + self.distribution name + ' all stats.csv',
                  sep=';',
                  encoding='utf-8')
    def create and save p(self, dec = 4):
        cur r = self.distribution
        cur x = sorted(list(self.first counter.keys()))
        cur w = [self.sec counter[key][1]
                 for key in sorted(list(self.sec counter.keys()))]
        p = [cur r.cdf(b) - cur r.cdf(a) for a, b in cur x]
        s = sum(p)
        wp = [abs(a - b) for a, b in zip(cur_w, p)]
        m = max(wp)
        new w = deepcopy(cur w)
        new w.append(1.0)
        p.append(s)
        wp.append(m)
        new x = deepcopy(cur_x)
        new x.append('-')
        df = pd.DataFrame(np.round(np.array([new w, p, wp]).T, 4),
                          index=new x)
        df.to csv('Data/' + self.distribution name + 'wp' + '.csv',
                  sep=';',
                  encoding='utf-8')
def fitter(obj, mode generator):
    obj.create rvs()
    obj.create first counter()
    obj.create second counter()
    obj.hist()
    obj.cdf()
    obj.create theoretical stats(mode generator)
```

```
obj.create experimental stats(expStats)
    obj.save rvs()
    obj.save_dict()
    obj.save_stats()
    obj.create_and_save_p()
    return obj
if name == ' main ':
   parser = createParser()
    namespace = parser.parse_args(sys.argv[1:])
    variant = namespace.variant
   N = namespace.n
   mode = { 'norm': lambda a, sgm: a,
            'expon': lambda lmbd: 0,
            'uniform': lambda a, b: sum([a, b])/2}
    Obj = namedtuple('Obj', 'name params distribution')
    mu = (-1) ** variant * 0.1 * variant
    sgm = (0.01 * variant + 1) ** 2
    lmbd = 2 + (-1) ** variant * 0.01 * variant
    a = (-1) ** variant * 0.05 * variant
   b = a + 0.05 * variant + 1
   print('mu = {0}\nsgm = {1}\nlmbd = {2}\na = {3}\nb = {4}'.format(mu,
                                                                      sqm **
(1/2),
                                                                      lmbd,
                                                                      a,
                                                                      b))
    Data = [Obj(name='norm',
                params=[mu, sgm],
                distribution=st.norm(mu, sgm)),
            Obj (name= 'expon',
                params=[1/lmbd],
                distribution=st.expon(scale=1/lmbd)),
            Obj(name='uniform',
                params=[a, b],
                distribution=st.uniform(a, b))]
    result = []
    for obj in Data:
        result.append(LabFitter3000(obj.distribution, N, obj.name,
*obj.params))
    result = [fitter(lf, mode[Data[i].name]) for i, lf in enumerate(result)]
```