## Санкт-Петербургский политехнический университет Петра Великого Физико-механический институт

## Высшая школа прикладной математики и вычислительной физики

## ОТЧЁТ ПО ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЕ №1

по дисциплине «Математическая статистика»

Выполнила студентка

Проверил

Доцент, к.ф.-м.н. Баженов Александр Николаевич

Санкт-Петербург 2023

# СОДЕРЖАНИЕ

		к иллюстраций	<u>.</u>
1	1100	становка задачи	4
2		рия	ţ
	2.1	Рассматриваемые распределения	Ę
	2.2	Гистограмма	Ę
		2.2.1 Построение гистограммы	Ę
	2.3	Вариационный ряд	٦
	2.4	Выборочные числовые характеристики	5
		2.4.1 Характеристики положения	
		2.4.2 Характеристики рассеяния	6
	2.5	Боксплот Тьюки	6
		2.5.1 Построение	6
	2.6	Теоретическая вероятность выбросов	6
	2.7	Эмпирическая функция распределения	7
		2.7.1 Статический ряд	7
		2.7.2 Эмпирическая функция распределения	7
		2.7.3 Нахождение эмпирической функции распределения	7
	2.8	Оценки плотности вероятности	8
		2.8.1 Определение	8
		2.8.2 Ядерные оценки	8
3	Pea	лизация	ę
4	Рез	ультаты	g
	4.1	Гистограммы и графики плотности распределения	Ĝ
	4.2	Характеристики положения и рассеяния	10
	4.3	Боксплот Тьюки	12
	4.4	Доля выбросов	14
	4.5	Теоретическая вероятность выбросов	14
	4.6	Эмпирическая функция распределения	15
	4.7	Ядерные оценки плотности распределения	17
5	Обо	суждение	22
	5.1	Гистограммы	22
	5.2	Характеристики положения и рассеяния	23
	5.3	Доля и теоретическая вероятность выбросов	23
	5.4	Эмпирическая функция распределения. Ядерные оценки плотности	23
6	Прі	иложение	<b>2</b> 4

# Список иллюстраций

1	Нормальное распределение	9
2	Распределение Коши	9
3	Распределение Пуассона	10
4	Равномерное распределение	10
5	Нормальное распределение	12
6	Распределение Коши	13
7	Распределение Пуассона	13
8	Равномерное распределение	13
9	Нормальное распределение	15
10	Распределение Коши	15
11	Распределение Пуассона	16
12	Равномерное распределение	16
13	Нормальное распределение, $n=20$	17
14	Нормальное распределение, $n=60$	17
15	Нормальное распределение, $n=100$	18
16	Распределение Коши, $n=20$	18
17	Распределение Коши, $n=60$	19
18	Распределение Коши, $n=100$	19
19	Распределение Пуассона, $n=20$	20
20	Распределение Пуассона, $n=60$	20
21	Распределение Пуассона, $n=100$	21
22	Равномерное распределение, $n=20$	21
23	Равномерное распределение, $n=60$	22
24	Равномерное распределение, $n = 100$	22

## 1 Постановка задачи

Для 4 распределений:

- Нормальное распределение N(x, 0, 1)
- Распределение Коши C(x,0,1)
- Распределение Пуассона P(k, 10)
- Равномерное распределение  $U(x, -\sqrt{3}, \sqrt{3})$
- 1. Сгенерировать выборки размером 10, 100 и 1000 элементов. Построить на одном рисунке гистограмму и график плотности распределения.
- 2. Стенерировать выборки размером 10, 100 и 1000 элементов. Для каждой выборки вычислить следующие характеристики положения данных:  $\overline{x}$ , medx,  $z_R$ ,  $z_Q$ ,  $z_{tr}$ . Повторить такие вычисления 1000 раз для каждой выборки и найти среднее характеристик положения и их квадратов:

$$E(z) = \overline{z} \tag{1}$$

Вычислить оценку дисперсий по формуле:

$$D(z) = \overline{z^2} - \overline{z}^2 \tag{2}$$

Представить полученные данные в виде таблиц

- 3. Сгенерировать выборки размером 20 и 100 элементов. Построить для них боксплот Тьюки. Для каждого распределения определить долю выбросов экспериментально (сгенерировав выборку, соответствующую распределению 1000 раз, и вычислив среднюю долю выбросов) и сравнить с результатами, полученными теоретически.
- 4. Сгенерировать выборки размером 20, 60 и 100 элементов. Построить на них эмпирические функции распределения и ядерные оценки плотности распределения на отрезке [4; 4] для непрерывных распределений и на отрезке [6; 14] для распределения Пуассона.

## 2 Теория

#### 2.1 Рассматриваемые распределения

• Нормальное распределение

$$N(x,0,1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{\frac{-x^2}{2}} \tag{3}$$

• Распределение Коши

$$C(x,0,1) = \frac{1}{\pi} \frac{1}{x^2 + 1} \tag{4}$$

• Распределение Пуассона

$$P(k,10) = \frac{10^k}{k!}e^{-10} \tag{5}$$

• Равномерное распределение

$$U(x, -\sqrt{3}, \sqrt{3}) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{3}} &, |\mathbf{x}| \le \sqrt{3} \\ 0 &, |\mathbf{x}| > \sqrt{3} \end{cases}$$
 (6)

#### 2.2 Гистограмма

#### 2.2.1 Построение гистограммы

Множество значений, которое может принимать элемент выборки, разбивается на несколько интервалов. Чаще всего эти интервалы берут одинаковыми, но это не является строгим требованием. Эти интервалы откладываются на горизонтальной оси, затем над каждым рисуется прямоугольник. Если все интервалы были одинаковыми, то высота каждого прямоугольника пропорциональна числу элементов выборки, попадающих в соответствующий интервал. Если интервалы разные, то высота прямоугольника выбирается таким образом, чтобы его площадь была пропорциональна числу элементов выборки, которые попали в этот интервал.

### 2.3 Вариационный ряд

Вариационным ряд - последовательность элементов выборки, расположенных в неубывающем порядке. Одинаковые элементы повторяются.

#### 2.4 Выборочные числовые характеристики

#### 2.4.1 Характеристики положения

• Выборочное среднее

$$\overline{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i \tag{7}$$

• Выборочная медиана

$$medx = \begin{cases} x_{(l+1)} &, n = 2l + 1\\ \frac{x_{(l)} + x_{(l+1)}}{2} &, n = 2l \end{cases}$$
 (8)

• Полусумма экстремальных выборочных элементов

$$z_R = \frac{x_{(1)} + x_{(n)}}{2} \tag{9}$$

• Полусумма квартилей Выборочная квартиль  $z_p$  порядка p определяется формулой:

$$z_p = \begin{cases} x_{(|np|+1)} & , np \text{ дробное} \\ x_{(np)} & , np \text{ целое} \end{cases}$$
 (10)

Полусумма квартилей

$$z_Q = \frac{z_{1/4} + z_{3/4}}{2} \tag{11}$$

$$z_{tr} = \frac{1}{n - 2r} \sum_{i=r+1}^{n-r} x_{(i)}, r \approx \frac{n}{4}$$
 (12)

#### 2.4.2 Характеристики рассеяния

Выборочная дисперсия

$$D = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2$$
 (13)

#### 2.5 Боксплот Тьюки

#### 2.5.1 Построение

Границами ящика – первый и третий квартили, линия в середине ящика- медиана. Концы усов — края статистически значимой выборки (без выбросов). Длина «усов»:

$$X_1 = Q_1 - \frac{3}{2}(Q_3 - Q_1), X_2 = Q_3 + \frac{3}{2}(Q_3 - Q_1),$$
 (14)

где  $X_1$  — нижняя граница уса,  $X_2$  — верхняя граница уса,  $Q_1$  — первый квартиль,  $Q_2$  — третий квартиль. Данные, выходящие за границы усов (выбросы), отображаются на графике в виде маленьких кружков.

#### 2.6 Теоретическая вероятность выбросов

Можно вычислить теоретические первый и третий квартили распределений  $-Q_1^T$  и  $-Q_3^T$ . По формуле (14) – теоретические нижнюю и верхнюю границы уса  $-X_1^T$  и  $-X_2^T$ . Выбросы-

величины х:

$$\begin{bmatrix}
x < X_1^T \\
x > X_2^T
\end{bmatrix}$$
(15)

Теоретическая вероятность выбросов:

• для непрерывных распределений

$$P_B^T = P(x < X_1^T) + P(x > X_2^T) = F(X_1^T) + (1 - F(X_2^T))$$
(16)

• для дискретных распределений

$$P_B^T = P(x < X_1^T) + P(x > x_2^T) = (F(X_1^T) - P(x = X_1^T)) + (1 - F(X_2^T))$$
(17)

Выше  $F(X) = P(x \le X)$ - функция распределения

#### 2.7 Эмпирическая функция распределения

#### 2.7.1 Статический ряд

Статистическим ряд- последовательность различных элементов выборки  $z_1, z_2, ..., z_k$  положенных в возрастающем порядке с указанием частот  $n_1, n_2, ..., n_k$ , с которыми эти элементы содержатся в выборке. Обычно записывается в виде таблицы.

#### 2.7.2 Эмпирическая функция распределения

Эмпирическая (выборочная) функция распределения (э.ф.р)- относительная частота события X < x, полученная по данной выборке:

$$F_n^* = P^*(X < x) \tag{18}$$

#### 2.7.3 Нахождение эмпирической функции распределения

Для получения относительной частоты  $P^*(X < x)$  просуммируем в статистическом ряде, построенном по данной выборке, все частоты  $n_i$ , для некоторых элементов  $z_i$  статистического ряда меньше x. Тогда  $P^*(X < x) = \frac{1}{n} \sum_{z_i < x} n_i$ . Получаем

$$F^*(x) = \frac{1}{n} \sum_{z_i < x} n_i. {19}$$

 $F^*(x)$ - функция распределения дискретной случайной величины  $X^*$ , заданной таблицей распределения

$X^*$	$z_1$	$z_2$		$z_k$
P	$n_1/n$	$n_2/n$		$n_k/n$

Таблица 1: Таблица распределения

Эмпирическая функция распределения является оценкой, т. е. приближённым значением, генеральной функции распределения

$$F_n^*(x) \approx F_X(x). \tag{20}$$

#### 2.8 Оценки плотности вероятности

#### 2.8.1 Определение

Оценкой плотности вероятности f(x) называется функция  $\widehat{f}(x)$ , построенная на основе выборки, приближённо равная f(x)

$$\widehat{f}(x) \approx f(x).$$
 (21)

#### 2.8.2 Ядерные оценки

Представим оценки в виде суммы с числом слагаемых, равным объёму выборки:

$$\widehat{f}_n(x) = \frac{1}{nh_n} \sum_{i=1}^n K\left(\frac{x - x_i}{h_n}\right). \tag{22}$$

Здесь функция K(u), называемая ядерной (ядром), непрерывна и является плотностью вероятности,  $x_1, ..., x_n$  — элементы выборки,  $h_n$  — любая последовательность положительных чисел, обладающая свойствами

$$h_n \xrightarrow[n \to \infty]{} 0; \quad \frac{h_n}{n-1} \xrightarrow[n \to \infty]{} \infty.$$
 (23)

Такие оценки называются непрерывными ядерными [2, с. 421-423].

Гауссово (нормальное) ядро

$$K(u) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}}. (24)$$

Правило Сильвермана

$$h_n = \left(\frac{4\hat{\sigma}^5}{3n}\right)^{1/5} \approx 1.06\hat{\sigma}n^{-1/5},$$
 (25)

где  $\hat{\sigma}$  - выборочное стандартное отклонение.

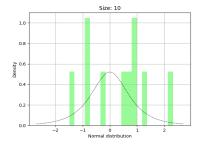
## 3 Реализация

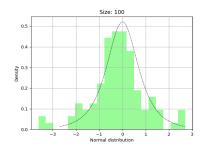
Лабораторная работа выполнена на языке Python версии 3.7 в среде разработки PyCharm. Использовались дополнительные библиотеки:

- 1. scipy
- 2. numpy
- 3. matplotlib
- 4. math

## 4 Результаты

## 4.1 Гистограммы и графики плотности распределения





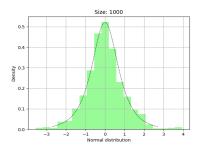
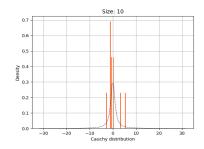
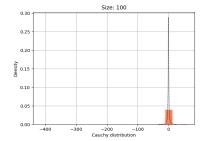


Рис. 1: Нормальное распределение





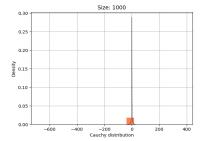
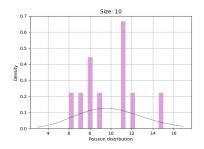
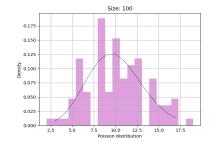


Рис. 2: Распределение Коши





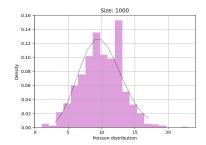
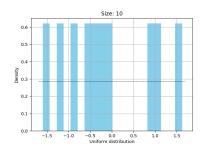
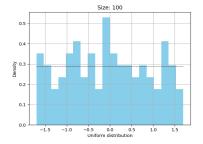


Рис. 3: Распределение Пуассона





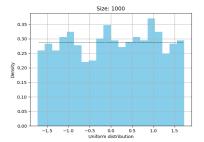


Рис. 4: Равномерное распределение

## 4.2 Характеристики положения и рассеяния

Characteristic	Mean	Median	$z_R$	$z_Q$	$z_{tr}$
Normal E(z) 10	0.010232	0.018196	0.010349	0.32143	0.286511
Normal D(z) 10	0.095907	0.135498	0.183128	0.119274	0.1099
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[-0.299457;	[-0.349905;	[-0.417586;	[-0.02393;	[-0.0449999;
	0.319921]	0.386297]	0.438284]	0.66679]	0.618022]
$\widehat{E}(z)$	0	0	0	0	0
Normal E(z) 100	0.003579	0.002227	-0.013121	0.018929	0.029441
Normal D(z) 100	0.009892	0.014703	0.091264	0.012078	0.011253
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[-0.095877;	[-0.119029;	[-0.31522;	[-0.09097;	[-0.076639;
	0.103035]	0.123483]	0.288978]	0.128828]	0.135521]
$\widehat{E}(z)$	0	0	0	0	0
Normal E(z) 1000	0.000983	0.000326	-0.006743	0.00385	0.004204
Normal D(z) 1000	0.000933	0.001513	0.064184	0.001192	0.00116
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[-0.029558;	[-0.038566;	[-0.260088;	[-0.030672;	[-0.029852;
	0.031524]	0.039218]	0.246602]	0.038372]	0.03826]
$\widehat{E}(z)$	0.0	0.0	0	0.0	0.0

Таблица 2: Нормальное распределение

Characteristic	Mean	Median	$z_R$	$z_Q$	$z_{tr}$
Cauchy E(z) 10	0.653013	-0.014515	3.409553	1.074588	0.657709
Cauchy D(z) 10	104.601594	0.34787	2451.630945, 3.7181	0.993591	
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[-9.574479;	[-0.60432;	[-46.104394;	[-0.853649;	[-0.339081;
	10.880505]	0.575290]	52.923500]	3.002826]	1.654499]
$\widehat{E}(z)$	-	0	-	-	-
Cauchy E(z) 100	5.618888	-0.004478	282.391247	0.022293	0.034043
Cauchy D(z) 100	17419.258926	0.023936	43556389.474686	0.052636	0.025721
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[-126.363152;	[-0.159191;	[-6317.335223;	[-0.207132;	[-0.126335;
	137.600928]	0.150235]	6882.117717]	0.251718]	0.194421]
$\widehat{E}(z)$	-	0	-	0	0
Cauchy E(z) 1000	1.054504	-0.000892	522.577434	0.000884	0.002404
Cauchy D(z) 1000	2527.229116	0.002599	628236126.30319	0.004797	0.002624
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[-49.21705;	[-0.051875;	[-24542.061528;	[-0.068379;	[-0.048823;
	51.326058]	0.050091]	25587.216396]	0.070147]	0.053631]
$\widehat{E}(z)$	-	0.0	-	0.0	0.0

Таблица 3: Распределение Коши

Characteristic	Mean	Median	$z_R$	$z_Q$	$z_{tr}$
Poisson E(z) 10	10.077	9.9545	10.401	10.9955	10.835667
Poisson D(z) 10	1.043651	1.49268	1.973199	1.42673	1.312717
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[9.055408;	[8.732747;	[8.99629;	[9.801042;	[9.689928;
	11.098592]	11.176253]	11.805706]	12.189958]	11.981406]
$\widehat{E}(z)$	$10^{+1}_{-1}$	$10^{+1}_{-1}$	$10^{+1}_{-1}$	$11^{+1}_{-1}$	$11^{+1}_{-1}$
Poisson E(z) 100	9.98639	9.8205	10.959	9.954	9.92078
Poisson D(z) 100	0.09173	0.19353	1.009319	0.143384	0.108617
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[9.683521;	[9.380580;	[9.954351;	[9.575339;	[9.59121
	10.289259]	10.26042]	11.963649]	10.332661]	10.250350]
$\widehat{E}(z)$	$10^{+1}_{-1}$	$10^{+1}_{-1}$	$11^{+1}_{-1}$	10	10
Poisson E(z) 1000	9.997453	9.999	11.6285	9.995	9.865078
Poisson D(z) 1000	0.0092	0.000999	0.689738	0.002475	0.010254
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[9.901535;	[9.967393;	[10.797995;	[9.945251;	[9.763817;
	10.093371]	10.030607]	12.459005]	10.044749	9.966339]
$\widehat{E}(z)$	$10^{+1}_{-1}$	$10^{+1}_{-1}$	$11^{+1}_{-1}$	$10^{+1}_{-1}$	$9^{+0.1}_{-0.1}$

Таблица 4: Распределение Пуассона

Characteristic	Mean	Median	$z_R$	$z_Q$	$z_{tr}$
Uniform E(z) 10	-0.015273	-0.019191	-0.003179	0.30327	0.29953
Uniform D(z) 10	0.094209	0.214514	0.043017	0.117182	0.144624
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[-0.322209;	[-0.482348;	[-0.210584;	[-0.039049;	[-0.080765;
	0.291663]	0.443966]	0.204226]	0.645589]	0.679825]
$\widehat{E}(z)$	0	0	0	0	0
Uniform E(z) 100	0.003447	0.002554	-0.001096	0.022267	0.03982
Uniform D(z) 100	0.009041	0.0266	0.000546	0.013745	0.017917
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[-0.091637;	[-0.160542;	[-0.024465;	[-0.094971;	[-0.094035;
	0.098531]	0.16565]	0.022273]	0.139505]	0.173675]
$\widehat{E}(z)$	0.0	0	0.0	0	0
Uniform E(z) 1000	-0.0001	0.000955	7.1e-05	0.000932	0.003488
Uniform D(z) 1000	0.001001	0.003098	6e-06	0.001452	0.002022
$E(z) \pm \sqrt{D(z)}$	[-0.031741;	[-0.054708;	[-0.00238;	[-0.037179;	[-0.041474;
	0.031541]	0.056618]	0.002522]	0.039043]	0.04845]
$\widehat{E}(z)$	0.0	0.0	0.00	0.0	0.0

Таблица 5: Равномерное распределение

## 4.3 Боксплот Тьюки

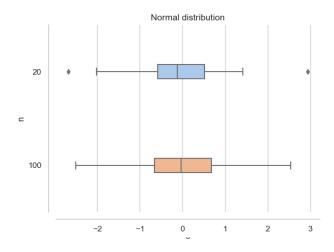


Рис. 5: Нормальное распределение

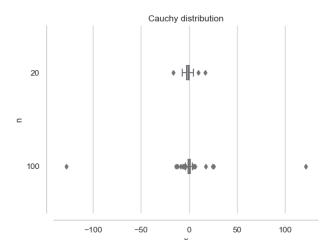


Рис. 6: Распределение Коши

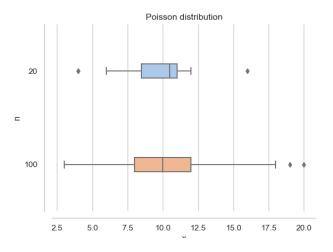


Рис. 7: Распределение Пуассона

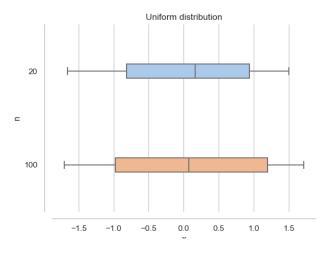


Рис. 8: Равномерное распределение

#### 4.4 Доля выбросов

Округление доли выбросов:

Выборка случайна, поэтому в качестве оценки рассеяния можно взять дисперсию пуассоновского потока:  $D_n \approx \sqrt{n}$ 

Доля 
$$p_n = \frac{D_n}{n} = \frac{1}{\sqrt{n}}$$

Доля n=20 :  $p_n = \frac{1}{\sqrt{20}}$  - примерно 0.2 или 20%

Для  $n=100: p_n=\frac{1}{\sqrt{100}}$  - примерно 0.1 или 10%

Исходя из этого можно решить, сколько знаков оставлять в доле выброса.

Выборка	Доля выбросов	$P_B^T$
Normal n=20	0.02265	0.007
Normal n=100	0.01515	0.007
Cauchy n=20	0.1521	0.156
Cauchy n=100	0.1848	0.156
Poisson $n=20$	0.02615	0.008
Poisson n=100	0.01656	0.008
Uniform $n=20$	0.00245	0
Uniform $n=100$	0.00049	0

Таблица 6: Доля выбросов

## 4.5 Теоретическая вероятность выбросов

Распределение	$Q_1^T$	$Q_3^T$	$X_1^T$	$X_2^T$	$P_B^T$
Нормальное распределение	-0.674	0.674	-2.698	2.698	0.007
Распределение Коши	-1	1	-4	4	0.156
Распределение Пуассона	8	12	2	18	0.008
Равномерное распределение	-0.866	0.866	-3.464	3.464	0

Таблица 7: Теоретическая вероятность выбросов

## 4.6 Эмпирическая функция распределения

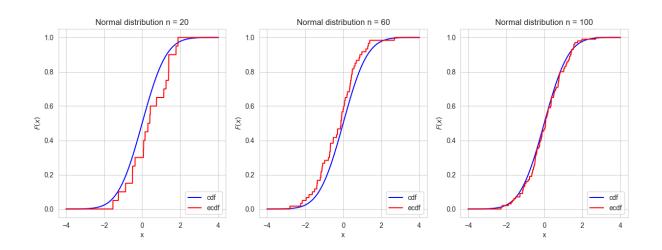


Рис. 9: Нормальное распределение

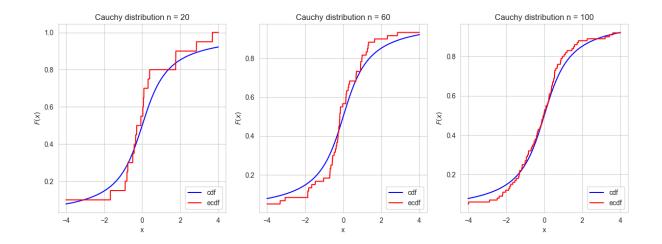


Рис. 10: Распределение Коши

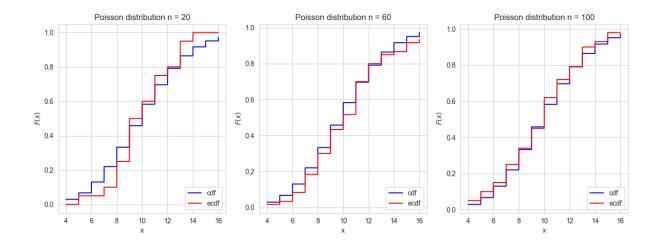


Рис. 11: Распределение Пуассона

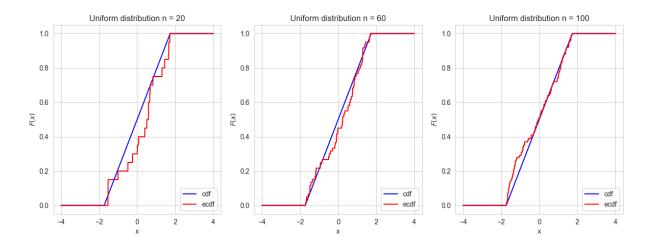


Рис. 12: Равномерное распределение

## 4.7 Ядерные оценки плотности распределения

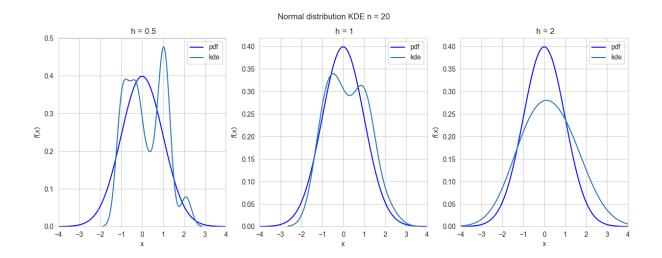


Рис. 13: Нормальное распределение, n=20

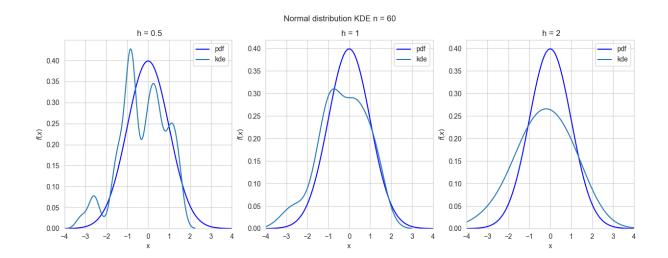


Рис. 14: Нормальное распределение, n=60

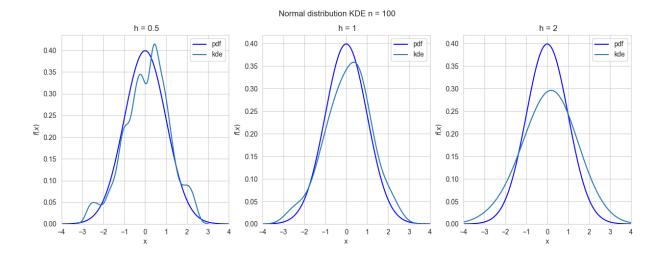


Рис. 15: Нормальное распределение, n=100

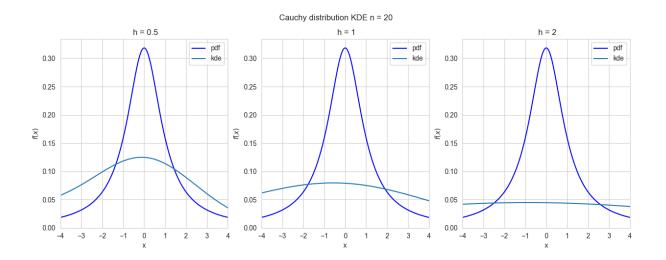


Рис. 16: Распределение Коши, n=20

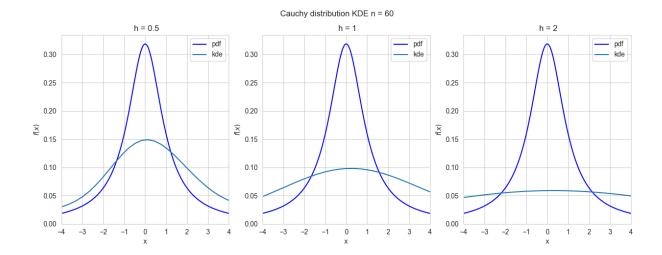


Рис. 17: Распределение Коши, n=60

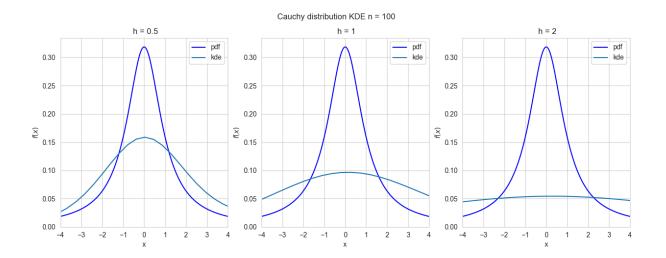


Рис. 18: Распределение Коши, n=100

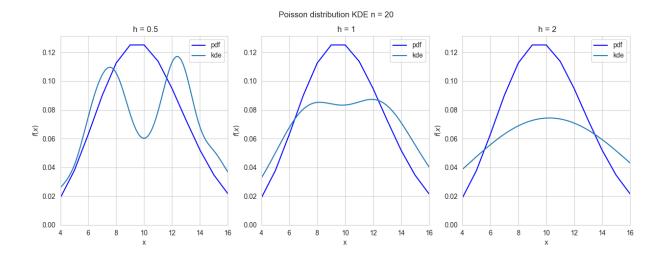


Рис. 19: Распределение Пуассона, n=20

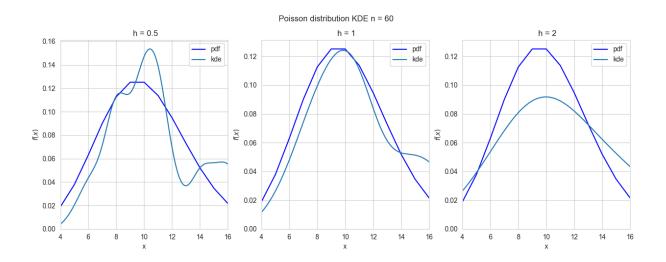


Рис. 20: Распределение Пуассона, n=60

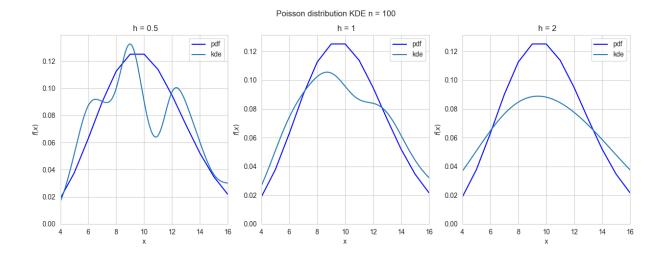


Рис. 21: Распределение Пуассона, n=100

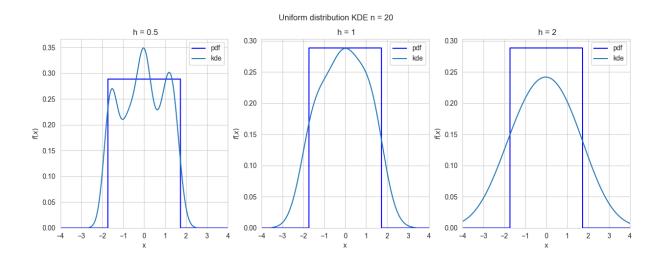


Рис. 22: Равномерное распределение, n=20

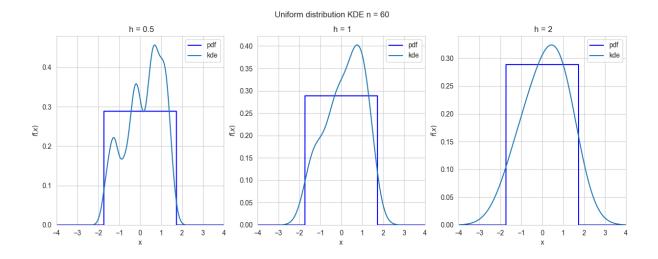


Рис. 23: Равномерное распределение, n = 60

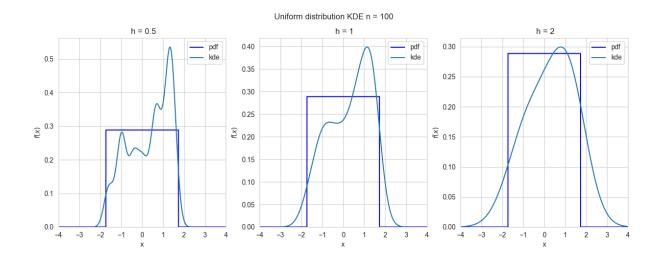


Рис. 24: Равномерное распределение, n = 100

## 5 Обсуждение

## 5.1 Гистограммы

По результатам проделанной работы можем сделать вывод о том, что чем больше выборка для каждого из распределений, тем ближе ее гистограмма к графику плотности вероятности того закона, по которому распределены величины сгенерированной выборки. Чем меньше выборка, тем менее она показательна - тем хуже по ней определяется характер распределения величины.

Также можно заметить, что максимумы гистограмм и плотностей распределения почти нигде не совпали. Также наблюдаются всплески гистограмм, что наиболее хорошо прослеживается на распределении Коши.

#### 5.2 Характеристики положения и рассеяния

Исходя из данных, приведенных в таблицах, можно судить о том, что дисперсия характеристик рассеяния для распределения Коши является некой аномалией: значения слишком большие даже при увеличении размера выборки - понятно, что это результат выбросов, которые мы могли наблюдать в результатах предыдущего задания.

#### 5.3 Доля и теоретическая вероятность выбросов

По данным, приведенным в таблице, можно сказать, что чем больше выборка, тем ближе доля выбросов будет к теоретической оценке. Снова доля выбросов для распределения Коши значительно выше, чем для остальных распределений. Равномерное распределение же в точности повторяет теоретическую оценку - выбросов мы не получали.

Боксплоты Тьюки действительно позволяют более наглядно и с меньшими усилиями оценивать важные характеристики распределений. Так, исходя из полученных рисунков, наглядно видно то, что мы довольно трудоёмко анализировали в предыдущих частях.

# 5.4 Эмпирическая функция распределения. Ядерные оценки плотности

Можем наблюдать на иллюстрациях с э. ф. р., что ступенчатая эмпирическая функция распределения тем лучше приближает функцию распределения реальной выборки, чем мощнее эта выборка. Заметим так же, что для распределения Пуассона и равномерного распределения отклонение функций друг от друга наибольшее.

Рисунки, посвященные ядерным оценкам, иллюстрируют сближение ядерной оценки и функции плотности вероятности для всех h с ростом размера выборки. Для распределения Пуассона наиболее ярко видно, как сглаживает отклонения увеличение параметра сглаживания h.

В зависимости от особенностей распределений для их описания лучше подходят разные параметры h в ядерной оценке: для равномерного распределения и распределения Пуассона лучше подойдет параметр  $h=2h_n$ , для нормального и Коши  $h=h_n$ . Такие значения дают вид ядерной оценки наиболее близкий к плотности, характерной данным распределениям. Также можно увидеть, что чем больше коэффициент при параметре сглаживания, тем меньше изменений знака производной у аппроксимирующей функции, вплоть до того, что при  $h=2h_n$  функция становится унимодальной на рассматриваемом промежутке. Также видно, что при  $h=h_n/2$  по полученным приближениям становится сложно сказать плотность вероятности какого распределения они должны повторять, так как они очень похожи между собой.

## 6 Приложение

Kод программы GitHub: https://github.com/LinhNguyen0110/Math-Statistics