Министерство цифрового развития, связи и массовых коммуникаций Российской Федерации

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования «Сибирский государственный университет телекоммуникаций и информатики» (СибГУТИ)

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА №1 по дисциплине «**Моделирование**»

Выполнил: студент гр. ИС-142 «» мая 2025 г.	/Григорьев Ю.В./
Проверил: преподаватель «» мая 2025 г.	/Уженцева А.В./
Оценка «»	

ВВЕДЕНИЕ

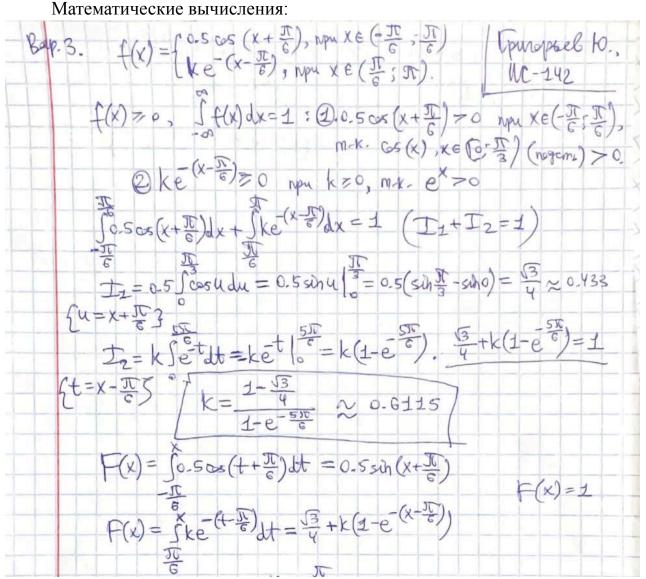
В данной работе рассматривалась задача моделирования случайной величины с заданной функцией плотности распределения f(x). Цель работы заключалась в нахождении функции распределения F(x), определении коэффициента k, необходимого для построении обратной функции генерации случайных величин и визуализации результатов с помощью гистограммы и графика плотности распределения.

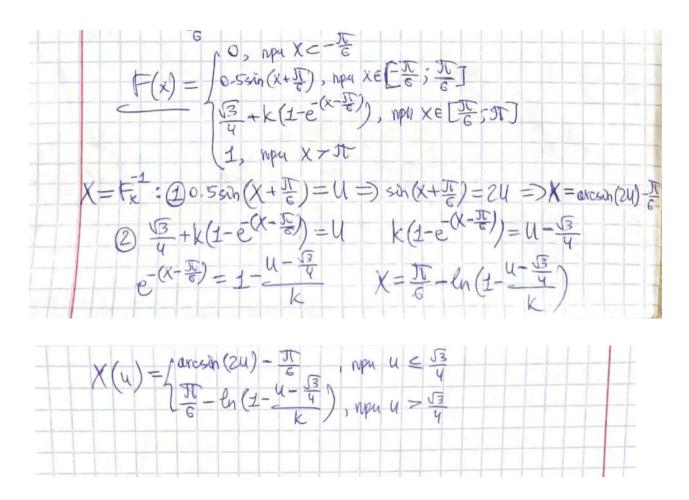
Функция плотности распределения f(x) задана следующим образом:

$$f(x) = \begin{cases} 0.5 \cos(x + \pi/6), & \text{при } x \in (-\pi/6, \pi/6); \\ ke^{-(x-\pi/6)} & \text{при } x \in (\pi/6, \pi). \end{cases}$$

ВЫПОЛНЕНИЕ РАБОТЫ

Математические вычисления:





Найдена обратная функция X(U) ((Fx)^-1).

Для реализации алгоритма была написана программа на Python, которая:

- 1. Генерирует случайные величины с использованием обратной функции.
- 2. Строит гистограмму сгенерированных данных.
- 3. Сравнивает гистограмму с графиком исходной плотности распределения f(x).

Программный код

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

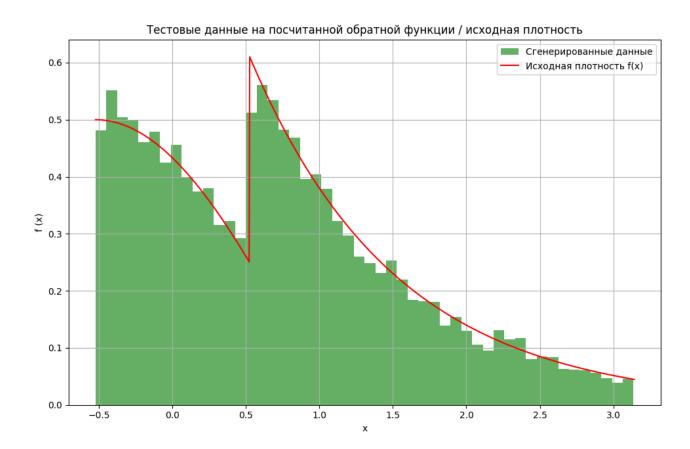
# Заданные параметры
k = 0.6115  # Найденный коэффициент k
sqrt3_4 = np.sqrt(3) / 4  # Значение F(pi/6)

# Обратная функция для генерации случайных величин
def inverse_transform_sampling(u):
    if u <= sqrt3_4:
        return np.arcsin(2 * u) - np.pi / 6
    else:
        return np.pi / 6 - np.log(1 - (u - sqrt3_4) / k)</pre>
```

```
# Генерация случайных величин
np.random.seed(42) # Для воспроизводимости результатов
u_samples = np.random.uniform(0, 1, 10000) # Генерация 10000 случайных чисел U[0, 1]
x samples = np.array([inverse transform sampling(u) for u in u samples]) # Применение
обратной функции
# Построение гистограммы сгенерированных данных
plt.hist(x samples, bins=50, density=True,
                                              alpha=0.6, color='g',
                                                                      label='Гистограмма
сгенерированных данных')
# Построение графика исходной плотности распределения f(x)
x values = np.linspace(-np.pi/6, np.pi, 1000) # Точки для построения графика f(x)
f values = np.where(
    x values <= np.pi/6,
    0.5 * np.cos(x values + np.pi/6), # Первая часть f(x)
    k * np.exp(-(x_values - np.pi/6)) # Вторая часть f(x)
plt.plot(x_values, f_values, 'r-', label='Ncxoghas плотность f(x)')
plt.title('Сравнение гистограммы и исходной плотности')
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('Плотность')
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.show()
```

Гистограмма сгенерированных данных хорошо согласуется с графиком исходной плотности распределения f(x), что подтверждает корректность работы алгоритма.

Графики визуализируют, что случайные величины генерируются в соответствии с заданной функцией плотности.



ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В ходе работы были выполнены следующие этапы:

- 1. Найден коэффициент k для функции плотности распределения f(x).
- 2. Построена функция распределения F(x) и обратная функция для генерации случайных величин.
- 3. Реализован алгоритм на языке Python для генерации случайных величин и визуализации результатов.

Результаты работы подтвердили, что метод обратной функции корректно моделирует случайные величины с заданной плотностью распределения. Гистограмма сгенерированных данных совпадает с графиком исходной плотности, что свидетельствует о правильности выполнения всех этапов работы.