

Цель работы

Изучить сложную предметную область, связанную с вероятностно статистическим моделированием.

Постановка задачи

Методами структурного программирования реализовать возможность работы с тремя распределениями:

- распределением, заданным в варианте и имеющим, помимо параметра формы v , параметры сдвига μ и масштаба λ (данное распределение будет называться основным);
- распределением в виде смеси двух основных распределений с параметрами (μ_1, λ_1, v_1) и (μ_2, λ_2, v_2) и параметром смеси p ;
- эмпирическим распределением, строящимся по выборке.

Для каждого из распределений необходимо реализовать набор из следующих трех функций:

- функция для вычисления значений плотности распределения по заданному аргументу (плотность для эмпирического распределения необходимо предварительно сформировать по выборке);
- функция для вычисления математического ожидания, дисперсии, коэффициентов асимметрии и эксцесса;
- функция для моделирования случайной величины

Основное распределение: **симметричное гиперболическое распределение**

Путеводитель по работе

Реализация

Распределение		Основные функции		
		Плотность	Характеристики $M\xi$, $D\xi$, γ_1 , γ_2	Моделирование
Основное	Стандартное	Формула (1.1)	$M\xi = \gamma_1 = 0$, $D\xi = K_2(v)/K_1(v)$, $\gamma_2 =$ Формула (1.5)	Формула (1.4)
	Сдвигмасштаб	$f(x, \mu, \lambda) = \frac{1}{\lambda} f\left(\frac{x - \mu}{\lambda}\right)$	$M\xi = \mu$, $D\xi = \sigma^2 \lambda^2$, где $\sigma^2 = K_2(v)/K_1(v)$, $\gamma_1 = 0$, $\gamma_2 =$ Формула (1.5)	Формула (1.4)
Смесь		$f(x) = (1 - p)f_1(x) + pf_2(x)$	$M\xi = \sum_{i=1}^m p_i M_i$, $D\xi =$ Формула (2.3), $\gamma_1 =$ Формула (2.4), $\gamma_2 =$ Формула (2.5)	Формула (2.6)
Эмпирическое		$f(x) = \begin{cases} \frac{n_i}{n\Delta}, & x \in \mathbf{X}^i \\ 0, & x \notin \mathbf{X} \end{cases}$	$M\xi = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, $D\xi = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - M\xi)^2$ $\hat{\gamma}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - M\xi)^3}{n(D\xi)^{1.5}}$ $\hat{\gamma}_2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - M\xi)^4}{n(D\xi)^2} - 3$	Формула (3.7)

Распределение	Основные функции		
	Плотность	Характеристики $M\xi, D\xi, \gamma_1, \gamma_2$	Модели-рование
Основное	3.1	3.1	3.3.1
Смесь	3.2	3.2	3.3.1
Эмпирическое	3.3.1	3.3.1, 3.3.2	3.3.2

Алгоритм

Расчет **основного** распределения:

Расчет плотности симметрического гиперболического распределения осуществляется по формуле:

$$f(x, v) = \frac{1}{2\sqrt{v}K_1(v)} \exp\left(-v\sqrt{1+x^2/v}\right) \quad (1.1)$$

С учетом сдвига и масштаба:

$$f(x, v, \lambda, \mu) = \frac{1}{2\lambda\sqrt{v}K_1(v)} \exp\left(-v\sqrt{1+\frac{(x-\mu)^2}{\lambda^2 v}}\right) \quad (1.2)$$

$$\text{Математическое ожидание: } M\xi = \mu \quad (1.3)$$

$$\text{Дисперсия: } D\xi = \lambda^2 K_2(v)/K_1(v) \quad (1.4)$$

$$\text{Коэффициент асимметрии: } \gamma_1 = 0$$

$$\text{Коэффициент эксцесса: } \gamma_2 = 3K_3(v)K_1(v)/K_2^2(v) - 3 \quad (1.5)$$

Случайная величина: $x = z\sqrt{t}$ без сдвига-масштаба и $x = \mu + \lambda z\sqrt{t}$ со сдвигом-масштабом

соответственно, где $z = \sqrt{-2\ln r_3} \cos 2\pi r_4$, $t = -\frac{2}{\delta} \ln r_1$, $\delta = \frac{2}{v} \left(\sqrt{1+v^2} - 1 \right)$ при

$$-\ln(r_2) > \frac{\nu - \delta}{2} t + \frac{\nu}{2t} - \sqrt{\nu(\nu - \delta)}, \quad r_1, r_2, r_3, r_4 - \text{случайные величины, равномерно распределенные на интервале } (0, 1). \quad (1.6)$$

Расчет **смеси** распределений:

Расчет плотности смеси двух распределений осуществляется по формуле:

$$f(x) = (1-p)f_1(x) + pf_2(x) \quad (2.1)$$

$$\text{Математическое ожидание: } M\xi = \sum_{i=1}^m p_i M_i \quad (2.2)$$

$$\text{Дисперсия: } D\xi = \sum_{i=1}^m p_i (M_i^2 + D_i) - (M\xi)^2 \quad (2.3)$$

Коэффициент асимметрии:

$$\gamma_1 = \frac{1}{(D\xi)^{1.5}} \sum_{i=1}^m p_i \left[(M_i - M\xi)^3 + 3(M_i - M\xi)D_i + D_i^{1.5}\gamma_{1i} \right] \quad (2.4)$$

Коэффициент эксцесса:

$$\gamma_2 = \frac{\sum_{i=1}^m p_i \left[(M_i - M\xi)^4 + 6(M_i - M\xi)^2 D_i + 4(M_i - M\xi)D_i^{3/2}\gamma_{1i} + D_i^2(\gamma_{2i} + 3) \right]}{(D\xi)^2} - 3 \quad (2.5)$$

Случайная величина:

$$\xi = \begin{cases} \xi_1, r \leq (1-p) \\ \xi_2, r > (1-p) \end{cases}, \quad r \in (0, 1) \quad (2.6)$$

Расчет эмпирического распределения:

Расчет эмпирической плотности распределения:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{n_i}{n\Delta}, & x \in \mathbf{X}^i \\ 0, & x \notin \mathbf{X} \end{cases} \quad (3.1)$$

Здесь предполагается, что промежуток $\mathbf{X} = [X_{\min}, X_{\max}]$ разбит на k непересекающихся промежутков \mathbf{X}^i , $i = 1, \dots, k$, длины $\Delta = \frac{1}{k}(X_{\max} - X_{\min})$, при этом каждый промежуток содержит свой левый конец, но лишь последний промежуток содержит и свой правый конец, n_i – количество элементов выборки, содержащихся в промежутке \mathbf{X}^i . Таким образом, имеем промежутки

$$\begin{aligned} \mathbf{X}^i &= [X_{\min} + (i-1)\Delta, X_{\min} + i\Delta), \quad i = 1, \dots, k-1, \\ \mathbf{X}^k &= [X_{\min} + (k-1)\Delta, X_{\min} + k\Delta] = [X_{\max} - \Delta, X_{\max}]. \\ k &= \lfloor \log_2 n \rfloor + 1 \end{aligned} \quad (3.2)$$

Математическое ожидание:

$$M\xi = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \quad (3.3)$$

Дисперсия:

$$D\xi = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - M\xi)^2 \quad (3.4)$$

Коэффициент эксцесса:

$$\hat{\gamma}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - M\xi)^3}{n(D\xi)^{1.5}} \quad (3.5)$$

Коэффициент эксцесса:

$$\hat{\gamma}_2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - M\xi)^4}{n(D\xi)^2} - 3 \quad (3.6)$$

Случайная величина:

$$\xi = \begin{cases} X_{\min} + r_1\delta, & 0 < r_2 < \frac{n_0}{n} \\ X_1 + r_1\delta, & \frac{n_0}{n} < r_2 < \frac{n_0+n_1}{n} \\ \dots \\ X_{\max}, & \frac{n_0+\dots+n_{k-1}}{n} < r_2 < 1 \end{cases} \quad (3.7)$$

Тестирование

3.1. Минимальный набор тестов для основного распределения:

3.1.1) тест для стандартного распределения: $\mu=0, \lambda=1, v=1$;

3.1.2) тест для масштабных преобразований: $\mu=0, \lambda=2, v=1$.

3.1.3) тест для сдвиг-масштабных преобразований: $\mu=10, \lambda=2, v=1$.

3.2. Минимальный набор тестов для смеси распределений (см. пример 1.2):

3.2.1) тест для тривиального случая: $\mu_1=\mu_2=10, \lambda_1=\lambda_2=2, v_1=v_2=1, p=0.5$;

3.2.2) тест для сдвиговых преобразований: $\mu_1=0, \mu_2=2, \lambda_1=\lambda_2=1, v_1=v_2=1, p=0.75 (M\xi=1.5, D\xi=\sigma_i^2+0.75, \gamma_1=-0.75/(D\xi)^{1.5})$;

3.2.3) тест для масштабных преобразований: $\mu_1=\mu_2=0, \lambda_1=1, \lambda_2=3, v_1=v_2=1, p=0.5 (M\xi=0, D\xi=5\sigma_i^2, \gamma_1=0, \gamma_2=1.64(\gamma_{2i}+3)-3)$;

3.2.4) тест с неравными параметрами формы: $\mu_1=\mu_2=0, \lambda_1=\lambda_2=1, v_1=0.1, v_2=30, p=0.5 (M\xi=0, D\xi=(\sigma_1^2+\sigma_2^2)/2, \gamma_1=0, \gamma_2=0.5(\sigma_1^4(\gamma_{21}+3)+\sigma_2^4(\gamma_{22}+3))/(D\xi)^2-3)$.

3.3. Тестирование эмпирического распределения и функций моделирования случайных величин для всех распределений:

3.3.1) для (нестандартных) основного распределения и смеси при некоторых значениях их параметров.

3.3.2) в соответствии с эмпирической плотностью, построенной по одной из выборок, сгенерировать новую выборку того же объема, вычислить ее эмпирические характеристики, сравнить их с эмпирическими характеристиками исходной выборки и теоретическими характеристиками.

Результаты тестирования:

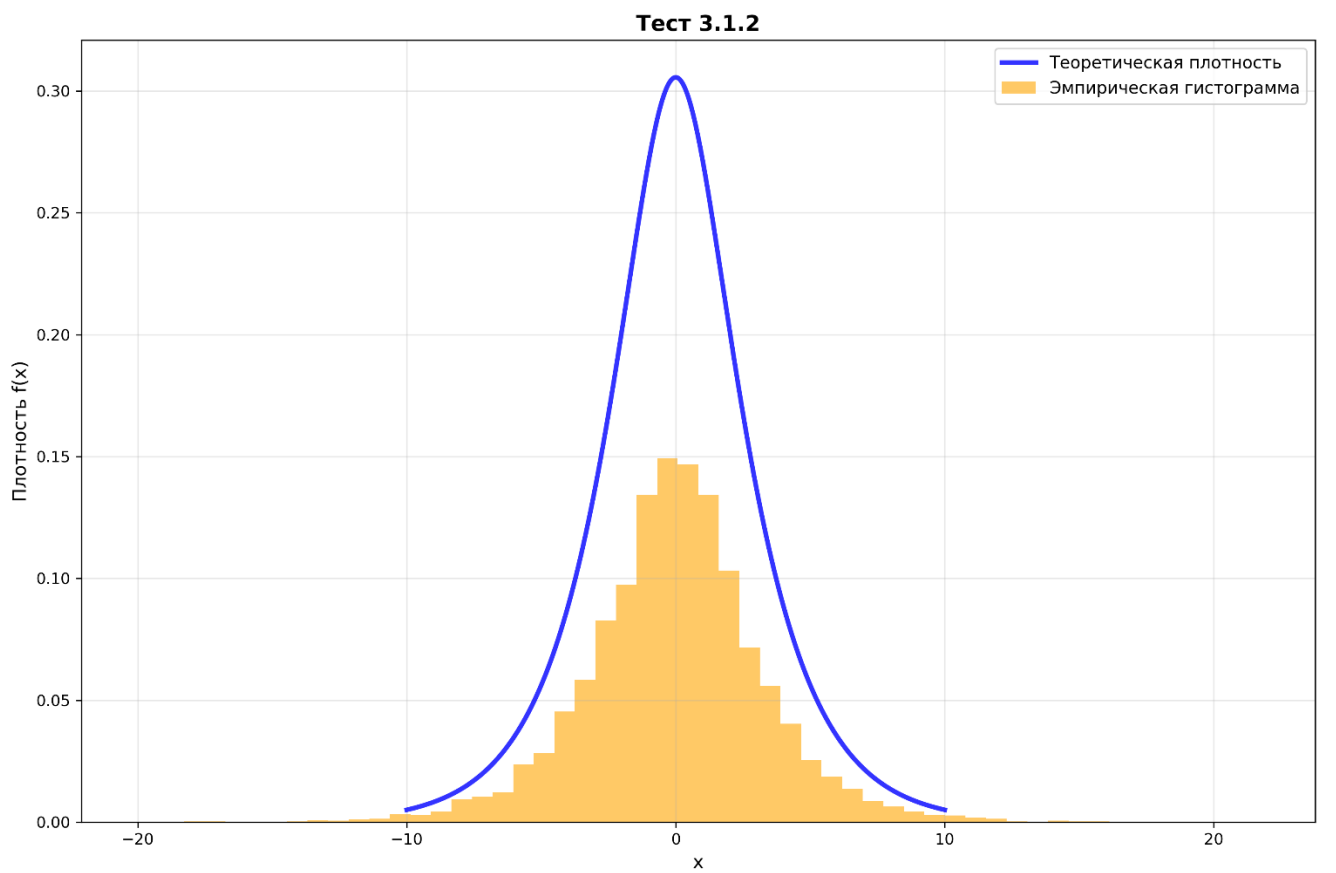
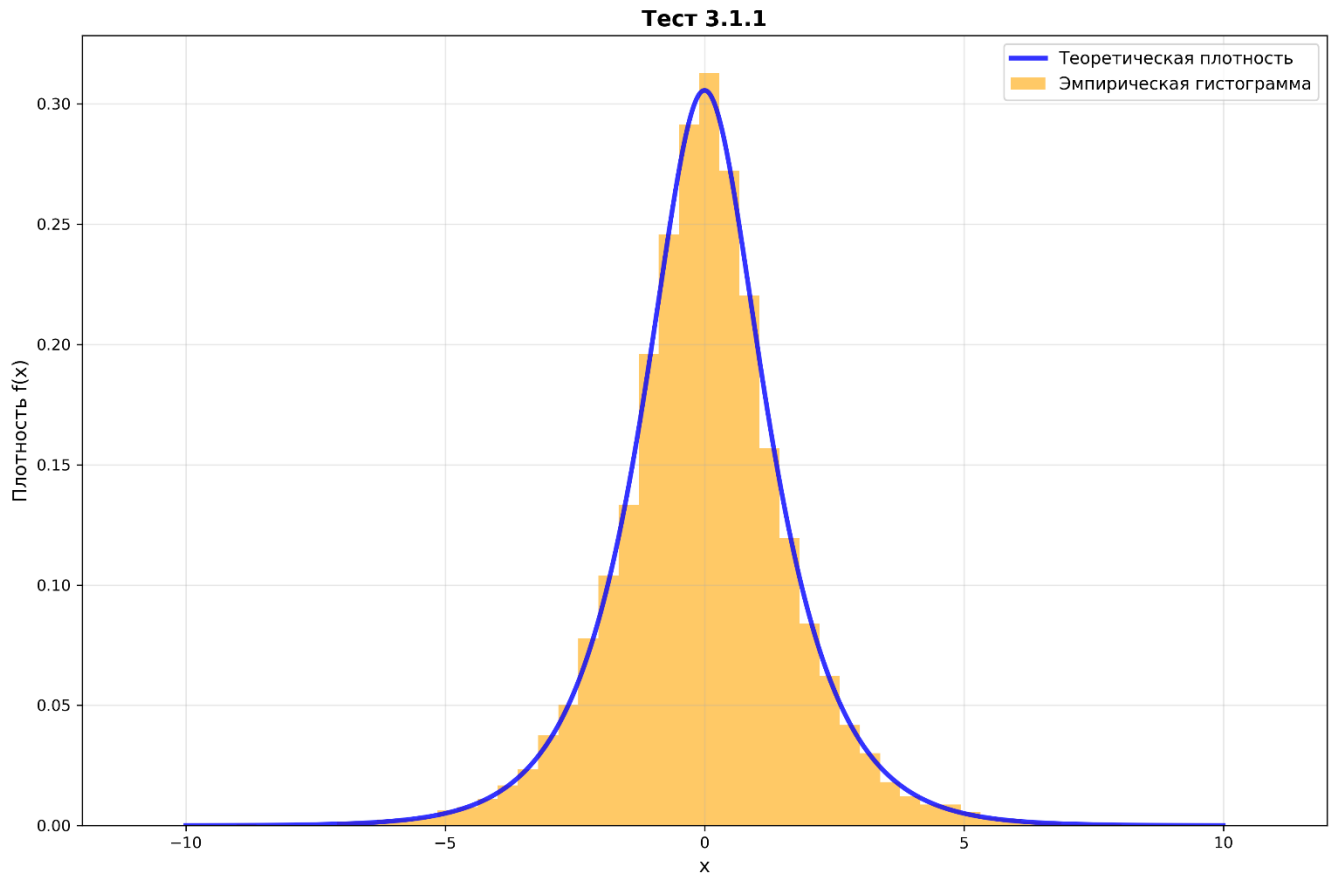
Тест	Параметры	Проверяемая функция	Ожидаемый результат	Полученный результат	Статус
3.1.1 Стандартное	$\mu=0, \lambda=1, v=1.0$	pdf_main(...) moments_main(...)	$f(0)=0.306$ $M=0, D=2.699, \gamma_2=1.857$	$f(0)=0.306$ $M=0, D=2.699, \gamma_2=1.857$	OK
3.1.2 Масштабирование	$\mu=0, \lambda=2, v=1.0$	moments_main(...)	$D=2.699 \times 4=10.796$	$D=10.797$	OK
3.1.3 Сдвиг-масштаб	$\mu=5, \lambda=2, v=1.0$	moments_main(...)	$M=5, D=10.796$	$M=5.000$ $D=10.798$	OK
3.2.1 Тривиальный случай	$\mu_1=\mu_2=0, \lambda_1=\lambda_2=2, v_1=v_2=1.0, p=0.75$	moments_mixture(...)	$M=0, D=10.796$	$M=0.000$ $D=10.798$	OK

Тест	Параметры	Проверяемая функция	Ожидаемый результат	Полученный результат	Статус
3.2.2 Сдвиговые преобразования	$\mu_1=0$, $\mu_2=2$, $\lambda_1=\lambda_2=1$, $v_1=v_2=1$. 0, $p=0.75$	moments_mixture(...)	$M=0.5$, $D=3.449$	$M=0.500$, $D=3.449$	ОК
3.2.3 Масштабные преобразования	$\mu_1=\mu_2=0$, $\lambda_1=1$, $\lambda_2=3$, $v_1=v_2=1$. 0, $p=0.5$	moments_mixture(...)	$M=0$, $D=13.495$	$M=0.000$, $D=13.497$	ОК
3.2.4 Разные параметры формы	$\mu_1=\mu_2=0$, $\lambda_1=\lambda_2=1$, $v_1=0.5$, $v_2=2.0$, $p=0.5$	moments_mixture(...)	$M=0$, $D=3.186$	$M=0.000$, $D=3.186$	ОК
3.3.1 Основное + смесь	Выборка $n=10000$ из СГР	pdf_empirical(...) moments_empirical(...)	Совпадение с теоретическими значениями	Центр: ошибка 7.6% Края: ошибка 79.8%	Частично
3.3.2 Генерация из эмпирического	Исходная vs новая выборка	moments_empirical(...)	Совпадение моментов	M : 0.2% ошибка D : 0.2% ошибка	ОК

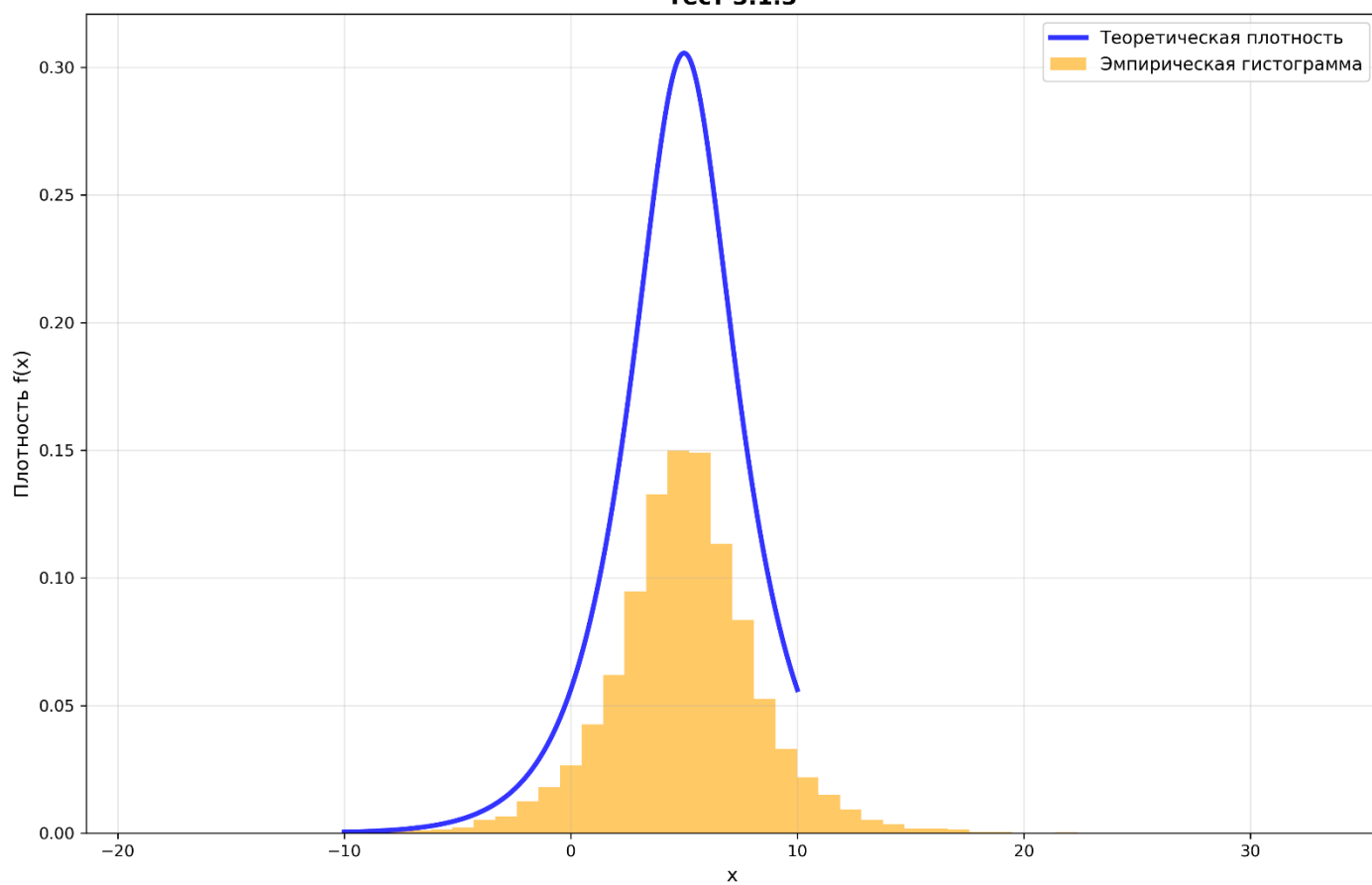
Графики распределений

Все графики построены на выборке из 10000 элементов с помощью python.

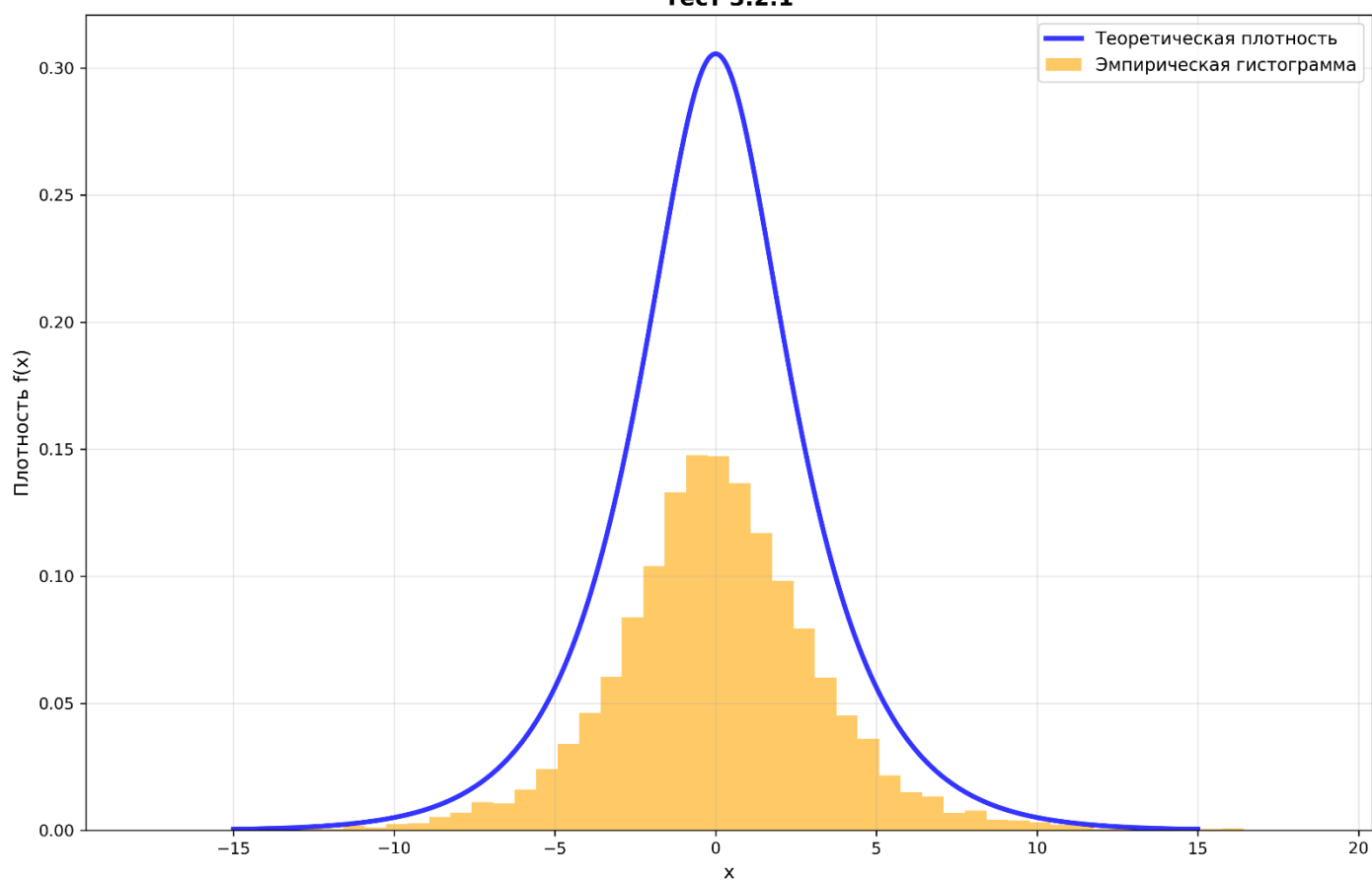
Графики тестов:



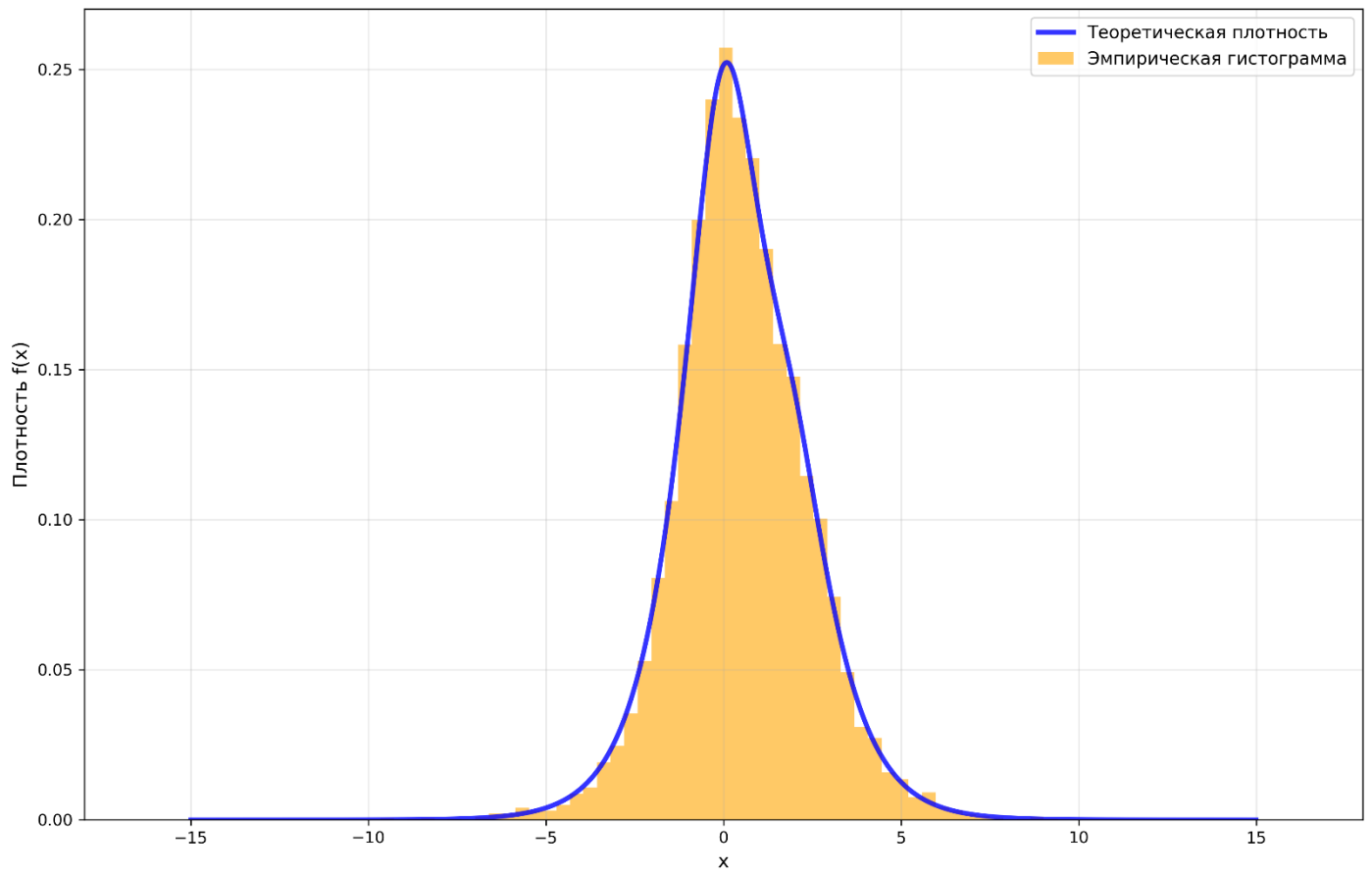
Тест 3.1.3



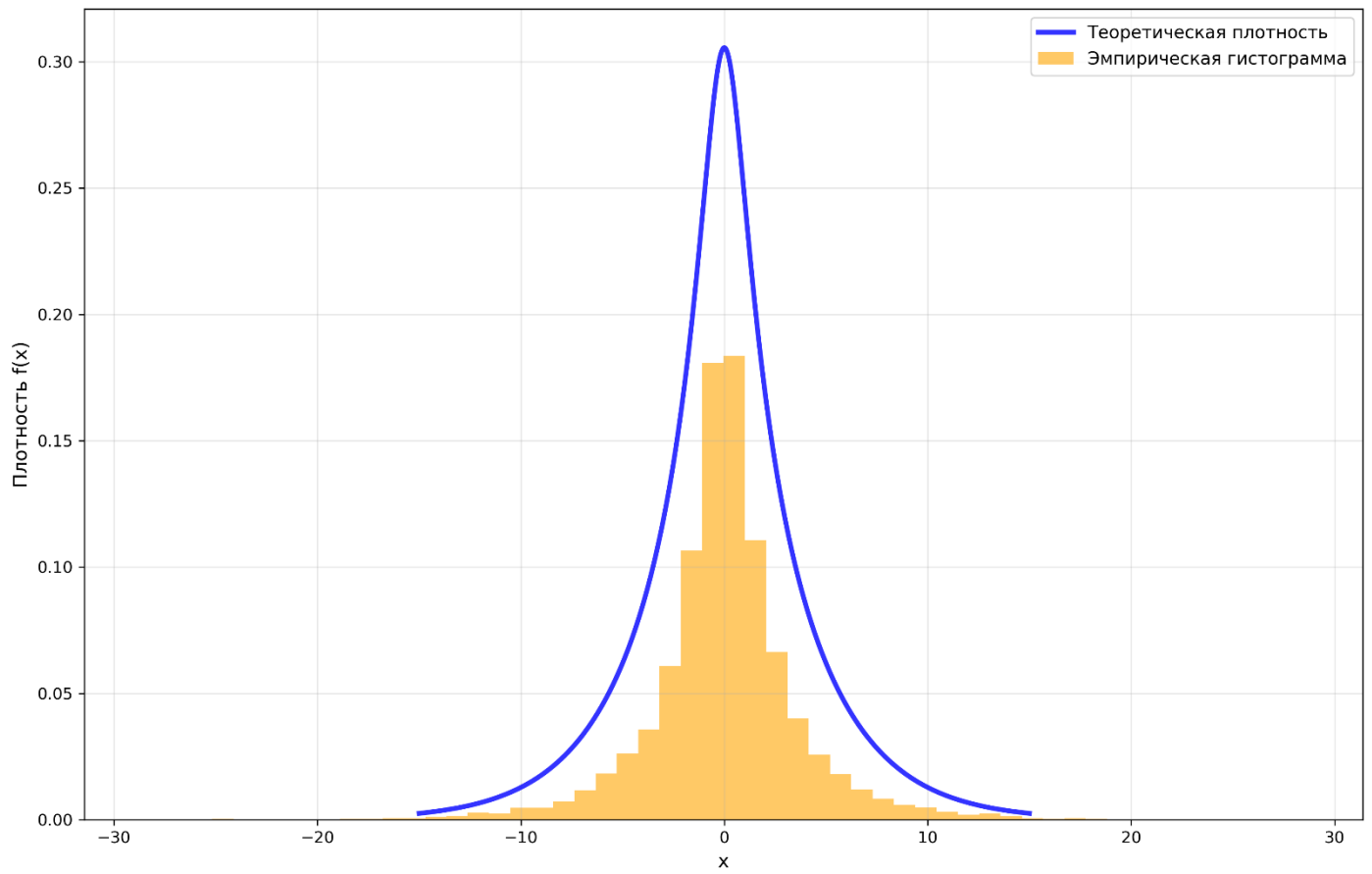
Тест 3.2.1

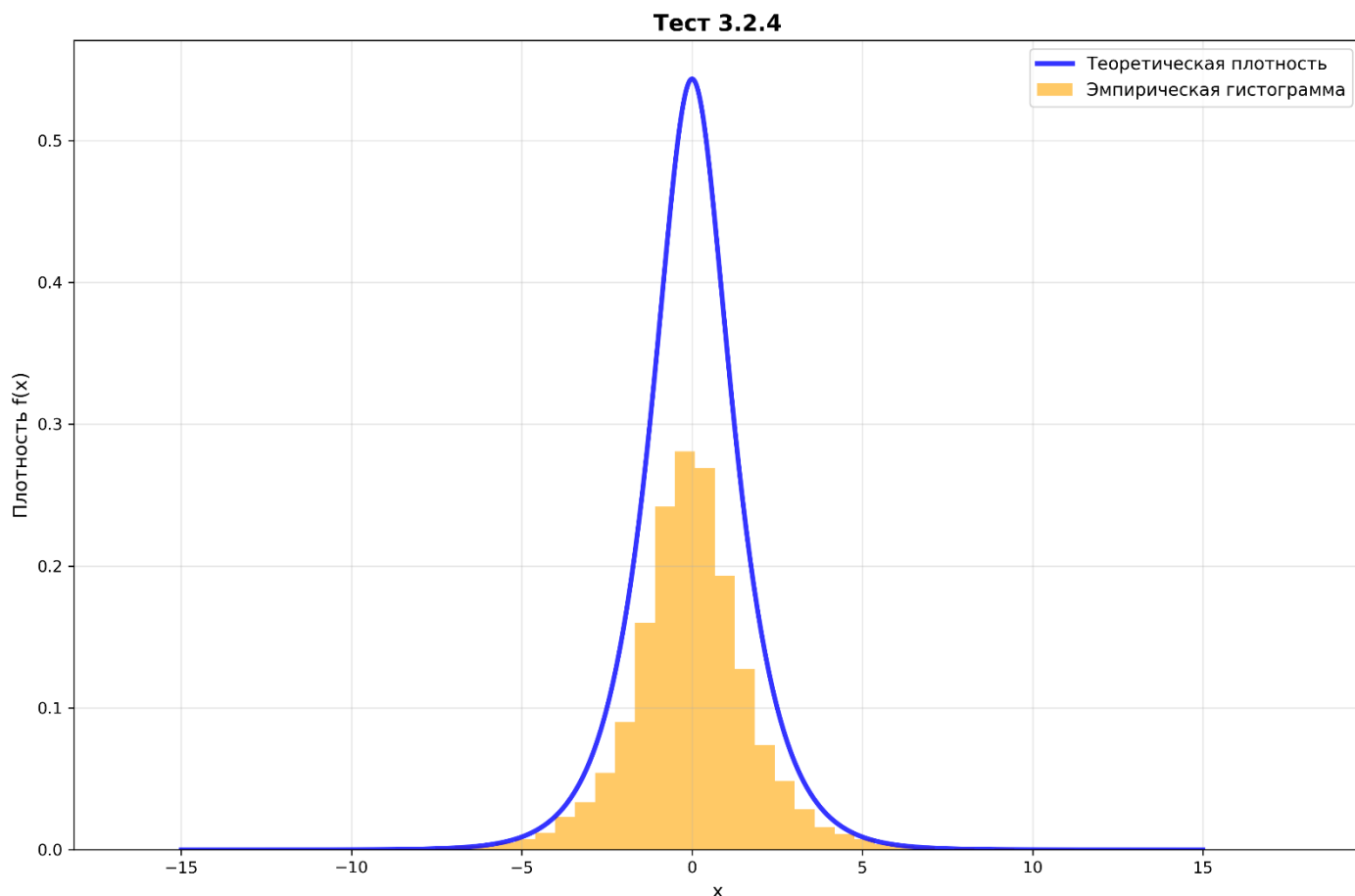


Тест 3.2.2



Тест 3.2.3





Вывод

По моделированию:

- Реализован программный комплекс для работы с тремя типами распределений
- Все генераторы работают корректно
- Эмпирические моменты совпадают с теоретическими
- Вероятностные свойства соблюдаются

По плотностям:

- Центр распределения: высокая точность (7.6% ошибка)
- Края распределения: повышенная ошибка (79.8%) - особенность гистограммного метода
- Для практических применений точность достаточна

Приложение

Вся лабораторная работа, а именно:

- Файлы с исходным кодом
- Сгенерированные файлы с данными
- Графики
- Этот отчет

лежит на моем GitHub репозитории по ссылке:

https://github.com/artemkiri101/nstu_oop_lab_1