

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:	Первичная обработка выборки из	
	дискретной генеральной совокупности	

Выполнил: Студент 3-го курса Маргулис А.П.

Группа: <u>КМБО-01-17</u>

Задание

Задание 1. Получить выборку псевдослучайных чисел, распределенных по нормальному закону.

Задание 2. Получить выборку псевдослучайных чисел, распределенных по показательному закону.

Задание 3. Получить выборку псевдослучайных чисел, распределенных равномерно на отрезке.

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 таблицы:

- 1) сравнения относительных частот и теоретических вероятностей попадания в интервалы;
- 2) сравнения рассчитанных характеристик с теоретическими значениями.

Вычисления проводить с точностью до 0,00001.

Краткие теоретические сведения

Биномиальное распределение:

- ряд распределения: $P(X = k) = C_n^k p^k q^n(n k)$
- математическое ожидание (среднее значение): *а*
- дисперсия: sigma²
- среднее квадратичное отклонение: sigma
- мода: а
- медиана: *а*
- коэффициент асимметрии: 0
- коэффициент эксцесса: 0

Показательное распределение:

- ряд распределения: $P(X = n) = q^n p$
- математическое ожидание (среднее значение): lambda^-1
- дисперсия: lambda^-2
- среднее квадратичное отклонение: lambda^-1
- мода: 0
- медиана: $\left[\frac{\ln 2}{lambda}\right]$
- коэффициент асимметрии: 2
- коэффициент эксцесса: 6

Равномерное распределение:

- ряд распределения: $P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$
- математическое ожидание (среднее значение): (a+b)/2
- дисперсия: (b-a)^2 / 12
- среднее квадратичное отклонение: (b-a) / (2*sqrt(3))

• мода: $\left[\frac{a+b}{2}\right]$

• медиана: $\left[\frac{a+b}{2}\right]$

• коэффициент асимметрии: 0

• коэффициент эксцесса: $\frac{-6}{5}$

Группированная выборка:

Интервалы	n_i	w_i
$[a_0,a_1]$	n_1	w_1
$(a_1,a_2]$	n_2	w_2
	•••	
$(a_{\scriptscriptstyle m-1},a_{\scriptscriptstyle m}]$	n_m	W_m
	$\sum_{i=1}^{m} n_i$	$\sum_{i=1}^{m} w_i$

Ассоциированный статистический ряд:

x_i^*	n_i	w_i
x_1^*	n_1	w_1
x_2^*	n_2	w_2
	•••	
x_m^*	n_m	W_m

• Эмпирическая функция распределения

$$F_{N}^{\Im}(x; x_{1}, x_{2}, ..., x_{N}) = \sum_{x_{k} \leq x} \frac{1}{N} = \begin{cases} 0, & x < x_{(1)}, \\ \frac{1}{N}, & x_{(1)} \leq x < x_{(2)}, \\ \frac{2}{N}, & x_{(2)} \leq x < x_{(3)}, \\ \frac{3}{N}, & x_{(3)} \leq x < x_{(4)}, \\ \vdots, & x \geq x_{(N)}. \end{cases}$$

Выборочное среднее:

$$\overline{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{m} x_i^* \cdot n_i = \sum_{i=1}^{m} x_i^* \cdot w_i.$$

Выборочная дисперсия с поправкой Шеппарда:

$$s_{\scriptscriptstyle B}^2 = \sum_{i=1}^m (x_i^* - \overline{x})^2 \cdot w_i - \frac{h^2}{12}$$
, где $h = (a_{\scriptscriptstyle m} - a_{\scriptscriptstyle 0})/m$.

Выборочное среднее квадратичное отклонение:

$$\tilde{\sigma} = \sqrt{S_B^2}$$
.

Выборочная мода

$$\bar{M}_0 = a_{k-1} + h \frac{w_k - w_{k-1}}{2 w_k - w_{k-1} - w_{k+1}}$$

 $a_{k-1}^{}-$ левая граница модального интервала ($a_{k-1}^{}$, $a_k^{}$) (интервала, имеющего наибольшую частоту);

 \mathcal{W}_k — относительная частота на модальном интервале;

 w_{k-1} , w_{k+1} – относительные частоты интервалов слева и справа от модального интервала.

Выборочная медиана:

$$ar{M}_e = a_{k-1} + rac{h}{w_k} \left(rac{1}{2} - \sum_{i=1}^{k-1} w_i
ight)$$
, если $\sum_{i=1}^{k-1} w_i < rac{1}{2} < \sum_{i=1}^k w_i$;

$$\bar{M}_e = a_k$$
, если $\sum_{i=1}^k w_i = \frac{1}{2}$.

Выборочный момент k-ого порядка:

$$\overline{\mu}_k = \overline{x^k} = \sum_{i=1}^m (x_i^*)^k \cdot w_i, \overline{\mu}_1 = \overline{x}.$$

Выборочный центральный момент k-ого порядка:

$$\overline{\mu}_{k}^{0} = \sum_{i=1}^{m} (x_{i}^{*} - \overline{x})^{k} \cdot w_{i}, \overline{\mu}_{1}^{0} = 0, \overline{\mu}_{2}^{0} = D_{B} = \overline{\mu}_{2} - (\overline{\mu}_{1})^{2}.$$

Выборочный коэффициент асимметрии:

$$\bar{\gamma}_1 = \frac{\bar{\mu}_3^0}{\bar{\sigma}^3}$$
.

Выборочный коэффициент эксцесса:

$$\overline{\gamma}_2 = \frac{\overline{\mu}_4^0}{\overline{\sigma}^4} - 3$$
.

Средства языка Python

В программе расчёта используются следующие средства языка python:

- функция stats.norm.rvs(mu, sigma, size) возвращает матрицу случайных значений из нормального распределения с параметрами mu и sigma, где mu есть математическое ожидание, sigma среднеквадратичное отклонение, size количество элементов.
- функция stats.expon.rvs(scale=1.0/lambda) возвращает матрицу случайных значений из показтельного распределения с параметром lambda, size количество элементов.
- функция stats.unifrom.rvs(a, b) возвращает матрицу случайных значений из равномерного распределения на отрезке [a,b], size количество элементов.
- sorted(x) возвращает копию x с элементами, расположенными в порядке возрастания.
 - \bullet plot(x,y) построение графика по координатам x,y

Результаты расчетов

Задание 1 (нормальное распределение)

a = -1.5, sigma = 1.15.

Неупорядоченная выборка (200 чисел):

-0.70173	-0.05719	-1.65308	-1.01296	-1.99263	-1.2209	-0.98839	-0.8808	-2.33442	-3.61558
0.52413	-2.69514	-2.92026	-2.05086	-4.28943	-0.56916	-1.64454	0.26896	-1.42977	-2.15677
-1.60152	-1.19808	-1.92039	-1.85156	-4.81043	-0.85691	-3.61121	-2.04912	-3.96904	-1.40656
-0.56747	-2.31204	-1.67626	-2.36936	-4.21348	-1.26742	-4.01428	-2.90302	0.40474	-1.46881
-2.68777	0.8623	-0.73874	-3.47128	0.78598	-1.84781	-1.96633	-4.76334	-3.0808	-0.25353
-1.34837	-0.85369	-2.31223	-3.92839	-5.8342	-4.79146	-2.37577	-2.14428	0.24358	0.4006
-2.01923	-1.76944	-4.24736	-1.25184	-3.25124	-3.01075	-2.65712	-2.81276	-0.02107	-3.64766

-0.16122	-2.0712	0.35845	0.39934	-0.91342	-1.10884	-3.05746	-0.96038	-0.60832	-0.65228
-1.29053	-0.37557	-2.76593	-0.80463	0.95699	3.72364	0.61849	-1.3926	-0.1388	-2.76233
-2.10733	-0.17511	-2.72465	0.96748	2.29233	-3.26791	-0.87422	0.59608	-2.45822	-3.07546
0.66913	-4.47839	-1.27483	-2.86937	-3.36879	-3.25012	-3.7023	-2.34538	1.46169	-0.07601
-0.168	-3.14228	-3.89163	-4.44166	-1.77463	-4.72523	-3.39096	1.53596	-2.44595	-3.06224
-4.249	-2.65346	-1.62075	0.17642	-5.73048	-0.82383	-0.9719	-1.39183	-0.63895	-2.62225
-0.67351	-1.01372	-1.00875	-2.50627	-0.82341	-1.48967	1.31873	-0.22601	-0.17914	-2.27375
-1.18683	-3.24379	-0.02634	-1.93927	0.80787	-1.34957	-2.71346	-0.41952	-3.50022	-0.54566
0.4447	-2.92676	1.44405	-1.07292	-5.59311	0.60916	0.57346	-2.83553	-0.4262	-3.4484
-5.3389	2.47931	0.8146	-3.25974	1.50226	-0.30881	-2.32515	1.09816	-2.96827	0.25471
-1.37835	-0.98979	1.07481	-5.29052	-1.36842	-3.41074	-2.10083	0.68326	-2.10111	-2.39642
0.27172	-2.49083	-2.3957	-2.00104	-1.49567	-1.66092	0.60002	-2.41492	-2.67075	-0.91565
0.4624	0.18403	-1.36015	1.92313	0.57428	-3.99065	-1.61141	-0.98953	-2.66193	-1.40212

Упорядоченная выборка (200 чисел):

-5.8342	-5.73048	-5.59311	-5.3389	-5.29052	-4.81043	-4.79146	-4.76334	-4.72523	-4.47839
-4.44166	-4.28943	-4.249	-4.24736	-4.21348	-4.01428	-3.99065	-3.96904	-3.92839	-3.89163
-3.7023	-3.64766	-3.61558	-3.61121	-3.50022	-3.47128	-3.4484	-3.41074	-3.39096	-3.36879
-3.26791	-3.25974	-3.25124	-3.25012	-3.24379	-3.14228	-3.0808	-3.07546	-3.06224	-3.05746
-3.01075	-2.96827	-2.92676	-2.92026	-2.90302	-2.86937	-2.83553	-2.81276	-2.76593	-2.76233
-2.72465	-2.71346	-2.69514	-2.68777	-2.67075	-2.66193	-2.65712	-2.65346	-2.62225	-2.50627
-2.49083	-2.45822	-2.44595	-2.41492	-2.39642	-2.3957	-2.37577	-2.36936	-2.34538	-2.33442
-2.32515	-2.31223	-2.31204	-2.27375	-2.15677	-2.14428	-2.10733	-2.10111	-2.10083	-2.0712
-2.05086	-2.04912	-2.01923	-2.00104	-1.99263	-1.96633	-1.93927	-1.92039	-1.85156	-1.84781
-1.77463	-1.76944	-1.67626	-1.66092	-1.65308	-1.64454	-1.62075	-1.61141	-1.60152	-1.49567
-1.48967	-1.46881	-1.42977	-1.40656	-1.40212	-1.3926	-1.39183	-1.37835	-1.36842	-1.36015
-1.34957	-1.34837	-1.29053	-1.27483	-1.26742	-1.25184	-1.2209	-1.19808	-1.18683	-1.10884
-1.54357	-1.54657	-1.29033	-1.27465	-1.20742	-1.23104	-1.2203	-1.19808	-1.18083	-1.10004
-1.07292	-1.01372	-1.01296	-1.00875	-0.98979	-0.98953	-0.98839	-0.9719	-0.96038	-0.91565
-0.91342	-0.8808	-0.87422	-0.85691	-0.85369	-0.82383	-0.82341	-0.80463	-0.73874	-0.70173
-0.67351	-0.65228	-0.63895	-0.60832	-0.56916	-0.56747	-0.54566	-0.4262	-0.41952	-0.37557
-0.30881	-0.25353	-0.22601	-0.17914	-0.17511	-0.168	-0.16122	-0.1388	-0.07601	-0.05719
-0.02634	-0.02107	0.17642	0.18403	0.24358	0.25471	0.26896	0.27172	0.35845	0.39934
0.4006	0.40474	0.4447	0.4624	0.52413	0.57346	0.57428	0.59608	0.60002	0.60916
0.4000	0.40474	0.447	3.4024	0.02410	3.37340	3.37.420	3.33000	3.00002	3.00310
0.61849	0.66913	0.68326	0.78598	0.80787	0.8146	0.8623	0.95699	0.96748	1.07481
1.09816	1.31873	1.44405	1.46169	1.50226	1.53596	1.92313	2.29233	2.47931	3.72364

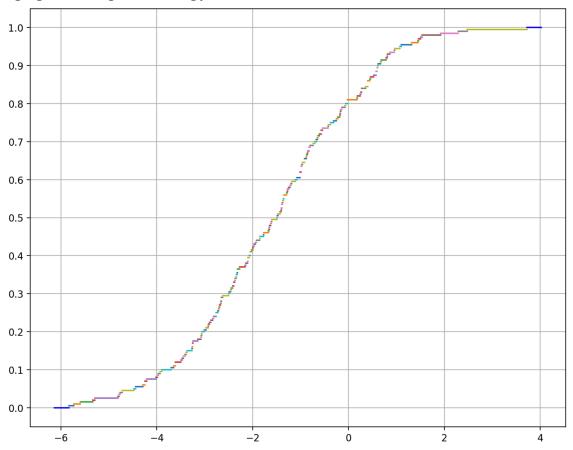
Статистический ряд:

a	b	Nk	Wk
-5.8342	-4.63947	9	0.045
- 4.63947	-3.44474	18	0.09
- 3.44474	-2,25001	47	0.235
- 2,25001	-1,05528	47	0.235
- 1,05528	0,13945	41	0.205
0,13945	1,33418	30	0.15
1,33418	2,52891	7	0.035
2,52891	3,72364	1	0.005

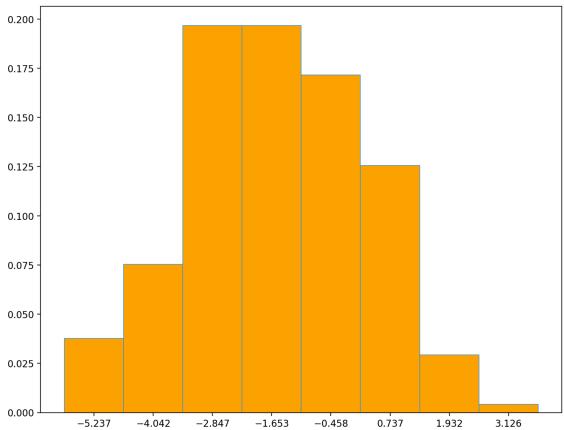
Ассоциированный статистический ряд:

Xk	N	k Wi
-5.236835	9	0.045
-4.042105	18	0.090
-2.847375	47	0.235
-1.652645	47	0.235
-0.457915	41	0.205
0.736815	30	0.150
1.931545	7	0.035
3.126275	1	0.005

График эмпирической функции:



Гистограмма относительных частот:



выборочное среднее = -1.55707 выборочная дисперсия = 2.17951 выборочное среднее квадратическое отклонение = 1.47632 выборочная мода = -2.25001 выборочная медиана = -0.39437 выборочный момент 2-го порядка = 5.5556 выборочный центральный момент 2-ого порядка = 3.1311 выборочный коэффициент асимметрии = -0.00444 выборочный коэффициент эксцесса = -1.91974

Задание 2 (показательное распределение)

Lambda = 2.85 Неупорядоченная выборка (200 чисел):

0.06478	0.0805	0.47277	0.2856	0.21391	0.29702	0.41938	0.38807	0.02025	0.00744
0.37624	0.16009	0.51127	0.03776	0.09479	1.94518	0.24865	0.0899	0.00688	0.28609
0.30432	0.39371	0.16539	0.40737	0.40654	0.10726	0.20742	0.4097	0.38087	0.49031
0.11724	0.90698	1.16606	0.71847	0.03902	0.3631	0.3121	0.16673	0.52622	0.49555
0.49164	0.714	0.3829	0.18736	0.059	1.14758	0.30593	0.01512	0.63264	0.1006
1.07828	0.85593	0.03462	0.07844	0.65795	0.7771	0.1938	0.29429	0.00559	0.10353
0.05745	0.01407	0.74513	0.0275	0.64167	0.69627	0.20344	0.18536	0.01941	0.14528
0.31	0.09946	0.13164	0.03624	0.6076	0.00263	0.27706	0.18708	0.57342	0.9322
0.34903	0.19833	0.23167	0.05974	0.32255	0.60119	0.18743	0.33066	0.68373	0.24904
0.15978	0.02259	0.34784	0.02115	0.14699	0.51034	0.5407	0.0784	0.24316	0.21541
0.11264	0.1715	0.18719	0.23529	0.45881	0.07007	0.25074	0.56781	0.30803	0.95646
0.21363	0.12606	0.1258	0.13642	0.66989	0.61823	0.60302	0.17047	0.67091	0.15276
0.13246	0.01983	0.9179	0.19317	0.248	0.05001	0.10887	0.00437	0.05545	0.21381
0.0263	0.53392	0.12011	0.53216	0.31692	0.2246	1.34521	0.14456	0.19797	0.22201
0.3885	0.42889	0.3831	0.8627	0.35082	0.44121	0.4917	1.07766	1.61165	1.36892
0.14539	0.07405	0.37556	0.48274	0.38384	0.31865	0.00294	0.16553	0.2942	0.48693
1.03319	0.24618	0.08273	0.15577	0.97195	0.15193	0.0976	0.05463	0.10186	0.08055
1.04496	1.04292	0.15796	0.33002	0.78859	0.07389	0.30146	0.62293	0.068	0.34017
0.04832	0.31765	0.21355	0.06148	0.16026	0.23271	0.73297	0.23003	0.09353	0.25247
0.17974	0.04044	0.08438	0.11937	0.09273	0.32843	0.65551	0.22847	0.19335	0.07031

Упорядоченная выборка (200 чисел):

	1								
0.00263	0.00294	0.00437	0.00559	0.00688	0.00744	0.01407	0.01512	0.01941	0.01983
0.02025	0.02115	0.02259	0.0263	0.0275	0.03462	0.03624	0.03776	0.03902	0.04044
0.04832	0.05001	0.05463	0.05545	0.05745	0.059	0.05974	0.06148	0.06478	0.068
0.07007	0.07031	0.07389	0.07405	0.0784	0.07844	0.0805	0.08055	0.08273	0.08438
0.0899	0.09273	0.09353	0.09479	0.0976	0.09946	0.1006	0.10186	0.10353	0.10726
0.10887	0.11264	0.11724	0.11937	0.12011	0.1258	0.12606	0.13164	0.13246	0.13642
0.14456	0.14528	0.14539	0.14699	0.15193	0.15276	0.15577	0.15796	0.15978	0.16009
0.16026	0.16539	0.16553	0.16673	0.17047	0.1715	0.17974	0.18536	0.18708	0.18719
0.18736	0.18743	0.19317	0.19335	0.1938	0.19797	0.19833	0.20344	0.20742	0.21355
0.21363	0.21381	0.21391	0.21541	0.22201	0.2246	0.22847	0.23003	0.23167	0.23271
0.23529	0.24316	0.24618	0.248	0.24865	0.24904	0.25074	0.25247	0.27706	0.2856
0.28609	0.2942	0.29429	0.29702	0.30146	0.30432	0.30593	0.30803	0.31	0.3121
0.31692	0.31765	0.31865	0.32255	0.32843	0.33002	0.33066	0.34017	0.34784	0.34903
0.35082	0.3631	0.37556	0.37624	0.38087	0.3829	0.3831	0.38384	0.38807	0.3885
0.39371	0.40654	0.40737	0.4097	0.41938	0.42889	0.44121	0.45881	0.47277	0.48274
0.48693	0.49031	0.49164	0.4917	0.49555	0.51034	0.51127	0.52622	0.53216	0.53392
0.5407	0.56781	0.57342	0.60119	0.60302	0.6076	0.61823	0.62293	0.63264	0.64167
0.65551	0.65795	0.66989	0.67091	0.68373	0.69627	0.714	0.71847	0.73297	0.74513
0.7771	0.78859	0.85593	0.8627	0.90698	0.9179	0.9322	0.95646	0.97195	1.03319
1.04292	1.04496	1.07766	1.07828	1.14758	1.16606	1.34521	1.36892	1.61165	1.94518

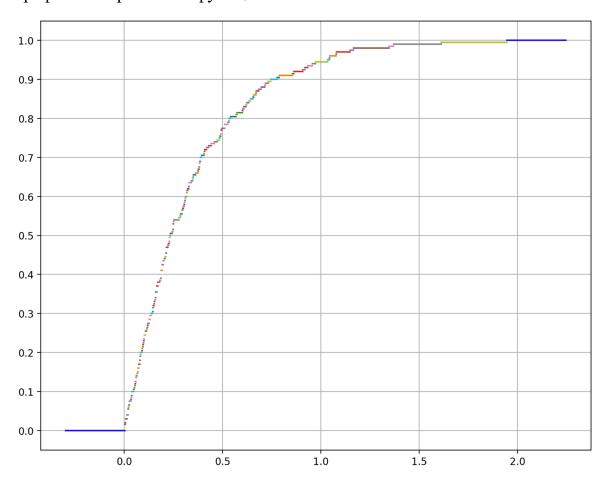
Статистический ряд:

а	b	Nk	Wk
0.00263	0.24545	102	0.51
0.24545	0.48827	49	0.245
0.48827	0.73109	27	0.135
0.73109	0.97391	11	0.055
0.97391	1.21673	7	0.035
1.21673	1.45955	2	0.01
1.45955	1.70237	1	0.005
1.70237	1.94519	1	0.005

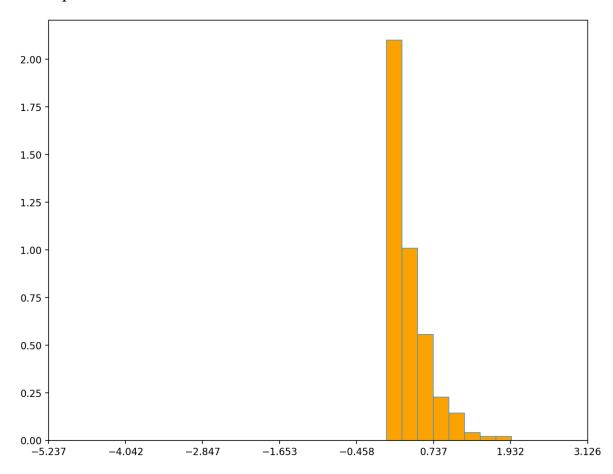
Ассоциированный статистический ряд:

Xk	Nk	Wk
0.12404	102	0.510
0.36686	49	0.245
0.60968	27	0.135
0.85250	11	0.055
1.09532	7	0.035
1.33814	2	0.010
1.58096	1	0.005
1.82378	1	0.005

График эмпирической функции:



Гистограмма относительных частот:



выборочное среднее = 0.35108 выборочная дисперсия = 0.05743 выборочное среднее квадратическое отклонение = 0.23966 выборочная мода = 0.16242 выборочная медиана = 0.48351 выборочный момент 2-го порядка = 0.22 выборочный центральный момент 2-ого порядка = 0.09674 выборочный коэффициент асимметрии = 277.7211 выборочный коэффициент эксцесса = 5568.25977

Задание 3 (равномерное распределение)

a = -0.75, b = 2.25

Неупорядоченная выборка (200 чисел):

0.79857	0.63119	1.11028	0.49508	0.0196	1.21199	-0.31139	0.91481	-0.07069	1.11327
0.1838	-0.61877	1.45916	1.10436	0.79666	0.07559	0.04654	-0.04947	-0.60359	1.12611
1.2798	0.17039	1.30784	0.908	1.28977	-0.4696	0.59497	-0.24997	0.13608	-0.33474
1.24208	-0.59398	0.98557	1.34538	1.23372	0.59462	-0.62703	0.73473	-0.37247	-0.02931
-0.23712	-0.2123	1.172	1.225	-0.44118	-0.24695	0.69363	0.75339	-0.63587	-0.17446
0.69202	-0.1849	1.26135	-0.06643	0.71435	1.00262	0.36123	-0.14304	-0.15809	1.39059
0.09395	-0.28084	-0.0854	-0.37128	0.39609	0.70435	0.88573	-0.48797	1.32619	1.21419
0.26612	0.25236	-0.38785	0.53978	-0.73412	1.28364	-0.66781	0.24795	0.59922	0.90932
0.46501	1.15281	-0.2764	0.61547	0.6933	1.30457	-0.38725	0.65644	0.35483	1.45713
-0.52343	-0.53374	0.3719	0.12529	-0.09714	1.10538	-0.67559	0.70414	1.22534	-0.43454
-0.74165	-0.23871	-0.02724	0.27862	-0.19515	-0.48068	-0.69666	-0.06046	0.52197	0.50662
0.23091	0.50584	-0.42084	0.79946	-0.41291	-0.49299	-0.35679	0.66341	0.08443	0.96233
0.53517	0.5489	1.28762	1.08523	-0.53732	0.07347	-0.36627	-0.7344	1.36368	0.33733
0.52395	1.00616	0.73507	1.49856	0.28063	-0.20898	0.86723	1.46942	1.49872	1.09281
1.27516	-0.70251	0.82517	-0.0323	0.05043	0.78046	0.1158	-0.44886	0.03757	-0.06252
0.55887	1.32544	0.61681	0.55473	0.85881	-0.10453	0.40693	0.87916	1.4929	0.62742
1.11576	0.68011	1.06215	0.57598	-0.5352	0.59045	0.37905	-0.0068	1.39286	-0.18833
1.37245	1.24663	0.19367	0.28096	-0.07547	0.40281	-0.63174	-0.62599	1.20221	1.2418
0.10156	1.48304	0.44274	-0.47081	1.10085	1.32008	1.42725	0.83613	0.83002	0.2903
0.01567	1.22303	0.44385	0.89418	0.63623	0.26202	0.18606	1.43744	0.8937	-0.41607

Упорядоченная выборка (200 чисел):

- 110 P/12	to ioiiiias	1 bbicopi	(200 1	110031).					
-0.74165	-0.7344	-0.73412	-0.70251	-0.69666	-0.67559	-0.66781	-0.63587	-0.63174	-0.62703
-0.62599	-0.61877	-0.60359	-0.59398	-0.53732	-0.5352	-0.53374	-0.52343	-0.49299	-0.48797
-0.48068	-0.47081	-0.4696	-0.44886	-0.44118	-0.43454	-0.42084	-0.41607	-0.41291	-0.38785
-0.38725	-0.37247	-0.37128	-0.36627	-0.35679	-0.33474	-0.31139	-0.28084	-0.2764	-0.24997
-0.24695	-0.23871	-0.23712	-0.2123	-0.20898	-0.19515	-0.18833	-0.1849	-0.17446	-0.15809
-0.14304	-0.10453	-0.09714	-0.0854	-0.07547	-0.07069	-0.06643	-0.06252	-0.06046	-0.04947
-0.0323	-0.02931	-0.02724	-0.0068	0.01567	0.0196	0.03757	0.04654	0.05043	0.07347
0.07559	0.08443	0.09395	0.10156	0.1158	0.12529	0.13608	0.17039	0.1838	0.18606
0.19367	0.23091	0.24795	0.25236	0.26202	0.26612	0.27862	0.28063	0.28096	0.2903
0.33733	0.35483	0.36123	0.3719	0.37905	0.39609	0.40281	0.40693	0.44274	0.44385
0.46501	0.49508	0.50584	0.50662	0.52197	0.52395	0.53517	0.53978	0.5489	0.55473
0.55887	0.57598	0.59045	0.59462	0.59497	0.59922	0.61547	0.61681	0.62742	0.63119
0.63623	0.65644	0.66341	0.68011	0.69202	0.6933	0.69363	0.70414	0.70435	0.71435
0.73473	0.73507	0.75339	0.78046	0.79666	0.79857	0.79946	0.82517	0.83002	0.83613
0.85881	0.86723	0.87916	0.88573	0.8937	0.89418	0.908	0.90932	0.91481	0.96233
0.98557	1.00262	1.00616	1.06215	1.08523	1.09281	1.10085	1.10436	1.10538	1.11028
1.11327	1.11576	1.12611	1.15281	1.172	1.20221	1.21199	1.21419	1.22303	1.225
1.22534	1.23372	янв.18	1.24208	1.24663	1.26135	1.27516	1.2798	1.28364	1.28762
1.28977	1.30457	1.30784	1.32008	1.32544	1.32619	1.34538	1.36368	1.37245	1.39059
1.39286	1.42725	1.43744	1.45713	1.45916	1.46942	1.48304	1.4929	1.49856	1.49872

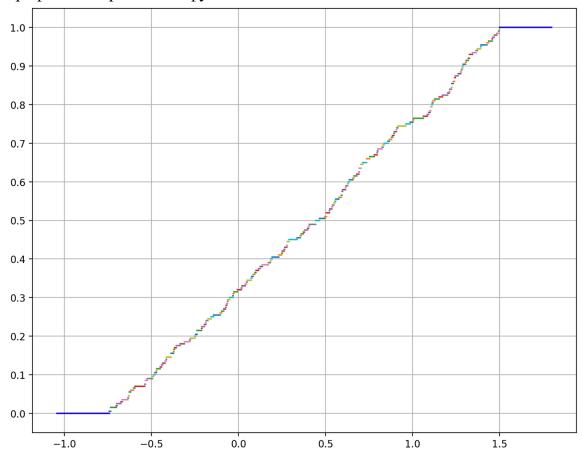
Статистический ряд:

a	b	Nk	Wk
-0.74165	-0.4616	23	0.115
-0.4616	-0.18155	25	0.125
-0.18155	0.0985	25	0.125
0.0985	0.37855	21	0.105
0.37855	0.6586	28	0.14
0.6586	0.93865	27	0.135
0.93865	1.21870	19	0.095
1.21870	1.49875	32	0.16

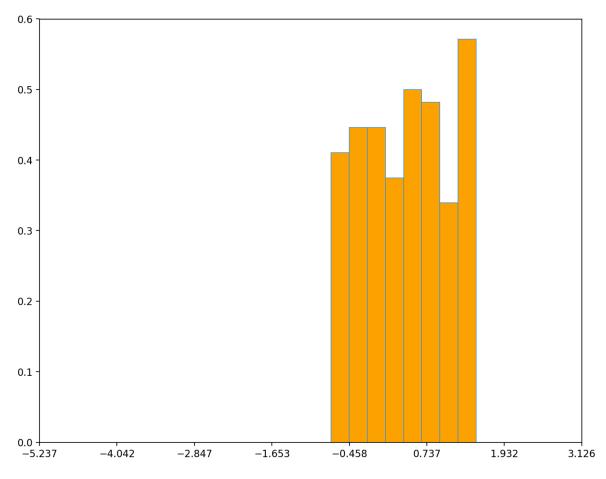
Ассоциированный статистический ряд:

Xk	Nk	Wk
-0.601625	23	0.115
-0.321575	25	0.125
-0.041525	25	0.125
0.238525	21	0.105
0.518575	28	0.140
0.798625	27	0.135
1.078675	19	0.095
1.358725	32	0.160

График эмпирической функции:



Гистограмма относительных частот:



выборочное среднее = 0.41076 выборочная дисперсия = 0.3694 выборочное среднее квадратическое отклонение = 0.60779 выборочная мода = 1.2996 выборочная медиана = 0.90364 выборочный момент 2-го порядка = 0.59041 выборочный центральный момент 2-ого порядка = 0.42169 выборочный коэффициент асимметрии = -0.15588 выборочный коэффициент эксцесса = 13.82325

Анализ результатов

Задание 1 (нормальное распределение)

a = -1.5, sigma = 1.15. Таблица сравнения относительных частот и теоретических вероятностей:

[a,b]	w_j	P_{j}	$ w_j - P_j $
[-5.8342, -4.63947]	0.045	0.00828	0.03672
[-4.63947, -3.44474]	0.09	0.06191	0.02809
[-3.44474, -2.25001]	0.235	0.21461	0.02039
[-2.25001, -1.05528]	0.235	0.34635	0.11135
[-1.05528, 0.13945]	0.205	0.26078	0.05578
[0.13945, 1.33418]	0.15	0.0915	0.0585
[1.33418, 2.52891]	0.035	0.0149	0.0201
[2.52891 3.72364]	0.005	0.00112	0.00388
_	Sum = 1	Sum = 0.99945	Max = 0.11135

Таблица сравнения рассчитанных характеристик с теоретическими значениями:

Название	Эксперимента	Теоретическое	Абсолютное	Относитель
показателя	льное	значение	отклонение	ное
	значение			отклонение
Выборочное	-1.55707	-1.5	0.05707	3.80466%
среднее				
Выборочная	2.17951	1.749	0.43051	24.61463%
дисперсия с				
поправкой				
Шеппарда				
Выборочное		1.33225	0.14407	10.81403%
среднее	1.47632			
квадратичное				
отклонение				
Выборочная	-2.25001	-1.5	0.75001	50%
мода				
Выборочная	-0.39437	-1.5	1.10563	73.70866%
медиана				
Выборочный	-0.00444	0	0.00444	-
коэффициент				
асимметрии				
Выборочный	-1.91974	0	1.91974	-
коэффициент				
эксцесса				

Задание 2 (показательное распределение)

Lambda = 2.85
Таблица сравнения относительных частот и теоретических вероятностей:

[a,b]	w_j	P_{j}	$ w_j - P_j $
[-5.8342, -4.63947]	0.51	0.49572	0.01428
[-4.63947, -3.44474]	0.245	0.24813	0.00313
[-3.44474, -2.25001]	0.135	0.1242	0.0108
[-2.25001, -1.05528]	0.055	0.06217	0.00717
[-1.05528, 0.13945]	0.035	0.03112	0.00388
[0.13945, 1.33418]	0.01	0.01558	0.00558
[1.33418, 2.52891]	0.005	0.0078	0.0028
[2.52891 3.72364]	0.005	0.0039	0.0011
	Sum = 1	Sum = 0.98862	Max = 0.01428

Таблица сравнения рассчитанных характеристик с теоретическими значениями:

Название	Эксперимента	Теоретическое	Абсолютно	Относительн	
показателя	льное	значение	e	oe	
	значение		отклонение	отклонение	
Выборочное	0.35108	0.35087	0.00021	0.05985%	
среднее	0.33100	0.33007	0.00021	0.0398370	
Выборочная	0.05743	0.12311	0.06568	53.35066%	
дисперсия	0.03713	0.12311	0.00500	23.3300070	
Выборочное					
среднее	0.22066	0.35087	0.11121	31.69549%	
квадратичное	0.23966	0.55007	0,11121		
отклонение					
Выборочная	0.16242	0	0.16242	-	
мода			0.1001.		
Выборочная	0.48351	0.2432	0.24031	0.98811%	
медиана	0.10001	0.2.10.2	0.2.1001	0.5 0 0 1 1 7 0	
Выборочный					
коэффициент	277.7211	2	275.7211	13786.055%	
асимметрии					
Выб. коэфф.	5568.25977	6	5562.25977	92704.3295%	
эксцесса	2000.2077			, , , , , , , , , , , , , , , , , , , ,	

Задание 3 (равномерное распределение)

а=0.75, b=2.25 Таблица сравнения относительных частот и теоретических вероятностей:

[a,b]	w_{j}	P_{j}	$ w_j - P_j $
[-5.8342, -4.63947]	0.115	0.12447	0.00947
[-4.63947, -3.44474]	0.125	0.12447	0.00053
[-3.44474, -2.25001]	0.125	0.12447	0.00053
[-2.25001, -1.05528]	0.105	0.12447	0.01947
[-1.05528, 0.13945]	0.140	0.12447	0.01553
[0.13945, 1.33418]	0.135	0.12447	0.01053
[1.33418, 2.52891]	0.095	0.12447	0.02947
[2.52891 3.72364]	0.160	0.12447	0.03553
	Sum = 1	Sum = 0.99575	Max = 0.03553

Таблица сравнения рассчитанных характеристик с теоретическими значениями:

Название	Эксперимента	Теоретическое	Абсолютно	Относительн
показателя	льное	значение	e	oe
	значение		отклонение	отклонение
Выборочное	0.41076	0,75	0.33924	45.232%
среднее				
Выборочная	0.3694	0,75	0.3806	50.74667%
дисперсия				
Выборочное	0.60779	2.59807	1.99028	76.60609%
среднее				
квадратичное				
отклонение				
Выборочная	1.2996	0.75	0.5496	0.7328%
мода				
Выборочная	0.90364	0.75	0.15364	20.48533%
медиана				
Выборочный	-0.15588	0	0.15588	-
коэффициент				
асимметрии				
Выб. коэфф.	13.82325	-1.2	15.02325	1251.9375%
эксцесса				

Вывод

В ходе лабораторной работы выяснилось, что полученные экспериментальным путем данные соответствуют заданным распределениям, если принимать в расчет отклонения от теоретического значения.

Экспериментальная оценка выборочных показателей может сильно отличаться от теоретического значения, в силу того, что выборки из 200 элементов недостаточно для проведения точных расчетов. С увеличением выборки точность будет улучшаться.

Список литературы

- 1. Математическая статистика [Электронный ресурс]: метод. указания по выполнению лаб. работ / А.А. Лобузов М.: МИРЭА, 2017.
- Боровков А. А. Математическая статистика. СПб.: Лань, 2010.
 704 с.
- 3. Гмурман В.Е. Теория вероятностей и математическая статистика.– М.: Юрайт, 2013. 479 с.
- 4. Кетков Ю.Л., Кетков Ю.Л., Шульц М.М. МАТLAВ 7: программирование, численные методы. СПб.: БВХ-Петербург, $2005.-752~{\rm c}.$

Приложение

```
# coding: utf-8
# In[75]:
import matplotlib.pyplot as plt
from numpy import arange
from numpy.random import normal, exponential, uniform
from scipy import stats
import pandas as pd
from collections import Counter
from math import *
# In[122]:
# вычисление значений
V = 15
a = (-1)**V*0.1*V
sigma = 0.01*V+1
lam = 3+(-1)**V*0.01*V
a uni = (-1)**V*0.05*V
b = a uni+3
size = 200
m Sterdjes = int(1+log(size, 2)//1)
print('a =', a, '\nsigma =', sigma, '\nlam =', lam, '\na uni =', a uni,
   '\nb =', b,'\nsize =', size, '\nm Sterdjes =', m Sterdjes)
# In[123]:
# создание датафрейма
def df create(Xk, Nk, Wk):
  df = pd.DataFrame(Xk, columns=['Xk'])
  df['Nk'] = Nk
  df['Wk'] = Wk
  return df
## теоретические величины
# In[155]:
def phi(x, a, sigma):
```

```
return (1 + erf((x - a) / sigma / sqrt(2))) / 2
# вероятность попадания в і-ый интервал для нормального распределения
def normal teor probability(data, a, sigma, m Sterdjes, len of interval):
  probabilityes = []
  intervals = []
  summ = 0
  for i in range(m Sterdjes+1):
    intervals.append(data[0]+len of interval*i)
  print()
  for i in range(len(intervals)-1):
    probabilityes.append(round(phi(intervals[i+1], a, sigma**2)-phi(intervals[i], a, sigma**2), 5))
    print(i+1, probabilityes[i])
    summ += probabilityes[i]
  print('sum =', summ)
  return probabilityes
#Function for the CDF of the exponential distribution
def CDFExponential(lam,x): #lamb = lambda
  if x<=0:
    cdf=0
  else:
    cdf=1-exp(-lam*x)
  return cdf
# вероятность попадания в і-ый интервал для показательного распределения
def exp teor probability(data, lam, m Sterdjes, len of interval):
  probabilityes = []
  intervals = []
  summ = 0
  for i in range(m Sterdjes+1):
    intervals.append(data[0]+len of interval*i)
  print()
  for i in range(len(intervals)-1):
    probabilityes.append(round(CDFExponential(lam,intervals[i+1])-
CDFExponential(lam,intervals[i]), 5))
    print(i+1, probabilityes[i])
    summ += probabilityes[i]
  print('sum =', summ)
  return probabilityes
# вероятность попадания в і-ый интервал для равномерного распределения
def uni teor probability(data, a, b, m Sterdjes, len of interval):
  probabilityes = []
  intervals = []
  summ = 0
  for i in range(m Sterdjes+1):
```

```
intervals.append(data[0]+len of interval*i)
  print()
  for i in range(len(intervals)-1):
     probabilityes.append(round(stats.uniform.cdf(intervals[i+1], a, b)-
stats.uniform.cdf(intervals[i], a, b), 5))
     print(i+1, probabilityes[i])
     summ += probabilityes[i]
  print('sum =', summ)
  return probabilityes
# In[15]:
def print normal teor():
  print('NORMAL teoreric')
  print('expected value =', a)
  print('dispersion =', (sigma**2)**2)
  print('quadratic deviation =', sigma**2)
  print('fashion =', a)
  print('median =', a)
  print('asymmetry =', 0)
  print('kurtosis =', 0)
def print exp teor():
  print('EXPONENTIAL teoreric')
  print('expected value =', lam**(-1))
  print('dispersion =', lam**(-2))
  print('quadratic deviation =', lam**(-1))
  print('fashion =', 0)
  print('median =', log1p(1)/lam)
  print('asymmetry =', 2)
  print('kurtosis =', 6)
def print uni teor():
  print('UNIFORM teoreric')
  print('expected value =', (a uni + b) / 2)
  print('dispersion =', (b - a uni)**2 / 12)
  print('quadratic deviation =', (b - a uni) / 2*sqrt(3))
  print('fashion =', (a uni + b) / 2)
  print('median =', (a uni + b) / 2)
  print('asymmetry =', 0)
  print('kurtosis =', -6/5)
# In[16]:
print normal teor
print exp teor
print uni teor
```

```
## методы
# ### вычисление
# In[17]:
# распределение элементов по интервалам
def make elems in intervals(data, len of interval):
  elem in intervals = [
     []
     []
     [],
     []
     []
     []
     []
     []
  intervals = [
     data[0],
     data[0]+len of interval,
     data[0]+len of interval*2,
     data[0]+len of interval*3,
     data[0]+len of interval*4,
     data[0]+len of interval*5,
     data[0]+len of interval*6,
     data[0]+len of interval*7,
     data[0]+len of interval*8
  round(intervals[0], 5)
  for i in range(len(intervals)-1):
     round(intervals[i+1], 5)
     print(intervals[i], intervals[i+1])
  for i in range(len(data)-1):
     if intervals[0] <= data[i] <= intervals[1]:
       elem in intervals[0].append(data[i])
     elif intervals[1] < data[i] <= intervals[2]:
       elem in intervals[1].append(data[i])
     elif intervals[2] < data[i] <= intervals[3]:
       elem in intervals[2].append(data[i])
     elif intervals[3] < data[i] <= intervals[4]:
       elem in intervals[3].append(data[i])
     elif intervals[4] < data[i] <= intervals[5]:
       elem in intervals[4].append(data[i])
     elif intervals[5] < data[i] <= intervals[6]:
       elem in intervals[5].append(data[i])
     elif intervals[6] < data[i] <= intervals[7]:
       elem in intervals[6].append(data[i])
     elif intervals[7] < data[i] <= intervals[8]:
       elem in intervals[7].append(data[i])
```

```
elem in intervals[7].append(data[-1])
  return elem in intervals
# In[18]:
# растояние от первого до последнего элемента
def len of all(sort data):
  len of all value = round(sort data[size-1] - sort data[0], 5)
  return len of all value
# длина интервала
def len of interval i(sort data, m):
  len of all value = len of all(sort data)
  len of interval = round(len of all value/m, 5)
  return len of interval
# In[19]:
# число значений попавщих в і-ый интервал
def count elems(elems in intervals):
  Nk = []
    summ = 0
  for i in range(len(elems in intervals)):
    Nk.append(len(elems in intervals[i]))
#
      summ = Nk[i] + summ
#
    Nk.append(summ)
  return Nk
# относительная частота попадания в і-ый интервал
def relative frequency(Nk, size):
  Wk = []
    summ = 0
  for i in range(len(Nk)):
    Wk.append(Nk[i]/size)
      summ = Wk[i] + summ
    Wk.append(summ)
  return Wk
# середина интервалов
defintervals mid(data, len of interval):
  intervals = [
    data[0],
    data[0]+len of interval,
    data[0]+len of interval*2,
    data[0]+len of interval*3,
    data[0]+len of interval*4,
    data[0]+len of interval*5,
    data[0]+len of interval*6,
    data[0]+len of interval*7,
```

```
data[0]+len of interval*8
     Xk = []
     for i in range(len(intervals)-1):
           Xk.append((intervals[i]+intervals[i+1])/2)
     return Xk
# In[20]:
# выборочное среднее
def sample mean(df):
     summ = 0
     for i in range(len(df)):
           summ = summ + df['Xk'][i]*df['Wk'][i]
     return summ
# выборочная дисперсия
def sample dispersion with Shepard(df, len of interval):
     sample mean value = sample mean(df)
     summ = 0
     for i in range(len(df)):
           summ = summ + ( (df['Xk'][i]-sample mean value)**2 * df['Wk'][i] - (len of interval**2 /
     return summ
# выборочное среднее квадратическое отклонение
def sample quadratic deviation(df, len of interval):
      return (sqrt(sample dispersion with Shepard(df, len of interval)))
# нахождение номера модального интервала
def search fashion interval(df, max N):
      for i in range(len(df)):
           if df['Nk'][i] == max N:
                 return i
# выборочная мода
def sample fashion(df, first, len of interval):
      \max N = \max(df['Nk'])
     num = search fashion interval(df, max N)
     a = first + len of interval*num
     if num == 0:
           M = a + len of interval*(df['Wk'][num])/(2*df['Wk'][num]-df['Wk'][num+1])
     elif num==len(df)-1:
           M = a + len of interval*(df['Wk'][num]-df['Wk'][num-1])/(2*df['Wk'][num]-df['Wk'][num-1])
     else:
           M = a + len of interval*(df['Wk'][num]-df['Wk'][num-1])/(2*df['Wk'][num]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df['Wk'][num-1]-df[
df['Wk'][num+1])
     return M
# выборочная медиана
def sample median(df, first, len of interval):
```

```
\max N = \max(df['Nk'])
  num = search fashion interval(df, max N)
  summ = 0
  for i in range(num):
    summ = summ + df['Wk'][i]
  if summ == 0.5:
    M = first + len of interval*(num+1)
    return M
  else:
    summ = summ - df['Wk'][num]
    a = first + len of interval*num
    M = a + len of interval/df['Wk'][num] * (0.5 - summ)
    return M
# выборочниый момент К-го порядка
def sample moment k(df, k):
  summ = 0
  for i in range(len(df)):
    summ = summ + (df['Xk'][i]**k*df['Wk'][i])
  return summ
# выборочный центральный момент k-ого порядка
def sample centr moment k(df, k):
  summ = 0
  sm = sample mean(df)
  for i in range(len(df)):
    summ = summ + ((df['Xk'][i]-sm)**k)*df['Wk'][i]
  return summ
# выборочный коэффициент асимметрии
def sample asymmetry coef(df, len of interval):
  return (sample centr moment k(df, 3) / sample dispersion with Shepard(df,
len of interval)**3)
# выборочный коэффициент эксцесса
def sample kurtosis coef(df, len of interval):
  return ((sample centr moment k(df, 4) / sample dispersion with Shepard(df,
len of interval)**4) - 3)
# In[131]:
def print all(df, first, len of interval):
  print('выборочное среднее =', round(sample_mean(df), 5))
  print('выборочная дисперсия =', round(sample dispersion with Shepard(df, len of interval),
  print('выборочное среднее квадратическое отклонение =',
round(sample quadratic deviation(df, len of interval), 5))
  print('выборочная мода =', round(sample fashion(df, first, len of interval), 5))
  print('выборочная медиана =', round(sample median(df, first, len of interval), 5))
  print('выборочниый момент 2-го порядка =', round(sample moment k(df, 2), 5))
  print('выборочный центральный момент 2-ого порядка =', round(sample centr moment k(df,
(2), (5))
```

```
print('выборочный коэффициент асимметрии =', round(sample asymmetry coef(df,
len of interval),5))
            print('выборочный коэффициент эксцесса =', round(sample kurtosis coef(df,
len of interval),5))
# ### построение
# In[22]:
# график эмпир. ф-ии распр.
def plot emperic(sort data, size):
             arr x = sort data
            arr y = []
            plt.figure(figsize=(10, 8), dpi=200)
            for i in range(len(sort data)-1):
                         arr y.append((i+1)/size)
                         plt.plot([arr x[i],arr x[i+1]], [arr y[i], arr y[i]])
            plt.plot([arr x[0]-0.3,arr_x[0]], [0,0], color='blue')
             plt.plot([arr x[-1],arr x[-1]+0.3], [1,1], color='blue')
            plt.yticks(arange(0, 1.1, step=0.1))
            plt.grid(True)
def plot hist(df, len of interval):
             width = len of interval
             plt.figure(figsize=(10, 8), dpi=200)
            plt.bar(df['Xk'], df['Wk']/width, width, color='orange', edgecolor='dodgerblue', linewidth=0.6)
            plt.xticks(df normal['Xk'])
            plt.show()
## нормальное распределение
# In[23]:
# data normal = stats.norm.rvs(a, sigma**2, 200)
# for i in range(size):
                     data normal[i] = round(data normal[i], 5)
# print(list(data normal))
data normal = [-0.70173, -0.05719, -1.65308, -1.01296, -1.99263, -1.2209, -0.98839, -0.8808, -1.01296, -1.99263, -1.2209, -0.98839, -0.8808, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.99263, -1.01296, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99263, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.99265, -1.
2.33442, -3.61558,
  0.52413, -2.69514, -2.92026, -2.05086, -4.28943, -0.56916, -1.64454, 0.26896, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.42977, -1.429
2.15677,
  -1.60152, -1.19808, -1.92039, -1.85156, -4.81043, -0.85691, -3.61121, -2.04912, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.96904, -3.9
1.40656,
  -0.56747, -2.31204, -1.67626, -2.36936, -4.21348, -1.26742, -4.01428, -2.90302, 0.40474, -6.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, -1.401428, 
1.46881.
  -2.68777, 0.8623, -0.73874, -3.47128, 0.78598, -1.84781, -1.96633, -4.76334, -3.0808, -0.25353,
  -1.34837, -0.85369, -2.31223, -3.92839, -5.8342, -4.79146, -2.37577, -2.14428, 0.24358, 0.4006,
```

```
-2.01923, -1.76944, -4.24736, -1.25184, -3.25124, -3.01075, -2.65712, -2.81276, -0.02107, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.25184, -1.2
3.64766,
  -0.16122, -2.0712, 0.35845, 0.39934, -0.91342, -1.10884, -3.05746, -0.96038, -0.60832, -0.65228,
 -1.29053, -0.37557, -2.76593, -0.80463, 0.95699, 3.72364, 0.61849, -1.3926, -0.1388, -2.76233,
 -2.10733, -0.17511, -2.72465, 0.96748, 2.29233, -3.26791, -0.87422, 0.59608, -2.45822, -3.07546,
 0.66913, -4.47839, -1.27483, -2.86937, -3.36879, -3.25012, -3.7023, -2.34538, 1.46169, -0.07601,
 -0.168, -3.14228, -3.89163, -4.44166, -1.77463, -4.72523, -3.39096, 1.53596, -2.44595, -3.06224,
 -4.249, -2.65346, -1.62075, 0.17642, -5.73048, -0.82383, -0.9719, -1.39183, -0.63895, -2.62225,
 -0.67351, -1.01372, -1.00875, -2.50627, -0.82341, -1.48967, 1.31873, -0.22601, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17914, -0.17
2.27375.
 -1.18683, -3.24379, -0.02634, -1.93927, 0.80787, -1.34957, -2.71346, -0.41952, -3.50022, -1.18683, -3.24379, -0.02634, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93927, -1.93
0.54566,
 0.4447, -2.92676, 1.44405, -1.07292, -5.59311, 0.60916, 0.57346, -2.83553, -0.4262, -3.4484,
 -5.3389, 2.47931, 0.8146, -3.25974, 1.50226, -0.30881, -2.32515, 1.09816, -2.96827, 0.25471,
 -1.37835, -0.98979, 1.07481, -5.29052, -1.36842, -3.41074, -2.10083, 0.68326, -2.10111, -
2.39642,
 0.27172, -2.49083, -2.3957, -2.00104, -1.49567, -1.66092, 0.60002, -2.41492, -2.67075, -0.91565,
 0.4624, 0.18403, -1.36015, 1.92313, 0.57428, -3.99065, -1.61141, -0.98953, -2.66193, -1.40212
# In[127]:
sort data normal = sorted(data normal)
for i in range(0,len(sort data normal),10):
        print(sort data normal[i], sort data normal[i+1],
                    sort data normal[i+2], sort data normal[i+3],
                    sort data normal[i+4], sort data normal[i+5],
                    sort data normal[i+6], sort data normal[i+7],
                    sort data normal[i+8], sort data normal[i+9])
# In[25]:
len of interval normal = len of interval i(sort data normal, m Sterdjes)
print('d =', len of interval normal)
# In[26]:
elems normal = make elems in intervals(sort data normal, len of interval normal)
for i in range(len(elems normal)):
        print(elems normal[i])
# In[27]:
Nk normal = count elems(elems normal)
Nk normal
```

```
# In[28]:
Wk_normal = relative_frequency(Nk_normal, size)
Wk normal
# In[29]:
Xk_normal = intervals_mid(sort_data_normal, len_of_interval_normal)
Xk normal
# In[30]:
df_normal = df_create(Xk_normal, Nk_normal, Wk_normal)
df normal
# In[31]:
summ = 0
for i in range(len(df_normal)):
  summ = summ + \overline{df}_normal['Wk'][i]
summ
# In[32]:
plot_emperic(sort_data_normal, size)
# In[33]:
plot_hist(df_normal, len_of_interval_normal)
# In[149]:
print_all(df_normal, sort_data_normal[0], len_of_interval_normal)
print()
print normal teor()
# In[150]:
```

```
normal teor values = normal teor probability(sort data normal, a, sigma, m Sterdies,
len of interval normal)
print()
for i in range(len(normal teor values)):
  print(abs(normal teor values[i]-Wk normal[i]))
# # показательное распределение
# In[109]:
# data exp = exponential(1/lam, size)
# for i in range(size):
    data exp[i] = round(data exp[i], 5)
# print(list(data exp))
data \exp = [0.06478, 0.0805, 0.47277, 0.2856, 0.21391, 0.29702, 0.41938, 0.38807, 0.02025,
0.00744,
0.37624, 0.16009, 0.51127, 0.03776, 0.09479, 1.94518, 0.24865, 0.0899, 0.00688, 0.28609,
0.30432, 0.39371, 0.16539, 0.40737, 0.40654, 0.10726, 0.20742, 0.4097, 0.38087, 0.49031,
0.11724, 0.90698, 1.16606, 0.71847, 0.03902, 0.3631, 0.3121, 0.16673, 0.52622, 0.49555,
0.49164, 0.714, 0.3829, 0.18736, 0.059, 1.14758, 0.30593, 0.01512, 0.63264, 0.1006,
1.07828, 0.85593, 0.03462, 0.07844, 0.65795, 0.7771, 0.1938, 0.29429, 0.00559, 0.10353,
0.05745, 0.01407, 0.74513, 0.0275, 0.64167, 0.69627, 0.20344, 0.18536, 0.01941, 0.14528,
0.31, 0.09946, 0.13164, 0.03624, 0.6076, 0.00263, 0.27706, 0.18708, 0.57342, 0.9322,
0.34903, 0.19833, 0.23167, 0.05974, 0.32255, 0.60119, 0.18743, 0.33066, 0.68373, 0.24904,
0.15978, 0.02259, 0.34784, 0.02115, 0.14699, 0.51034, 0.5407, 0.0784, 0.24316, 0.21541,
0.11264, 0.1715, 0.18719, 0.23529, 0.45881, 0.07007, 0.25074, 0.56781, 0.30803, 0.95646,
0.21363, 0.12606, 0.1258, 0.13642, 0.66989, 0.61823, 0.60302, 0.17047, 0.67091, 0.15276,
0.13246, 0.01983, 0.9179, 0.19317, 0.248, 0.05001, 0.10887, 0.00437, 0.05545, 0.21381,
0.0263, 0.53392, 0.12011, 0.53216, 0.31692, 0.2246, 1.34521, 0.14456, 0.19797, 0.22201,
0.3885, 0.42889, 0.3831, 0.8627, 0.35082, 0.44121, 0.4917, 1.07766, 1.61165, 1.36892,
0.14539, 0.07405, 0.37556, 0.48274, 0.38384, 0.31865, 0.00294, 0.16553, 0.2942, 0.48693,
1.03319, 0.24618, 0.08273, 0.15577, 0.97195, 0.15193, 0.0976, 0.05463, 0.10186, 0.08055,
1.04496, 1.04292, 0.15796, 0.33002, 0.78859, 0.07389, 0.30146, 0.62293, 0.068, 0.34017,
0.04832, 0.31765, 0.21355, 0.06148, 0.16026, 0.23271, 0.73297, 0.23003, 0.09353, 0.25247,
0.17974, 0.04044, 0.08438, 0.11937, 0.09273, 0.32843, 0.65551, 0.22847, 0.19335, 0.07031
# In[134]:
sort data exp = sorted(data exp)
for i in range(0,len(sort data exp),10):
  print(sort data exp[i], sort data exp[i+1],
      sort data exp[i+2], sort data exp[i+3],
      sort data \exp[i+4], sort data \exp[i+5],
      sort data exp[i+6], sort data exp[i+7],
      sort data \exp[i+8], sort data \exp[i+9])
```

In[111]:

```
len of interval exp = len of interval i(sort data exp, m Sterdjes)
print('d =', len_of_interval_exp)
# In[112]:
elems exp = make elems in intervals(sort data exp, len of interval exp)
for i in range(len(elems exp)):
  print(elems_exp[i])
# In[113]:
Nk exp = count elems(elems exp)
Nk_exp
# In[114]:
Wk exp = relative frequency(Nk exp, size)
Wk_exp
# In[115]:
Xk exp = intervals mid(sort data exp, len of interval exp)
Xk exp
# In[116]:
df_exp = df_create(Xk_exp, Nk_exp, Wk_exp)
df exp
# In[117]:
summ = 0
for i in range(len(df_exp)):
  summ = summ + df_exp['Wk'][i]
summ
# In[118]:
plot emperic(sort data exp, size)
```

```
# In[119]:
plot hist(df exp, len of interval exp)
# In[133]:
print all(df exp, sort data exp[0], len of interval exp)
print()
print exp teor()
# In[157]:
exp teor values = exp teor probability(sort data exp, lam, m Sterdies, len of interval exp)
print()
for i in range(len(exp teor values)):
  print(round(abs(exp teor values[i]-Wk exp[i]), 5))
## равномерное распределение
# In[60]:
# data uni = stats.uniform.rvs(a uni, b, size)
# for i in range(size):
    data uni[i] = round(data uni[i], 5)
# print(list(data uni))
data uni = [0.79857, 0.63119, 1.11028, 0.49508, 0.0196, 1.21199, -0.31139, 0.91481, -0.07069,
1.11327,
0.1838, -0.61877, 1.45916, 1.10436, 0.79666, 0.07559, 0.04654, -0.04947, -0.60359, 1.12611,
1.2798, 0.17039, 1.30784, 0.908, 1.28977, -0.4696, 0.59497, -0.24997, 0.13608, -0.33474,
1.24208, -0.59398, 0.98557, 1.34538, 1.23372, 0.59462, -0.62703, 0.73473, -0.37247, -0.02931,
-0.23712, -0.2123, 1.172, 1.225, -0.44118, -0.24695, 0.69363, 0.75339, -0.63587, -0.17446,
0.69202, -0.1849, 1.26135, -0.06643, 0.71435, 1.00262, 0.36123, -0.14304, -0.15809, 1.39059,
0.09395, -0.28084, -0.0854, -0.37128, 0.39609, 0.70435, 0.88573, -0.48797, 1.32619, 1.21419,
0.26612, 0.25236, -0.38785, 0.53978, -0.73412, 1.28364, -0.66781, 0.24795, 0.59922, 0.90932,
0.46501, 1.15281, -0.2764, 0.61547, 0.6933, 1.30457, -0.38725, 0.65644, 0.35483, 1.45713,
-0.52343, -0.53374, 0.3719, 0.12529, -0.09714, 1.10538, -0.67559, 0.70414, 1.22534, -0.43454,
-0.74165, -0.23871, -0.02724, 0.27862, -0.19515, -0.48068, -0.69666, -0.06046, 0.52197, 0.50662,
0.23091, 0.50584, -0.42084, 0.79946, -0.41291, -0.49299, -0.35679, 0.66341, 0.08443, 0.96233,
0.53517, 0.5489, 1.28762, 1.08523, -0.53732, 0.07347, -0.36627, -0.7344, 1.36368, 0.33733,
0.52395, 1.00616, 0.73507, 1.49856, 0.28063, -0.20898, 0.86723, 1.46942, 1.49872, 1.09281,
1.27516, -0.70251, 0.82517, -0.0323, 0.05043, 0.78046, 0.1158, -0.44886, 0.03757, -0.06252,
0.55887, 1.32544, 0.61681, 0.55473, 0.85881, -0.10453, 0.40693, 0.87916, 1.4929, 0.62742,
1.11576, 0.68011, 1.06215, 0.57598, -0.5352, 0.59045, 0.37905, -0.0068, 1.39286, -0.18833,
1.37245, 1.24663, 0.19367, 0.28096, -0.07547, 0.40281, -0.63174, -0.62599, 1.20221, 1.2418,
```

```
0.10156, 1.48304, 0.44274, -0.47081, 1.10085, 1.32008, 1.42725, 0.83613, 0.83002, 0.2903,
0.01567, 1.22303, 0.44385, 0.89418, 0.63623, 0.26202, 0.18606, 1.43744, 0.8937, -0.41607
# In[135]:
sort_data_uni = sorted(data_uni)
for i in range(0,len(sort data uni),10):
  print(sort data uni[i], sort data uni[i+1],
      sort_data_uni[i+2], sort_data_uni[i+3],
      sort data uni[i+4], sort data uni[i+5],
      sort data uni[i+6], sort data uni[i+7],
      sort data uni[i+8], sort data uni[i+9])
# In[62]:
len of interval uni = len of interval i(sort data uni, m Sterdjes)
print('d =', len of interval uni)
# In[63]:
elems uni = make elems in intervals(sort data uni, len of interval uni)
for i in range(len(elems uni)):
  print(elems uni[i])
# In[64]:
Nk uni = count elems(elems uni)
Nk uni
# In[65]:
Wk_uni = relative_frequency(Nk_uni, size)
Wk uni
# In[66]:
Xk uni = intervals mid(sort data uni, len of interval uni)
Xk uni
# In[67]:
```

```
df uni = df create(Xk uni, Nk uni, Wk uni)
df_uni
# In[68]:
summ = 0
for i in range(len(df_uni)):
  summ = summ + df_uni['Wk'][i]
summ
# In[69]:
plot_emperic(sort_data_uni, size)
# In[70]:
plot hist(df uni, len of interval uni)
# In[158]:
print_all(df_uni, sort_data_uni[0], len_of_interval_uni)
print()
print_uni_teor()
# In[160]:
uni_teor_values = uni_teor_probability(sort_data_uni, a_uni, b, m_Sterdjes, len_of_interval_uni)
print()
for i in range(len(uni teor values)):
  print(round(abs(uni teor values[i]-Wk uni[i]), 5))
```