

САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ПОЛИТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ ИМЕНИ ПЕТРА ВЕЛИКОГО

ИНСТИТУТ ПРИКЛАДНОЙ МАТЕМАТИКИ И МЕХАНИКИ
ВЫСШАЯ ШКОЛА ПРИКЛАДНОЙ МАТЕМАТИКИ И ФИЗИКИ

Математическая статистика
Отчёт по лабораторным работам №1-4

Выполнил:

Студент: Наветкина Ирина

Группа: 5030102/00201

Принял:

к. ф.-м. н., доцент

Баженов Александр Николаевич

Санкт-Петербург
2023 г.

Содержание

1	Постановка задачи	4
2	Теория	5
2.1	Распределения	5
2.1.1	Определение	5
2.1.2	Графическое описание	5
2.1.3	Использование	5
2.2	Вариационный ряд	6
2.3	Выборочные числовые характеристики	6
2.3.1	Характеристики положения	6
2.3.2	Характеристики рассеяния	6
2.4	Боксплот Тьюки	7
2.4.1	Определение	7
2.4.2	Описание	7
2.4.3	Построение	7
2.5	Теоретическая вероятность выбросов	7
2.6	Эмпирическая функция распределения	7
2.6.1	Статистический ряд	7
2.6.2	Определение	8
2.6.3	Описание	8
2.7	Оценки плотности вероятности	8
2.7.1	Определение	8
2.7.2	Ядерные оценки	8
2.7.3	Оценка качества ядерных приближений	9
3	Реализация	9
3.1	Описание	9
3.2	Ссылка на репозиторий	9
4	Результаты	10
4.1	Гистограмма и график плотности распределения	10
4.2	Характеристики положения и рассеяния	11
4.3	Боксплот Тьюки	13
4.4	Доля выбросов	15
4.5	Теоретическая вероятность выбросов	15
4.6	Эмпирическая функция распределения	16
4.7	Ядерные оценки плотности распределения	17
5	Обсуждение	22
5.1	Гистограмма и график плотности распределения	22
5.2	Характеристики положения и рассеяния	22
5.3	Боксплот Тьюки и доля выбросов	22
5.4	Эмпирическая функция распределения	23
5.5	Ядерные оценки плотности распределения	23
	Литература	24

Список иллюстраций

1	Нормальное распределение	10
2	Распределение Коши	10
3	Распределение Лапласа	10
4	Распределение Пуассона	11
5	Равномерное распределение	11
6	Нормальное распределение	13
7	Распределение Коши	14
8	Распределение Лапласа	14
9	Распределение Пуассона	14
10	Равномерное распределение	15
11	Нормальное распределение	16
12	Распределение Коши	16
13	Распределение Лапласа	16
14	Распределение Пуассона	17
15	Равномерное распределение	17
16	Нормальное распределение размерностью 20	17
17	Нормальное распределение размерностью 60	18
18	Нормальное распределение размерностью 100	18
19	Распределение Коши размерностью 20	18
20	Распределение Коши размерностью 60	19
21	Распределение Коши размерностью 100	19
22	Распределение Лапласа размерностью 20	19
23	Распределение Лапласа размерностью 60	20
24	Распределение Лапласа размерностью 100	20
25	Распределение Пуассона размерностью 20	20
26	Распределение Пуассона размерностью 60	21
27	Распределение Пуассона размерностью 100	21
28	Равномерное распределение размерностью 20	21
29	Равномерное распределение размерностью 60	22
30	Равномерное распределение размерностью 100	22

Список таблиц

1	Статистический ряд	7
2	Таблица распределения	8
3	Таблица характеристик для нормального распределения	12
4	Таблица характеристик для распределения Коши	12
5	Таблица характеристик для распределения Лапласа	12
6	Таблица характеристик для распределения Пуассона	13
7	Таблица характеристик для равномерного распределения	13
8	Практическая доля выбросов	15
9	Теоретическая вероятность выбросов	15

1 Постановка задачи

Для четырех распределений:

- Нормальное распределение: $N(x, 0, 1)$
- Распределение Коши: $C(x, 0, 1)$
- Распределение Лапласа: $L(x, 0, \frac{1}{\sqrt{2}})$
- Распределение Пуассона: $P(k, 10)$
- Равномерное распределение: $U(x, -\sqrt{3}, \sqrt{3})$

Выполнить следующие задачи:

1. Сгенерировать выборки размером 10, 50 и 1000 элементов. Построить на одном рисунке гистограмму и график плотности распределения.
2. Сгенерировать выборки размером 10, 100 и 1000 элементов. Для каждой выборки вычислить следующие статистические характеристики положения данных: \bar{x} , $medx$, z_R , z_Q , z_{tr} . Повторить такие вычисления 1000 раз для каждой выборки и найти среднее характеристик положения и их квадратов:

$$E(z) = \bar{z} \quad (1)$$

Вычислить оценку дисперсии по формуле:

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

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 Распределения

Плотности классических распределений:

- Нормальное распределение

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

- Распределение Коши

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

- Распределение Лапласа

$$L(x, 0, \frac{1}{\sqrt{2}}) = \frac{1}{\sqrt{2}} e^{-\sqrt{2}|x|} \quad (5)$$

- Распределение Пуассона

$$P(k, 10) = \frac{10^k}{k!} e^{-10} \quad (6)$$

- Равномерное распределение

$$U(x, -\sqrt{3}, \sqrt{3}) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{3}} & \text{при } |x| \leq \sqrt{3} \\ 0 & \text{при } |x| > \sqrt{3} \end{cases} \quad (7)$$

2.1.1 Определение

Гистограмма в математической статистике — это функция, приближающая плотность вероятности некоторого распределения, построенная на основе выборки из него [1].

2.1.2 Графическое описание

Графически гистограмма строится следующим образом. Сначала 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 [1].

2.1.3 Использование

Гистограммы применяются в основном для визуализации данных на начальном этапе статистической обработки.

Построение гистограмм используется для получения эмпирической оценки плотности распределения случайной величины. Для построения гистограммы наблюдаемый диапазон изменения случайной величины разбивается на несколько интервалов и подсчитывается доля от всех измерений, попавшая в каждый из интервалов. Величина каждой доли, отнесенная к величине интервала, принимается в качестве оценки значения плотности распределения на соответствующем интервале [1].

Они являются мощным инструментом для исследования неизвестных распределений.

В частности, на этом построены различные способы обработки сигналов, изображений и других статистических объектов. Применение гистограмм к обработке экспериментальных данных позволяет устранять артефакты - шумы и выбросы, мешающие работе с данными и не являющиеся содержательными.

Шумы определяются как горизонтальные участки сигнала. Присутствуют они только до и после полезного сигнала, на нем они быть не могут. Определяются участки шума так: находятся границы 2-ух самых больших столбцов гистограммы полученного сигнала, затем путем прохода по сигналу в обе стороны окном определенного размера и сравнения процентного соотношения значений внутри границ большого столбца с выбранным

порогом, принимается решение о пометке участка как шумового при превышении этого порога.

Выбросы — экстремальные значения во входных данных, находящиеся далеко за пределами других наблюдений. На гистограмме выбросы будут формировать одиночные пики. Выбросы следует заменить чем-то разумным (средним, медианой в окрестности). Нужно идти по гистограмме скользящим окном (параметр), и, что вылетает далеко по гистограмме (или за 3 сигмы), заменять медианным значением. Тогда ожидается, что колонны гистограммы сравняются с пейзажем.

2.2 Вариационный ряд

Вариационным рядом называется последовательность элементов выборки, расположенных в неубывающем порядке. Одинаковые элементы повторяются [2, с. 409].

Запись вариационного ряда: $x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}$.

Элементы вариационного ряда $x_{(i)}$ ($i = 1, 2, \dots, n$) называются порядковыми статистиками.

2.3 Выборочные числовые характеристики

С помощью выборки образуются её числовые характеристики. Это числовые характеристики дискретной случайной величины X^* , принимающей выборочные значения x_1, x_2, \dots, x_n [2, с. 411].

2.3.1 Характеристики положения

- Выборочное среднее

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \quad (8)$$

- Выборочная медиана

$$\text{med } x = \begin{cases} x_{(l+1)} & \text{при } n = 2l + 1 \\ \frac{x_{(l)} + x_{(l+1)}}{2} & \text{при } n = 2l \end{cases} \quad (9)$$

- Полусумма экстремальных выборочных элементов

$$z_R = \frac{x_{(1)} + x_{(n)}}{2} \quad (10)$$

- Полусумма квартилей

Выборочная квартиль z_p порядка p определяется формулой

$$z_p = \begin{cases} x_{([np]+1)} & \text{при } np \text{ дробном,} \\ x_{(np)} & \text{при } np \text{ целом.} \end{cases} \quad (11)$$

Полусумма квартилей

$$z_Q = \frac{z_{1/4} + z_{3/4}}{2} \quad (12)$$

- Усечённое среднее

$$z_{tr} = \frac{1}{n-2r} \sum_{i=r+1}^{n-r} x_{(i)}, \quad r \approx \frac{n}{4} \quad (13)$$

2.3.2 Характеристики рассеяния

Выборочная дисперсия

$$D = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad (14)$$

2.4 Боксплот Тьюки

2.4.1 Определение

Боксплот (англ. box plot) — график, использующийся в описательной статистике, компактно изображающий одномерное распределение вероятностей.

2.4.2 Описание

Такой вид диаграммы в удобной форме показывает медиану, нижний и верхний квартили и выбросы. Несколько таких ящиков можно нарисовать бок о бок, чтобы визуально сравнивать одно распределение с другим; их можно располагать как горизонтально, так и вертикально. Расстояния между различными частями ящика позволяют определить степень разброса (дисперсии) и асимметрии данных и выявить выбросы [3].

2.4.3 Построение

Границами ящика служат первый и третий квартили, линия в середине ящика — медиана. Концы усов — края статистически значимой выборки (без выбросов). Длину «усов» определяют разность первого квартиля и полутора межквартильных расстояний и сумма третьего квартиля и полутора межквартильных расстояний. Формула имеет вид

$$X_1 = Q_1 - \frac{3}{2}(Q_3 - Q_1), \quad X_2 = Q_3 + \frac{3}{2}(Q_3 - Q_1), \quad (15)$$

где X_1 — нижняя граница уса, X_2 — верхняя граница уса, Q_1 — первый квартиль, Q_3 — третий квартиль. Данные, выходящие за границы усов (выбросы), отображаются на графике в виде маленьких кружков [3].

2.5 Теоретическая вероятность выбросов

Встроенными средствами языка программирования R в среде разработки RStudio можно вычислить теоретические первый и третий квартили распределений (Q_1^T и Q_3^T соответственно). По формуле (15) можно вычислить теоретические нижнюю и верхнюю границы уса (X_1^T и X_2^T соответственно). Выбросами считаются величины x , такие что:

$$\begin{cases} x < X_1^T \\ x > X_2^T \end{cases} \quad (16)$$

Теоретическая вероятность выбросов для непрерывных распределений

$$P_v^T = P(x < X_1^T) + P(x > X_2^T) = F(X_1^T) + (1 - F(X_2^T)), \quad (17)$$

где $F(X) = P(x \leq X)$ — функция распределения.

Теоретическая вероятность выбросов для дискретных распределений

$$P_v^T = P(x < X_1^T) + P(x > X_2^T) = (F(X_1^T) - P(x = X_1^T)) + (1 - F(X_2^T)), \quad (18)$$

где $F(X) = P(x \leq X)$ — функция распределения.

2.6 Эмпирическая функция распределения

2.6.1 Статистический ряд

Статистическим рядом называется последовательность различных элементов выборки z_1, z_2, \dots, z_k , расположенных в возрастающем порядке с указанием частот n_1, n_2, \dots, n_k , с которыми эти элементы содержатся в выборке.

Статистический ряд обычно записывается в виде таблицы

z	z_1	z_2	\dots	z_k
n	n_1	n_2	\dots	n_k

Таблица 1: Статистический ряд

2.6.2 Определение

Эмпирической (выборочной) функцией распределения (э. ф. р.) называется относительная частота события $X < x$, полученная по данной выборке:

$$F_n^*(x) = P^*(X < x). \quad (19)$$

2.6.3 Описание

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

$$F^*(x) = \frac{1}{n} \sum_{z_i < x} n_i. \quad (20)$$

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

X^*	z_1	z_2	\dots	z_k
P	$\frac{n_1}{n}$	$\frac{n_2}{n}$	\dots	$\frac{n_k}{n}$

Таблица 2: Таблица распределения

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

$$F_n^*(x) \approx F_X(x). \quad (21)$$

2.7 Оценки плотности вероятности

2.7.1 Определение

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

$$\hat{f}(x) \approx f(x). \quad (22)$$

2.7.2 Ядерные оценки

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

$$\hat{f}_n(x) = \frac{1}{nh_n} \sum_{i=1}^n K\left(\frac{x-x_i}{h_n}\right). \quad (23)$$

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

$$h_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0; \quad \frac{h_n}{n^{-1}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \infty. \quad (24)$$

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

Замечание. Свойство, означающее сближение оценки с оцениваемой величиной при $n \rightarrow \infty$ в каком-либо смысле, называется состоятельностью оценки.

Если плотность $f(x)$ кусочно-непрерывная, то ядерная оценка плотности является состоятельной при соблюдении условий, накладываемых на параметр сглаживания h_n , а также на ядро $K(u)$.

Гауссово (нормальное) ядро [4, с. 38]

$$K(u) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}}. \quad (25)$$

Правило Сильвермана [4, с. 44]

$$h_n = 1.06\hat{\sigma}n^{-1/5}, \quad (26)$$

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

2.7.3 Оценка качества ядерных приближений

После получения результатов возникает необходимость оценить качество ядерных приближений. Приведем в пример один из приемов количественных описаний сходства кривых - метод Фреше.

Расстояние Фреше — это мера сходства кривых, принимающая во внимание число и порядок точек вдоль кривых. Расстояние названо по имени французского математика Мориса Фреше. Метрика Фреше принимает во внимание течение двух кривых, поскольку пары точек, расстояние между которыми определяет расстояние Фреше, «пробегают» вдоль кривых. Расстояние Фреше между двумя кривыми — это не длина самого короткого поводка, с которым можно пройти все пути, а самый короткий, при котором можно пройти этот путь.

Определим кривую как непрерывное отображение $f : [a, b] \rightarrow V$, где $a, b \in R$ и $a \leq b$ и (V, d) — метрическое пространство. Даны две кривые $f : [a, b] \rightarrow V$ и $g : [a', b'] \rightarrow V$, их расстояние Фреше определено в виде:

$$\delta F(f, g) = \inf_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \{d(f(\alpha(t)), g(\beta(t)))\} \quad (27)$$

где α (соответственно β) — произвольная непрерывная неубывающая функция из $[0, 1]$ на $[a, b]$ (соответственно $[a', b']$).

При вычислении расстояния Фреше между произвольными кривыми обычно аппроксимируют кривые многоугольными кривыми. Многоугольная кривая — это кривая $P : [0, n] \rightarrow V$, где n — натуральное число, такое, что для каждого $i \in [0, n - 1]$ ограничение P к интервалу $[i, i + 1]$ является аффинным, то есть $P(i + \lambda) = (1 - \lambda)P(i) + \lambda P(i + 1)$.

Для заданных многоугольных кривых P и Q их дискретное расстояние Фреше определяется как: где $L - PQ$.

Необязательно решение — пара точек, между которыми найдено расстояние Фреше, — является единственным.

Рассмотрим расстояние Фреше для двух кривых: ядерной оценки плотности для равномерного распределения и самого равномерного распределения при $n = 100$:

3 Реализация

3.1 Описание

Данная лабораторная работа была выполнена с использованием языка программирования Python 3.10 в среде разработки PyCharm с использованием следующих библиотек:

- math - использование математических функций
- matplotlib версии 3.7.1 - построение графиков
- numpy версии 1.24.2 - использование многомерных массивов
- scipy версии 1.10.1 - статические распределения и функции
- seaborn версии 0.12.2 - построение графиков, визуализация
- statsmodels - дополнение к scipy, использование статистических вычислений, включая описательную статистику, оценку и вывод статистических моделей

Отчёт подготовлен с помощью языка LaTeX в редакторе *Overleaf*.

3.2 Ссылка на репозиторий

<https://github.com/mmurze/MathematicalStatistics> - GitHub репозиторий

4 Результаты

4.1 Гистограмма и график плотности распределения

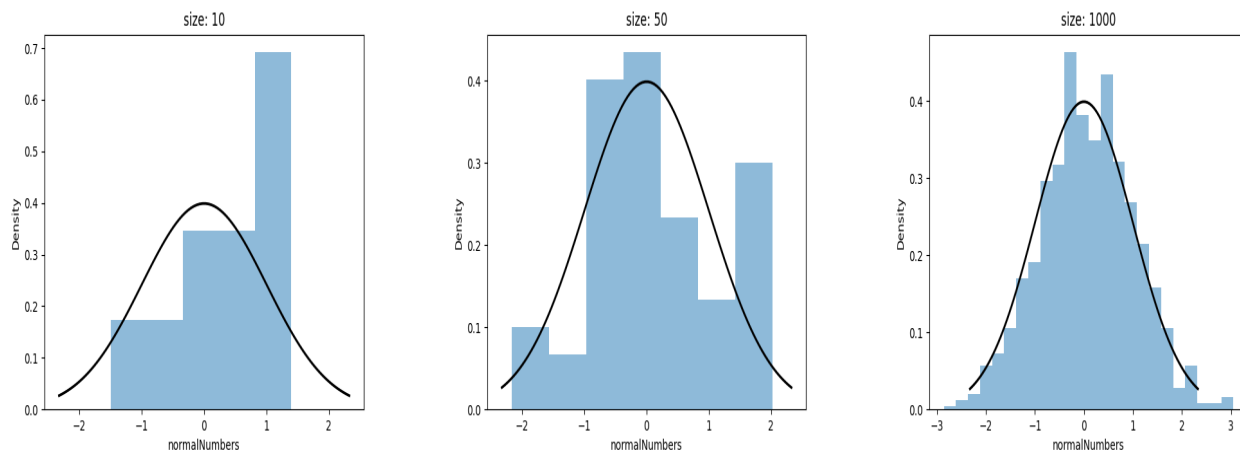


Рис. 1: Нормальное распределение

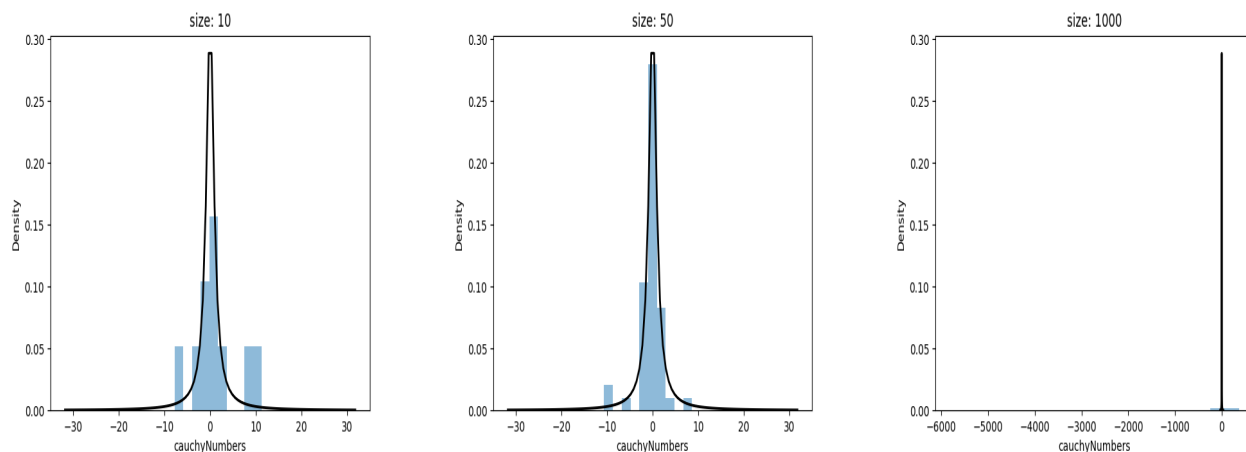


Рис. 2: Распределение Коши

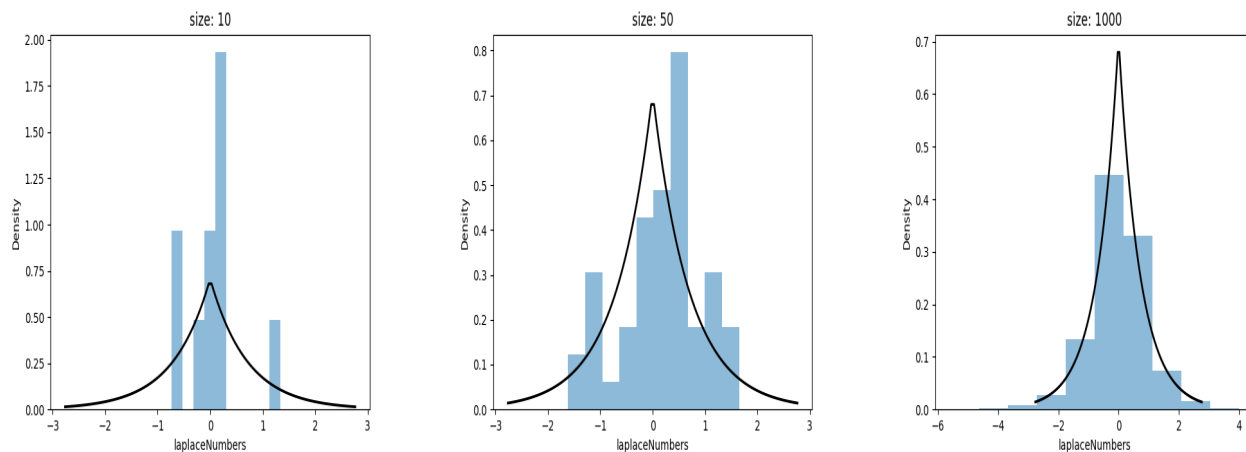


Рис. 3: Распределение Лапласа

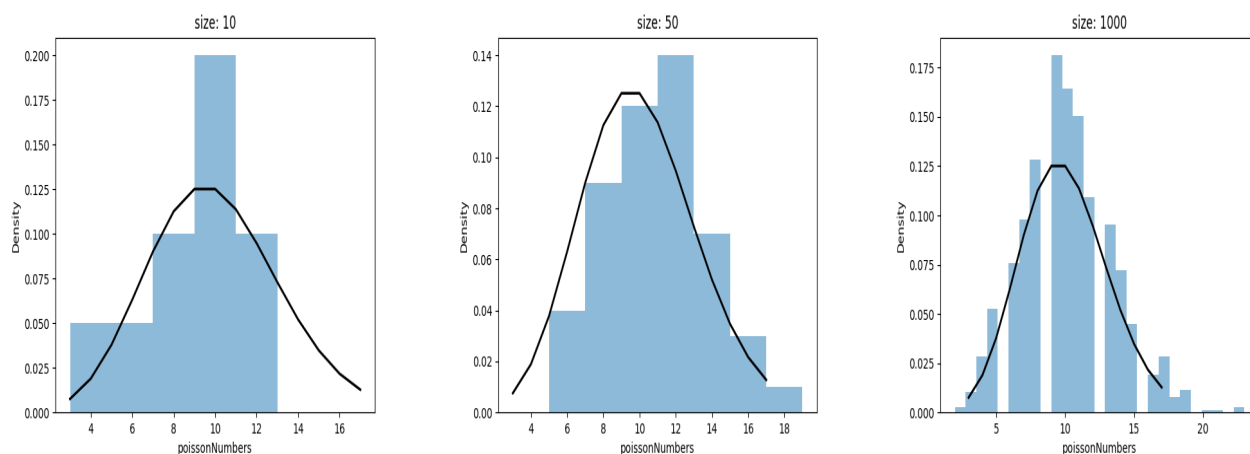


Рис. 4: Распределение Пуассона

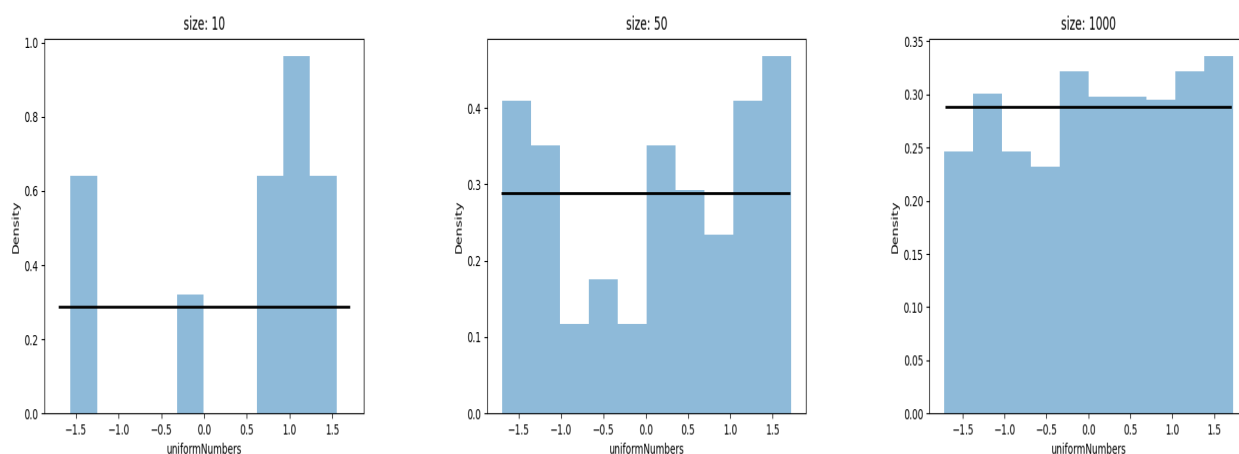


Рис. 5: Равномерное распределение

4.2 Характеристики положения и рассеяния

Как было проведено округление:

В оценке $x = E \pm D$ вариации подлежит первая цифра после точки.

В данном случае $x = 0.0 \pm 0.1k$,

k - зависит от доверительной вероятности и вида распределения (рассматривается в дальнейшем цикле лабораторных работ).

Округление сделано для $k = 1$.

	\bar{x}	$medx$	z_R	z_Q	z_{tr}
Normal E(z) 10	0.009045	0.001663	0.025765	0.006428	0.282075
Normal D(z) 10	0.110266	0.150736	0.19067	0.12518	0.126306
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-0.33; 0.33]	[-0.38; 0.38]	[-0.44; 0.44]	[-0.35; 0.35]	[-0.07; 0.63]
Normal E(z) 100	-0.002095	-0.004836	-0.003821	-0.000194	0.02417
Normal D(z) 100	0.009724	0.01466	0.091914	0.01186	0.011434
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-0.1; 0.1]	[-0.11; 0.11]	[-0.3; 0.3]	[-0.11; 0.11]	[-0.11; 0.11]
Normal E(z) 1000	-0.00214	-0.001501	0.003471	-0.00248	0.001247
Normal D(z) 1000	0.001019	0.001642	0.065553	0.001294	0.00127
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-0.02; 0.02]	[-0.03; 0.03]	[-0.25; 0.25]	[-0.03; 0.03]	[-0.03; 0.03]

Таблица 3: Таблица характеристик для нормального распределения

	\bar{x}	$medx$	z_R	z_Q	z_{tr}
Cauchy E(z) 10	1.756055	-0.005313	8.629179	0.032262	0.732736
Cauchy D(z) 10	786.628648	0.340893	19314.110393	0.892235	1.640926
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-25; 25]	[-0.58; 0.58]	[-135; 135]	[-0.95; 0.95]	[-0.54825; 2.013722]
Cauchy E(z) 100	0.511525	-0.004549	27.876215	-0.007494	0.037335
Cauchy D(z) 100	3683.092382	0.025453	9142831.434519	0.05169	0.026558
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-60; 60]	[-0.15; 0.15]	[-3001; 3001]	[-0.22; 0.22]	[-0.125631; 0.200301]
Cauchy E(z) 1000	-1.166126	0.001395	-607.2591	-0.00044	0.004641
Cauchy D(z) 1000	1467.546466	0.002543	364434871.095892	0.00498	0.002637
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-38; 38]	[-0.05; 0.05]	[-19100; 19100]	[-0.07; 0.07]	[-0.05; 0.05]

Таблица 4: Таблица характеристик для распределения Коши

	\bar{x}	$medx$	z_R	z_Q	z_{tr}
Laplace E(z) 10	0.025156	0.016552	0.028831	0.024707	0.251706
Laplace D(z) 10	0.100565	0.073691	0.432163	0.08748	0.084589
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-0.32; 0.32]	[-0.26; 0.26]	[-0.6; 0.6]	[-0.29; 0.29]	[-0.039136; 0.542548]
Laplace E(z) 100	0.001222	-0.001455	-0.01982	0.00343	0.020931
Laplace D(z) 100	0.009979	0.005751	0.41209	0.009517	0.006249
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-0.1; 0.1]	[-0.07; 0.07]	[-0.6; 0.6]	[-0.1; 0.1]	[-0.05; 0.09]
Laplace E(z) 1000	0.000404	-0.000269	0.023208	0.000304	0.002071
Laplace D(z) 1000	0.001075	0.000558	0.41222	0.001071	0.000669
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-0.03; 0.03]	[-0.023; 0.023]	[-0.6; 0.6]	[-0.03; 0.03]	[-0.02; 0.02]

Таблица 5: Таблица характеристик для распределения Лапласа

	\bar{x}	$medx$	z_R	z_Q	z_{tr}
Poisson E(z) 10	10.0147	9.8795	10.294	9.93225	10.804167
Poisson D(z) 10	0.935194	1.31423	1.884064	1.081472	1.135899
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[9; 11]	[9; 11]	[9; 11]	[9; 10]	[10; 11]
Poisson E(z) 100	10.007	9.857	10.9425	9.91125	9.94444
Poisson D(z) 100	0.103328	0.206051	1.006444	0.151342	0.120921
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[9; 10]	[9; 10]	[10; 12]	[9; 10]	[9; 10]
Poisson E(z) 1000	9.996034	9.994	11.7065	9.991625	9.861056
Poisson D(z) 1000	0.011222	0.005964	0.724608	0.004477	0.011954
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[10; 10]	[10; 10]	[11; 12]	[10; 10]	[10; 10]

Таблица 6: Таблица характеристик для распределения Пуассона

	\bar{x}	$medx$	z_R	z_Q	z_{tr}
Uniform E(z) 10	0.000106	-0.004174	0.000782	9e-06	0.319584
Uniform D(z) 10	0.100936	0.231492	0.047867	0.134913	0.156497
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-0.3; 0.3]	[-0.45; 0.45]	[-0.21; 0.21]	[-0.367; 0.367]	[-0.076013; 0.715181]
Uniform E(z) 100	-0.00253	-0.005429	-0.000533	-0.002707	0.030721
Uniform D(z) 100	0.009377	0.028735	0.000605	0.014006	0.018818
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-0.09; 0.09]	[-0.17; 0.17]	[-0.02; 0.02]	[-0.12; 0.12]	[-0.1; 0.1]
Uniform E(z) 1000	0.000486	0.000631	-7.1e-05	0.00042	0.003815
Uniform D(z) 1000	0.001047	0.00327	6e-06	0.001569	0.0021
E(z) $\pm\sqrt{D(z)}$	[-0.032; 0.032]	[-0.05; 0.05]	[-0.002; 0.002]	[-0.04; 0.04]	[-0.04; 0.04]

Таблица 7: Таблица характеристик для равномерного распределения

4.3 Боксплот Тьюки

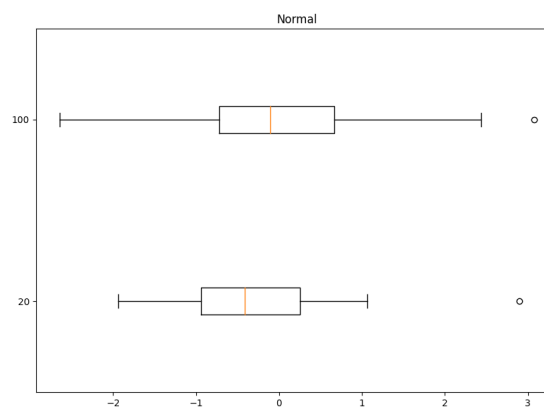


Рис. 6: Нормальное распределение

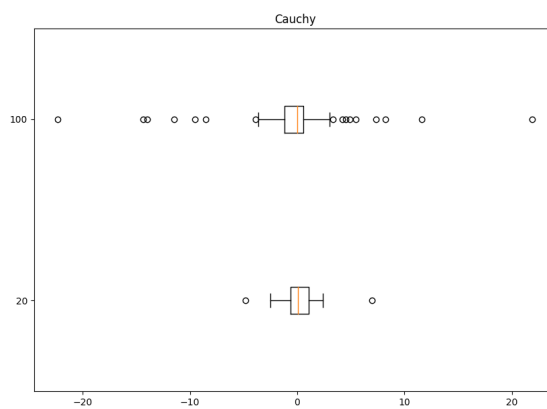


Рис. 7: Распределение Коши

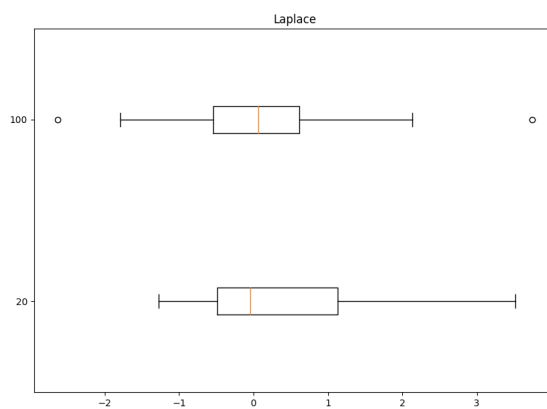


Рис. 8: Распределение Лапласа

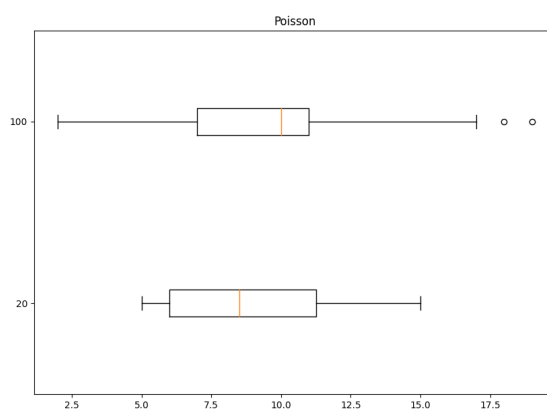


Рис. 9: Распределение Пуассона

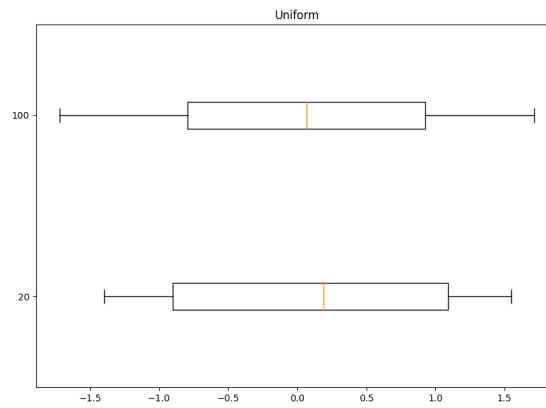


Рис. 10: Равномерное распределение

4.4 Доля выбросов

Выборка случайна, поэтому в качестве оценки рассеяния можно взять дисперсию пуассоновского потока:

$$D_n \approx \sqrt{n}$$

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

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

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

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

Выборка	Доля выбросов
Normal n = 20	0.02
Normal n = 100	0.01
Cauchy n = 20	0.15
Cauchy n = 100	0.15
Laplace n = 20	0.07
Laplace n = 100	0.06
Poisson n = 20	0.02
Poisson n = 100	0.01
Uniform n = 20	0.002
Uniform n = 100	0

Таблица 8: Практическая доля выбросов

4.5 Теоретическая вероятность выбросов

Распределение	Q_1^T	Q_3^T	X_1^T	X_2^T	P_B^T
Нормальное	-0.674	0.674	-2.698	2.698	0.007
Коши	-1	1	-4	4	0.156
Лапласа	-0.490	0.490	-1.961	1.961	0.063
Пуассона	8	12	2	18	0.008
Равномерное	-0.866	0.866	-3.464	3.464	0

Таблица 9: Теоретическая вероятность выбросов

4.6 Эмпирическая функция распределения

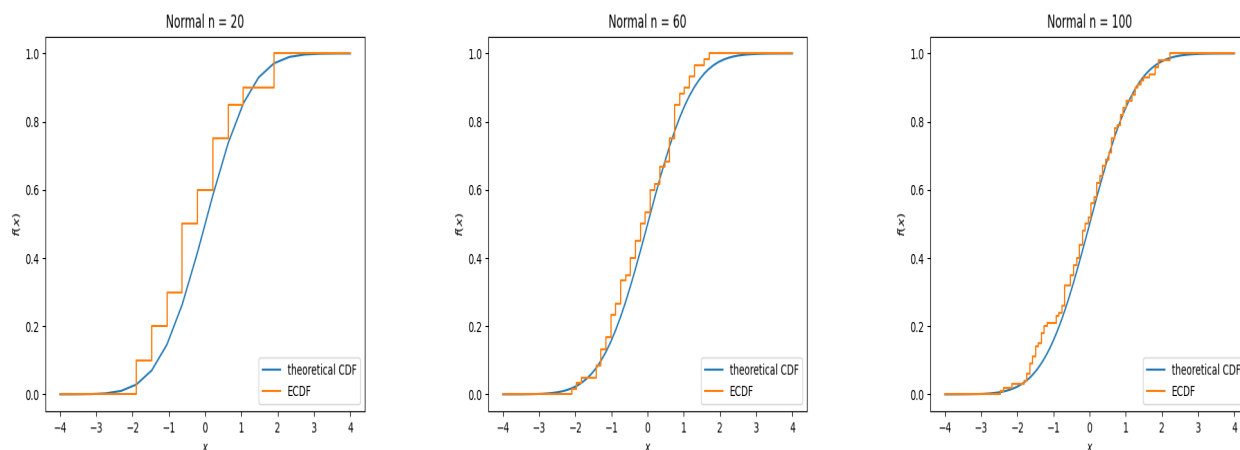


Рис. 11: Нормальное распределение

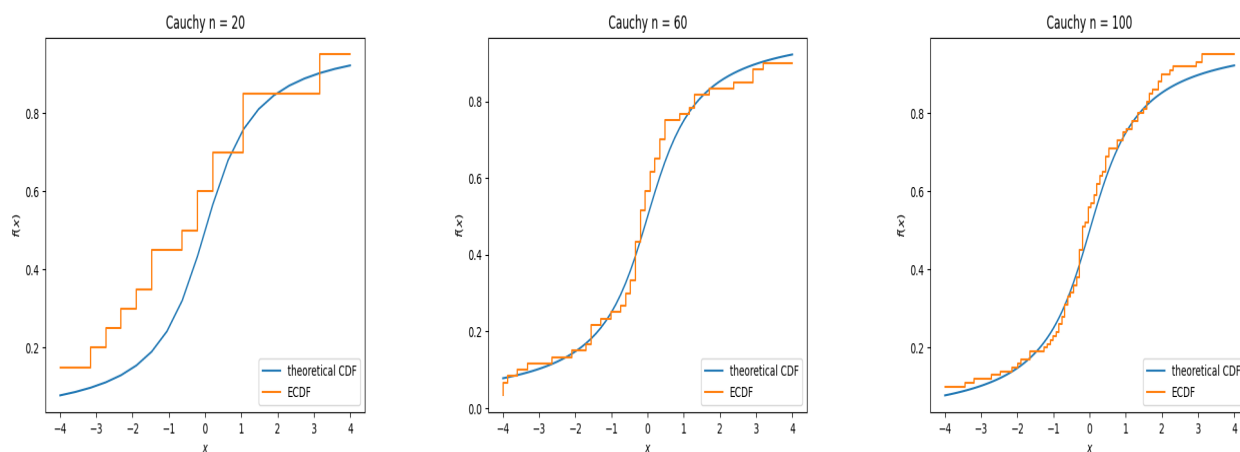


Рис. 12: Распределение Коши

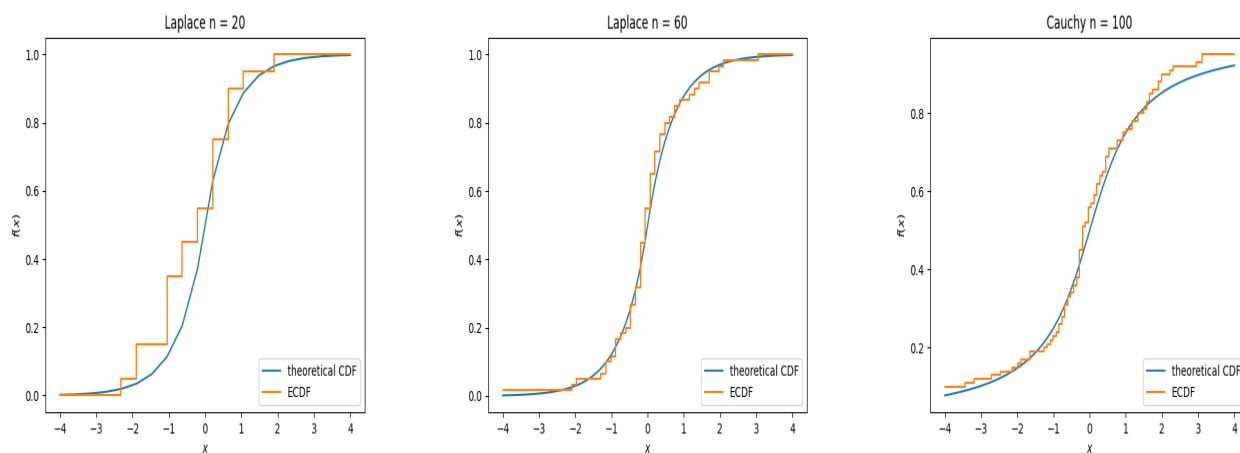


Рис. 13: Распределение Лапласа

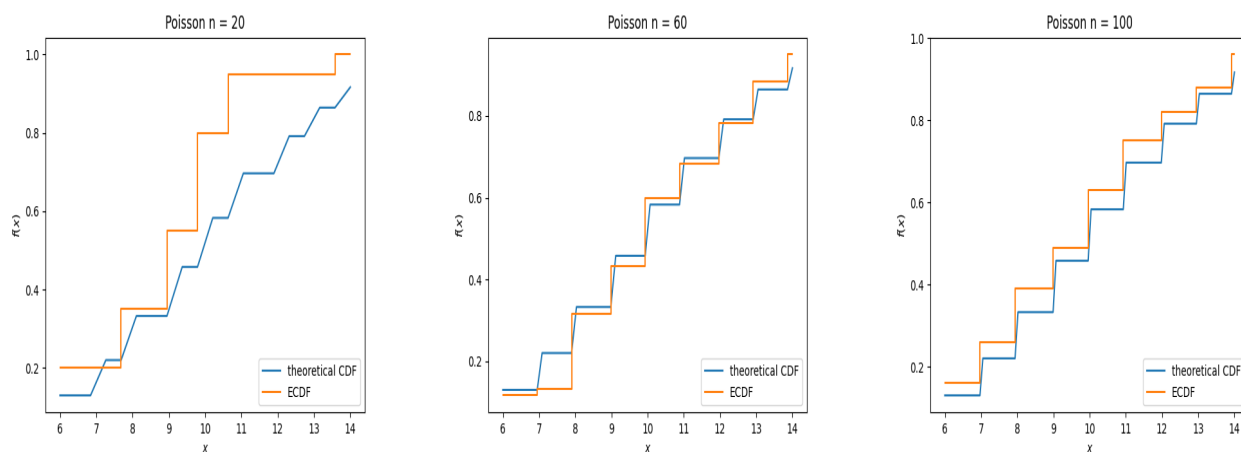


Рис. 14: Распределение Пуассона

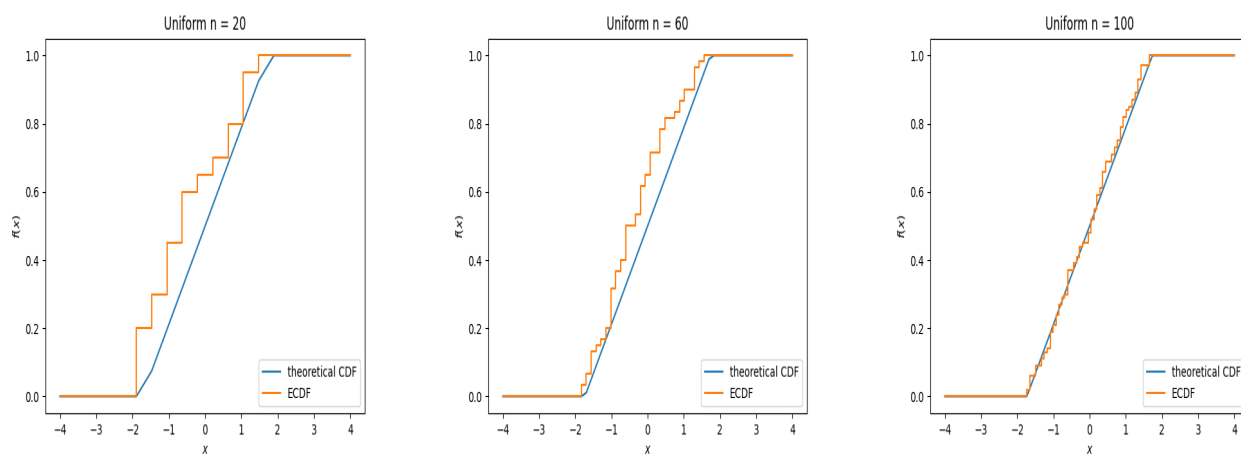


Рис. 15: Равномерное распределение

4.7 Ядерные оценки плотности распределения

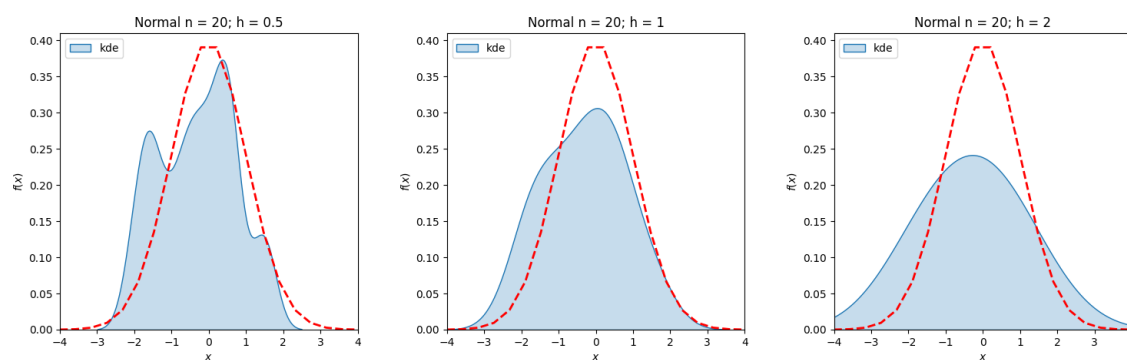


Рис. 16: Нормальное распределение размерностью 20

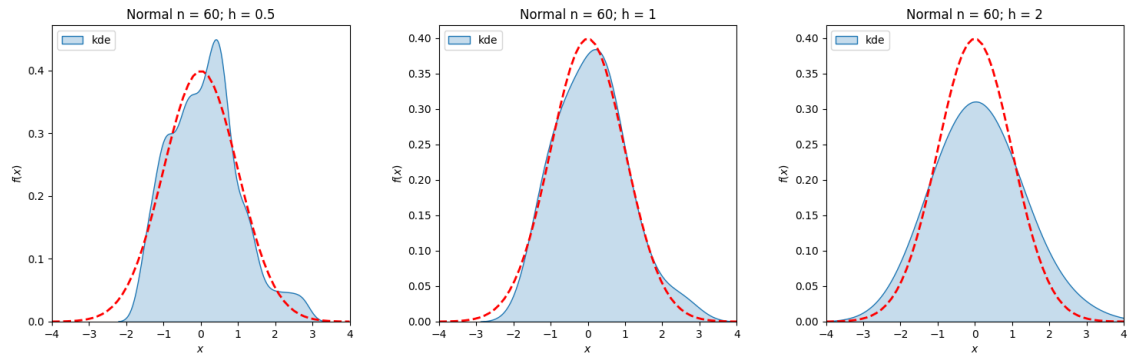


Рис. 17: Нормальное распределение размерностью 60

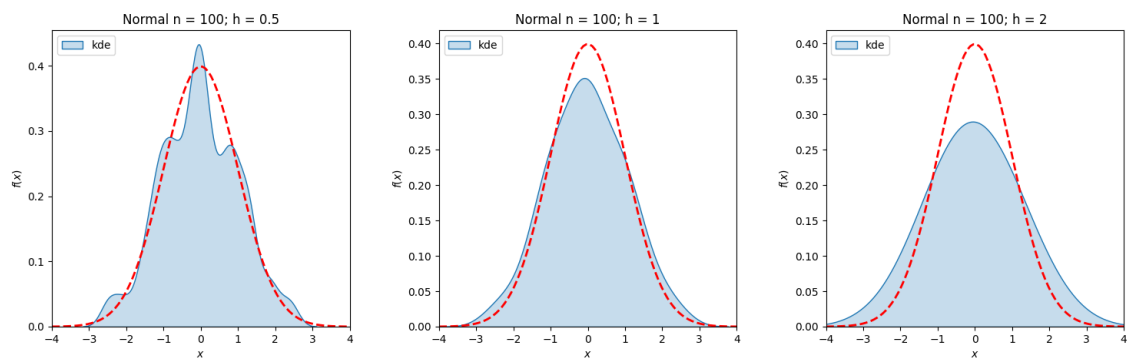


Рис. 18: Нормальное распределение размерностью 100

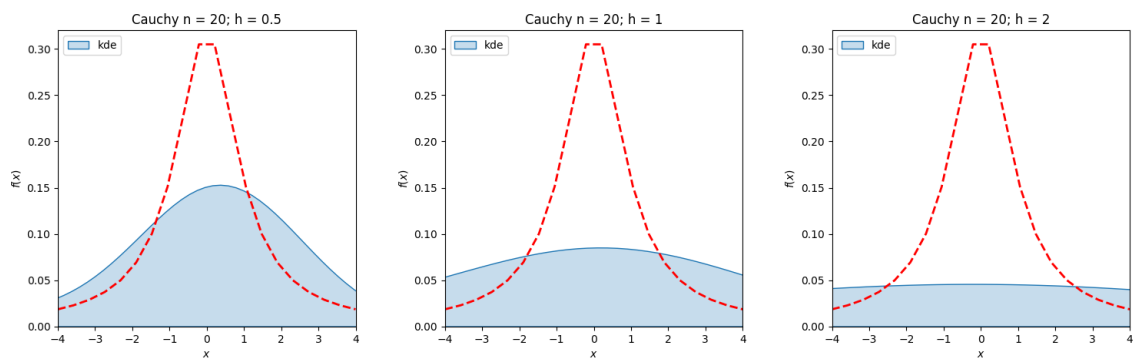


Рис. 19: Распределение Коши размерностью 20

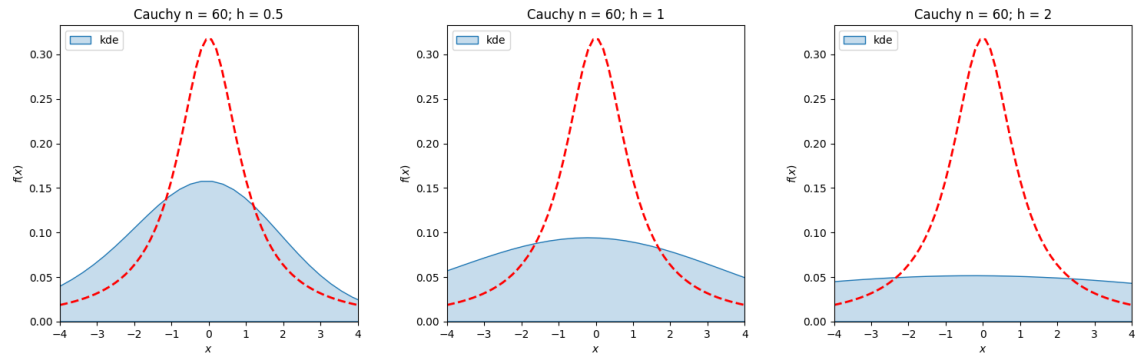


Рис. 20: Распределение Коши размерностью 60

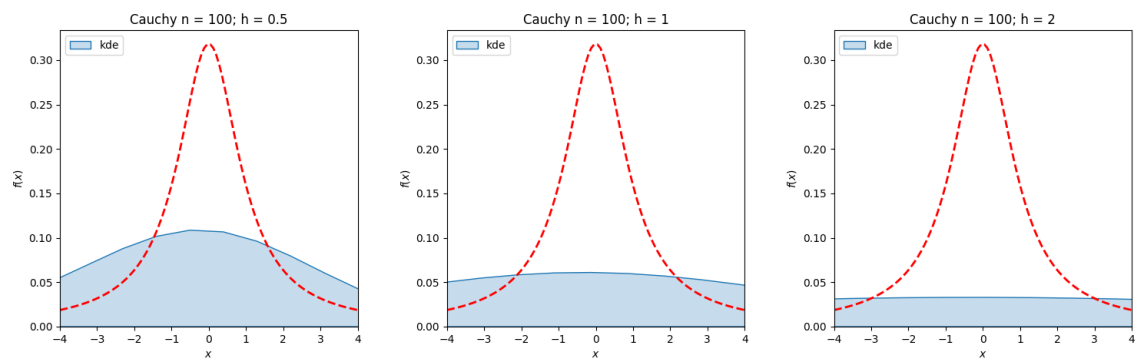


Рис. 21: Распределение Коши размерностью 100

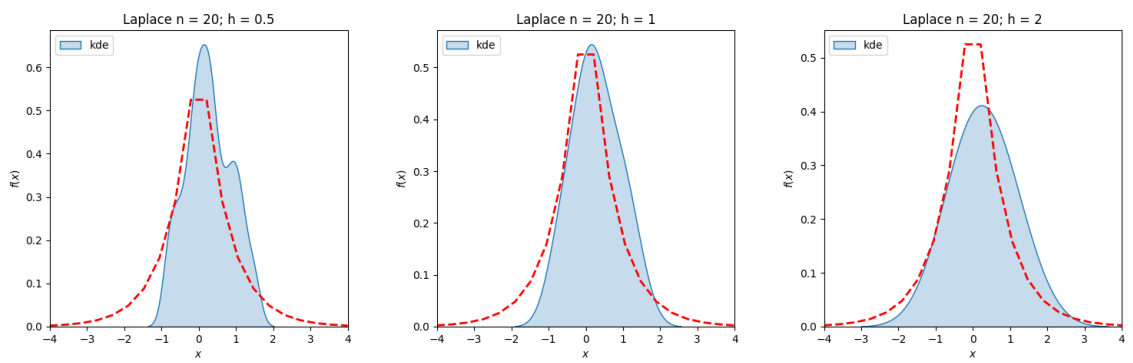


Рис. 22: Распределение Лапласа размерностью 20

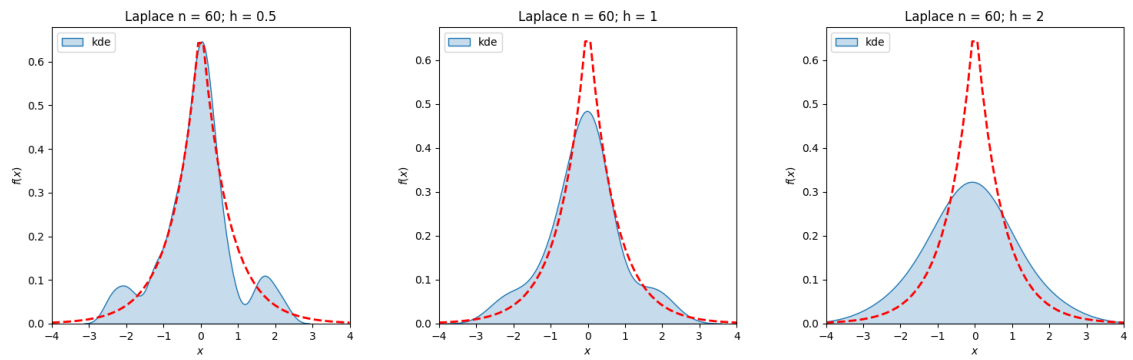


Рис. 23: Распределение Лапласа размерностью 60

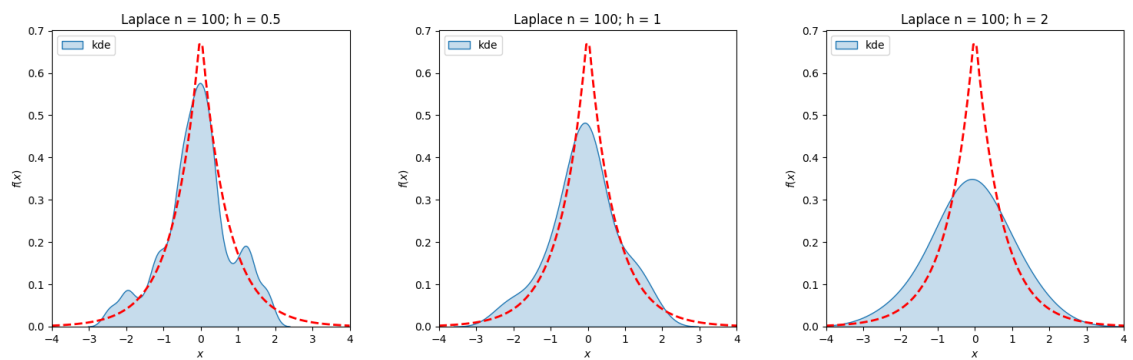


Рис. 24: Распределение Лапласа размерностью 100

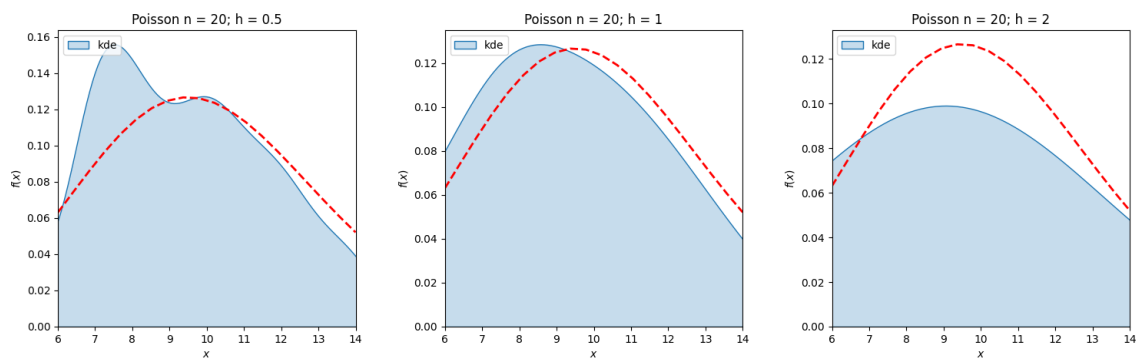


Рис. 25: Распределение Пуассона размерностью 20

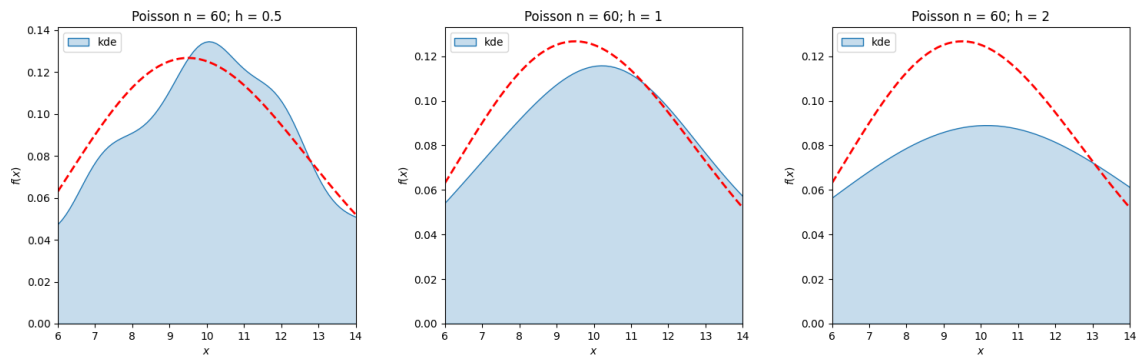


Рис. 26: Распределение Пуассона размерностью 60

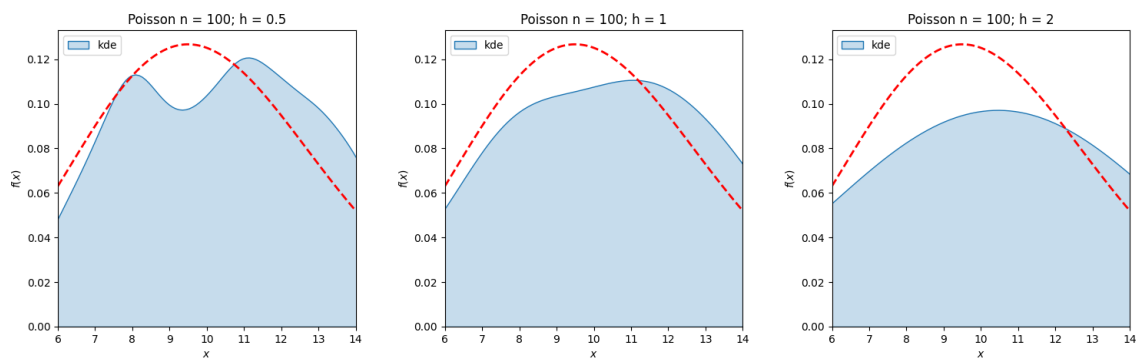


Рис. 27: Распределение Пуассона размерностью 100

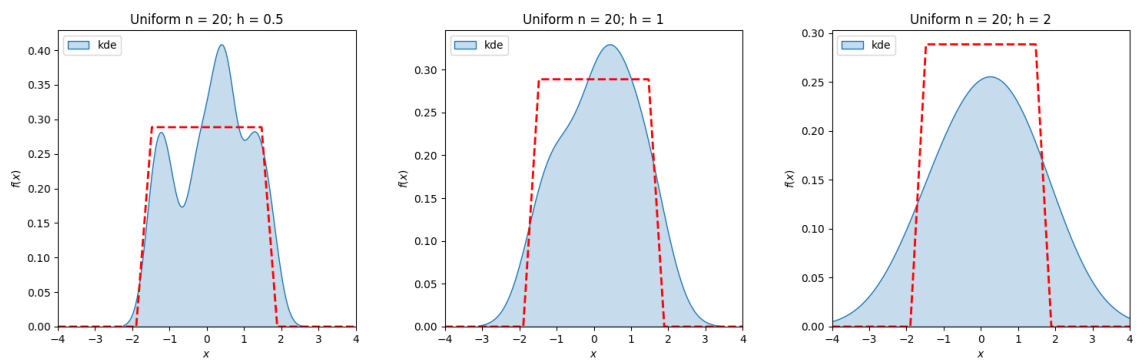


Рис. 28: Равномерное распределение размерностью 20

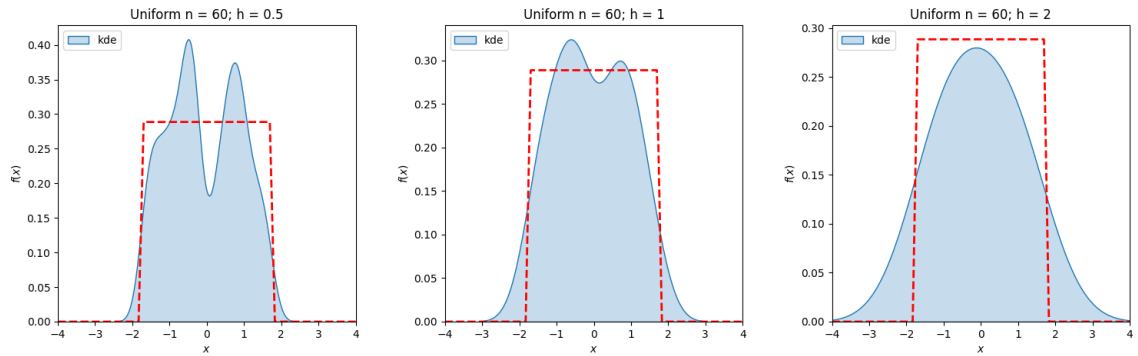


Рис. 29: Равномерное распределение размерностью 60

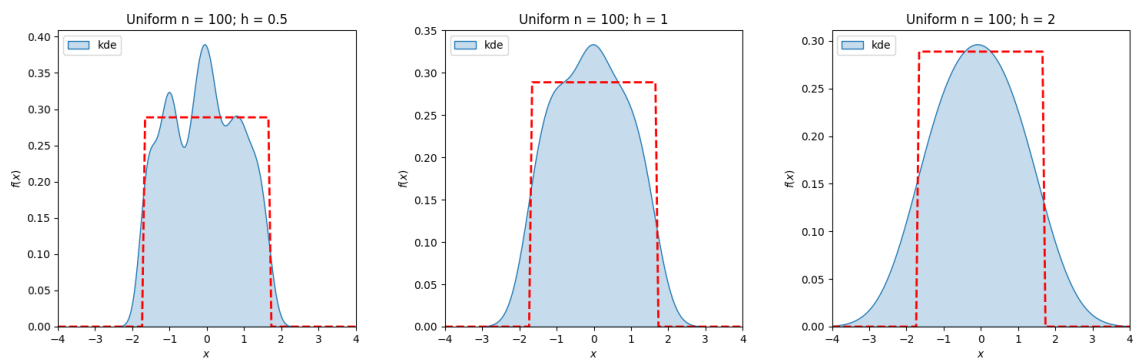


Рис. 30: Равномерное распределение размерностью 100

5 Обсуждение

5.1 Гистограмма и график плотности распределения

Можем сделать вывод, что при увеличении выборки для каждого из распределений, происходит приближение гистограммы к графику плотности вероятности того закона, по которому распределены величины сгенерированной выборки. Аналогично можем сказать, что чем больше выборка, тем более заметен характер распределения. Также можно заметить, что распределение Пуассона является более широким, что можно выделить, как отличительную черту распределения. На гистограммах наблюдаются всплески гистограмм, что наиболее хорошо прослеживается на распределении Коши

5.2 Характеристики положения и рассеяния

Проанализировав полученные результаты, можно заметить, 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. Такую ситуацию можно объяснить наличием различных выбросов, неопределенностью математического ожидания и бесконечностью дисперсии случайной величины, распределенной по данному закону.

5.3 Боксплот Тьюки и доля выбросов

Боксплот Тьюки позволяет оценивать характеристики распределений. Так, исходя из полученных рисунков, видно то, что мы трудоёмко анализировали в предыдущих частях. Для равномерного распределения заметно соответствие с теорией - вероятность нулевая и выбросов не было обнаружено. Для распределений Лапласа и Коши результаты для выборок оказались близкими к теории, а для распределений Пуассона и Нормального ниже соответствующих теоретических оценок.

5.4 Эмпирическая функция распределения

Можем сделать вывод, 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.

5.5 Ядерные оценки плотности распределения

Иллюстрации ядерных оценок плотностей распределения демонстрируют в большинстве случаев приближение ядерной оценки к функции плотности вероятности для всех h с увеличением размера выборки.

Для каждого из распределений оптимальным является свое значение параметра h . Параметр $h = h_n$ лучше всего приближает нормальное распределение, распределение Пуассона и равномерного распределение. Для распределения Коши и Лапласа оптимальным значением является $h = \frac{h_n}{2}$.

Список литературы

- [1] Histogram. URL: <https://en.wikipedia.org/wiki/Histogram>
- [2] Вероятностные разделы математики. Учебник для бакалавров технических направлений. // Под ред. Максимова Ю.Д. — Спб.: «Иван Федоров», 2001. — 592 с., илл.
- [3] Box plot. URL: https://en.wikipedia.org/wiki/Box_plot
- [4] Анатольев, Станислав (2009) «Непараметрическая регрессия», Квантиль, №7, стр. 37-52.