

ГУАП

КАФЕДРА № 41

ОТЧЕТ
ЗАЩИЩЕН С ОЦЕНКОЙ
ПРЕПОДАВАТЕЛЬ

старший преподаватель		Е. К. Григорьев
должн., уч. степень, звание	подпись, дата	инициалы, фамилия

ОТЧЕТ О ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЕ № 1.

МОДЕЛИРОВАНИЕ ГЕНЕРАТОРОВ РАВНОМЕРНО
РАСПРЕДЕЛЕННЫХ ПСЕВДОСЛУЧАЙНЫХ ЧИСЕЛ.

по курсу: МОДЕЛИРОВАНИЕ.

РАБОТУ ВЫПОЛНИЛ

СТУДЕНТ ГР. №	4217		У. А. Мазориев
		подпись, дата	инициалы, фамилия

Цель работы:

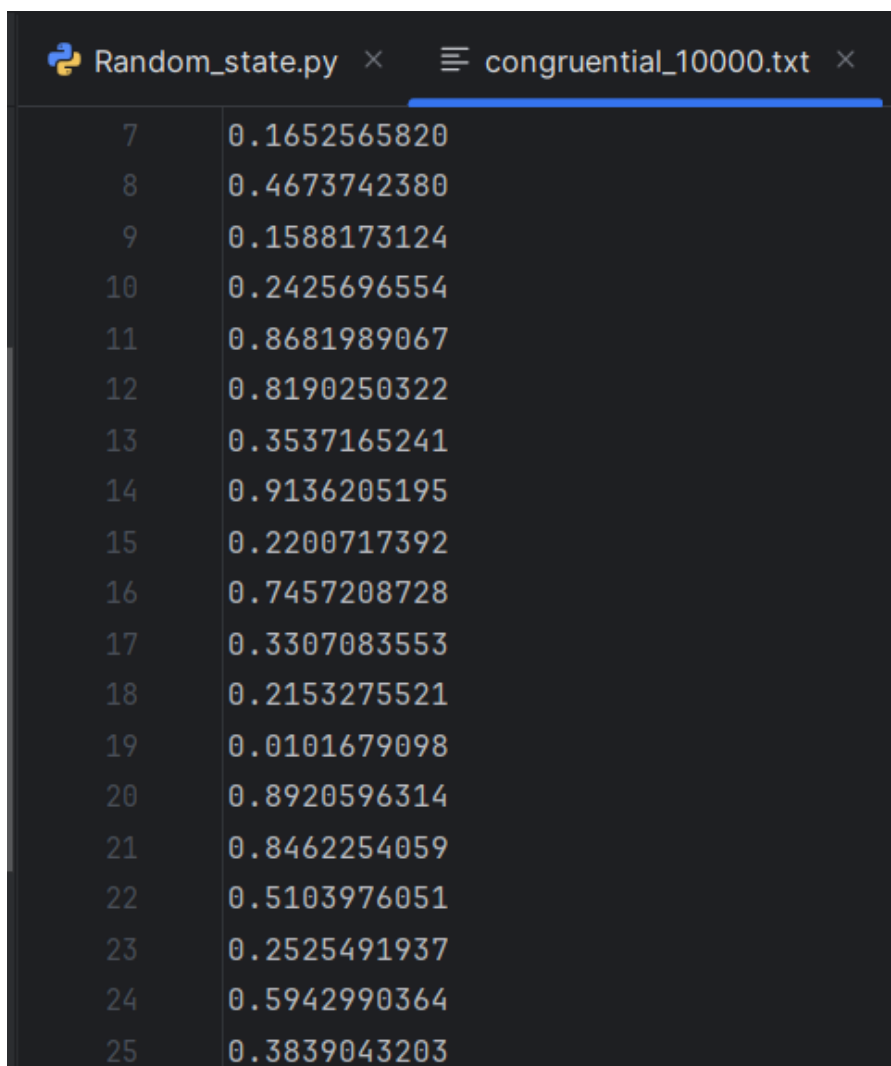
Получить навыки моделирования наиболее известных генераторов равномерно распределенных псевдослучайных чисел в программной среде Python, а также первичной оценки качества полученных псевдослучайных чисел.

Результат выполнения работы

Программный код на Python, наборы в формате txt, графики в png формате можно посмотреть по ссылке на GitHub: <https://github.com/Mrx112426/Modelirovanie/tree/main>

Ход выполнения работы

Для начала генерируются 9 наборов псевдослучайных чисел с помощью 3 алгоритмов с заданными количеством числе $N = [1000, 5000, 10000]$ (рис. 1).



The image shows a screenshot of a code editor with two tabs: 'Random_state.py' and 'congruential_10000.txt'. The 'congruential_10000.txt' tab is active and displays a list of 19 pseudorandom numbers, each preceded by a line number from 7 to 25. The numbers are displayed in a light blue font on a dark background.

7	0.1652565820
8	0.4673742380
9	0.1588173124
10	0.2425696554
11	0.8681989067
12	0.8190250322
13	0.3537165241
14	0.9136205195
15	0.2200717392
16	0.7457208728
17	0.3307083553
18	0.2153275521
19	0.0101679098
20	0.8920596314
21	0.8462254059
22	0.5103976051
23	0.2525491937
24	0.5942990364
25	0.3839043203

Рисунок 1- Пример сформированного набора

Мультипликативный конгруэнтный генератор. Реализуется следующим образом: $R_{n+1} = \{(AR_n + C) \bmod M\}$, где $A = 7^5$, $C = 0$, $M = 2^{32} - 1$, также стоит отметить, что в этом способе нужно самостоятельно назначить начальное значение, рекомендуется выбрать $R_n = 2^{-p}$ где p зависит от количества двоичных разрядов в мантиссе ячейки. На рисунках 2–4 показаны гистограмма, эмпирическая функция распределения и точечный график для разных N .

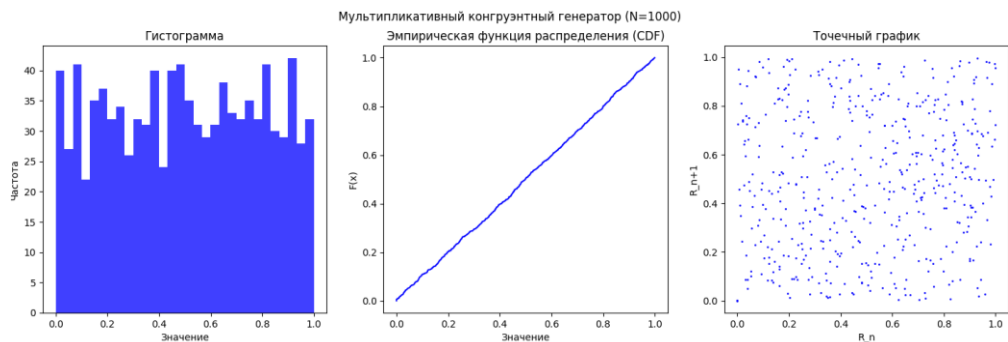


Рисунок 2 – МКГ при $N = 1000$

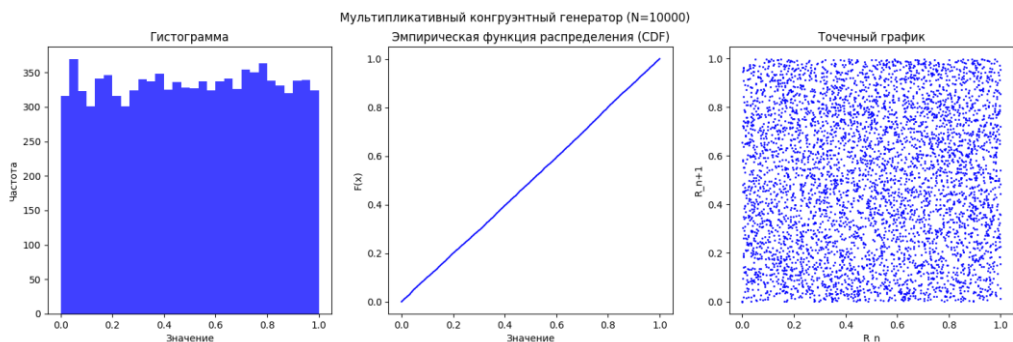


Рисунок 3 – МКГ при $N = 5000$

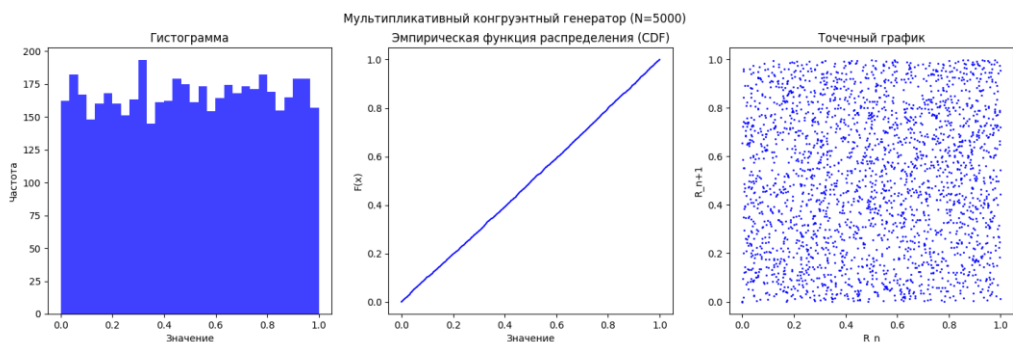


Рисунок 4 – МКГ при $N = 10000$

Далее реализуется генератор Фибоначчи

$$R^n = \begin{cases} R_{n-a} - R_{n-b}, & \text{если } R_{n-a} \geq R_{n-b} \\ R_{n-a} - R_{n-b} + 1, & \text{если } R_{n-a} < R_{n-b} \end{cases}$$

Где R_n – псевдослучайные числа в диапазоне $[0,1]$. a и b – целые положительные числа, называемые лагами или константами запаздывания. Для работы данному генератору требуется $\max\{a,b\}$ предыдущих сгенерированных случайных чисел, которые могут быть реализованы например мультипликативным конгруэнтным генератором. Константы запаздывания рекомендуется выбрать $a = 63$, $b = 31$. На рисунках 5–7 показаны гистограмма, эмпирическая функция распределения и точечный график для разных N .

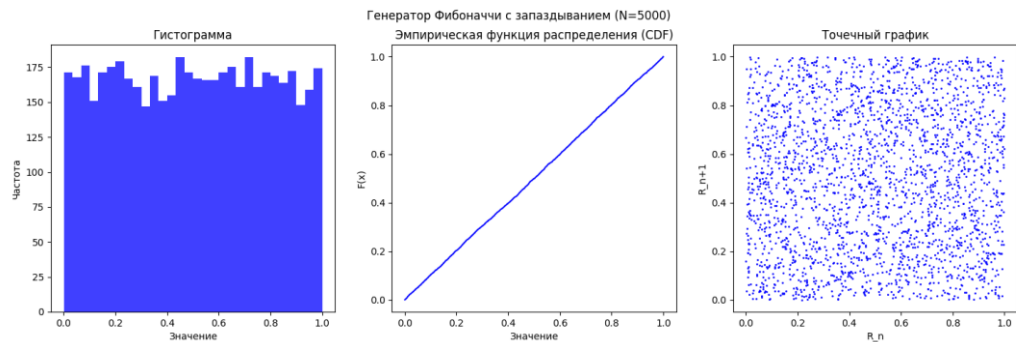


Рисунок 5 – Генератор Фибоначчи при $N = 1000$

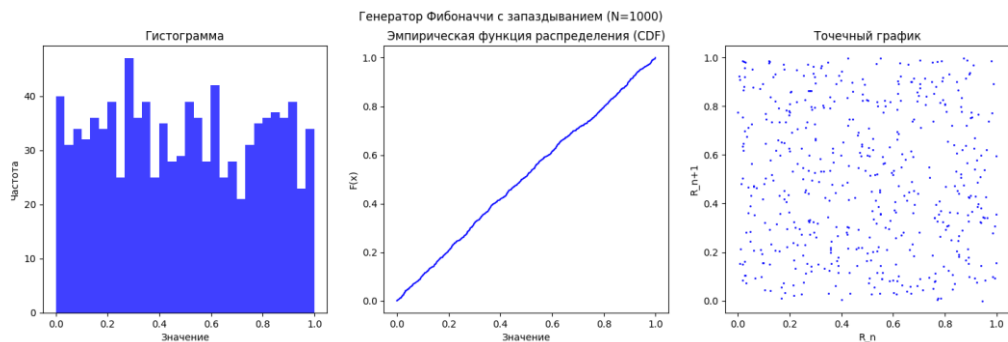


Рисунок 6 – Генератор Фибоначчи при $N = 5000$

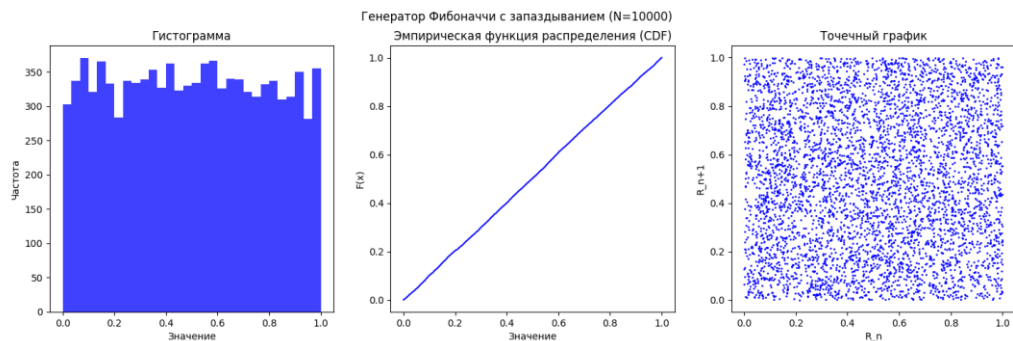


Рисунок 7 – Генератор Фибоначчи при $N = 10000$

После реализуется Вихрь Мерсенна, в нем генерируются две различные независимые последовательности 32-битовых целых чисел, из которых составляется одно 64-битовое число. На рисунках 8–10 показаны гистограмма, эмпирическая функция распределения и точечный график для разных N .

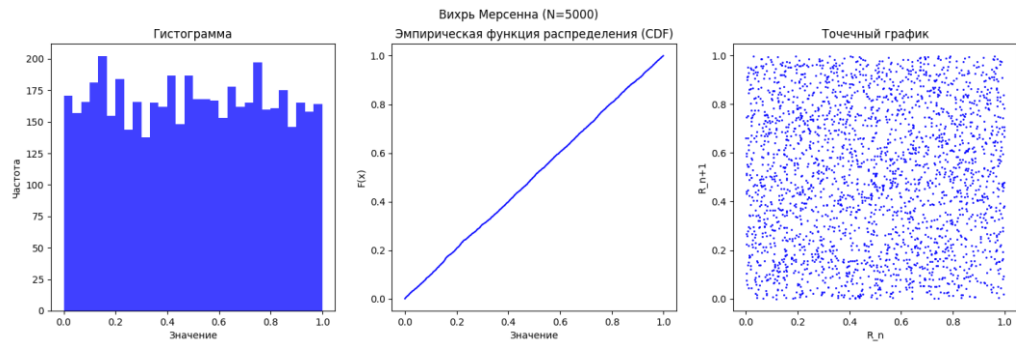


Рисунок 8 – Вихрь Мерсенна при $N = 1000$

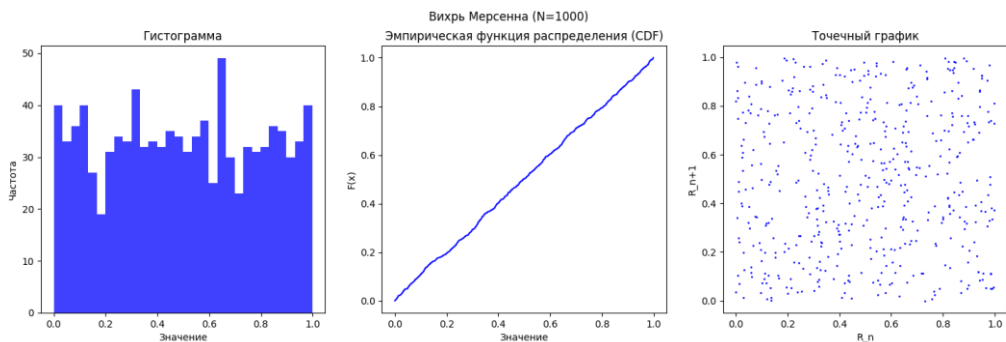


Рисунок 9 – Вихрь Мерсенна при $N = 5000$

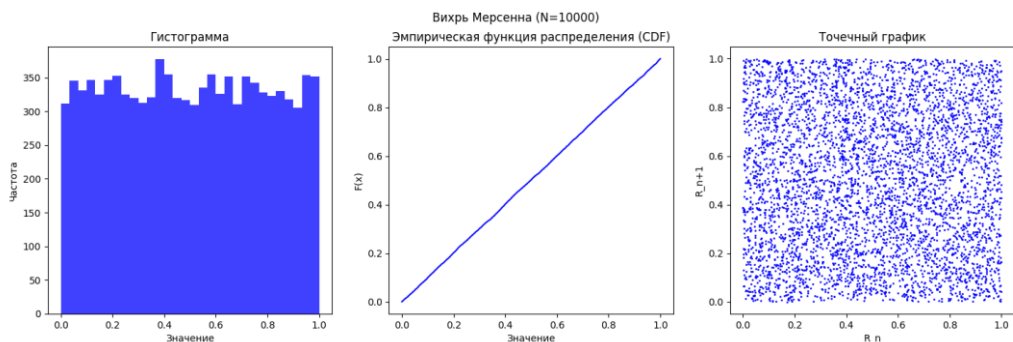


Рисунок 10 – Вихрь Мерсенна при $N = 10000$

Можно сделать вывод, что на основе гистограмм все три генератора эффективно генерируют равномерные псевдослучайные числа. Однако, на основании данных диаграмм невозможно однозначно определить, какой из генераторов дает более стабильные результаты, поскольку графики всех трех

методов выглядят схожими. На малых значениях наблюдаются небольшие колебания, в то время как на больших значениях они практически отсутствуют.

Графики эмпирических функций распределения демонстрируют линейное поведение для всех трех генераторов, что свидетельствует о высоком качестве генерации равномерных псевдослучайных чисел.

Диаграммы рассеяния подтверждают, что все три генератора успешно обеспечивают равномерное распределение чисел, не показывая явных закономерностей.

После вычисляются оценки математического ожидания, дисперсии и среднеквадратического отклонения (СКО) для каждой выборки (рис. 11).

	Метод	N	Матем. Ож	Дисперсия	СКО
0	Мультипликативный конгруэнтный генератор	1000	0.506139	0.079803	0.282493
1	Генератор Фибоначчи с запаздыванием	1000	0.493851	0.081827	0.286054
2	Вихрь Мерсенна	1000	0.522640	0.085855	0.293010
3	Мультипликативный конгруэнтный генератор	5000	0.503010	0.081325	0.285176
4	Генератор Фибоначчи с запаздыванием	5000	0.501405	0.083843	0.289556
5	Вихрь Мерсенна	5000	0.497823	0.083819	0.289514
6	Мультипликативный конгруэнтный генератор	10000	0.500454	0.082354	0.286974
7	Генератор Фибоначчи с запаздыванием	10000	0.497208	0.083984	0.289800
8	Вихрь Мерсенна	10000	0.495530	0.083317	0.288646

Рисунок 11 - Сравнение показателей по каждому методу

Существенных отличий между методами нет, все они хорошо подходят для генерации равномерных случайных чисел.

После аналитически вычисляются значения математического ожидания, дисперсии и среднеквадратического отклонения для равномерного распределения с параметрами (0, 1), также построить графики плотности распределения $f(x)$ и функции распределения $F(x)$ равномерного закона распределения (рис. 6).

Для равномерного распределения (a, b) математическое ожидание рассчитывается по формуле:

$$M = \frac{a + b}{2}$$

Дисперсия:

$$D = \frac{(b - a)^2}{12}$$

Среднеквадратическое отклонение:

$$\sigma = \sqrt{D}$$

Данные значения вычисляются для равномерного распределения с параметрами (0, 1):

$$M = \frac{0 + 1}{2} = 0,5$$

$$D = \frac{(1 - 0)^2}{12} = 0,0833333333333 \dots$$

$$\sigma = \sqrt{0,083} = 0,288$$

Плотность вероятности для равномерного распределения (0, 1) описывается следующей функцией:

$$f(x) = \begin{cases} 1, & \text{если } 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

Функция распределения для равномерного распределения:

$$F(x) = \begin{cases} 0, & \text{если } x < 0 \\ x, & \text{если } 0 \leq x \leq 1 \\ 1, & \text{если } x > 1 \end{cases}$$

После визуализируются графики плотности распределения $f(x)$ и функции распределения $F(x)$ равномерного закона распределения (рис. 12).

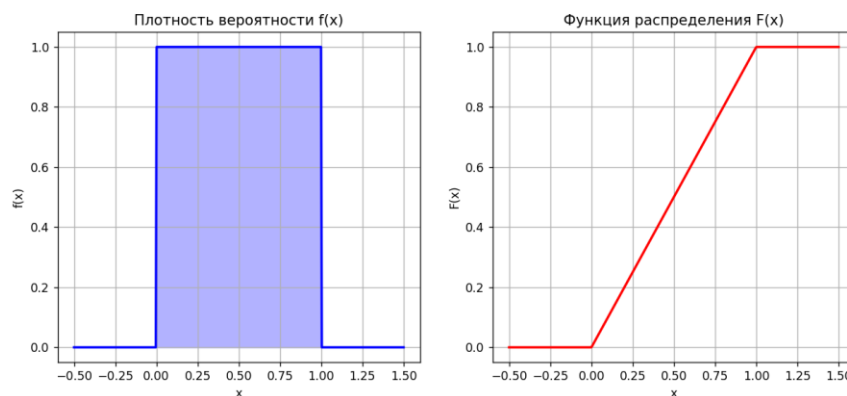


Рисунок 12 – График плотности вероятности и функции распределения

Вывод

В ходе лабораторной работы были освоены методы моделирования наиболее известных генераторов равномерно распределённых псевдослучайных чисел в среде Python, а также проведена их первичная оценка.

Анализ математических характеристик, таких как математическое ожидание, дисперсия и стандартное отклонение, показал, что генератор Вихрь Мерсенна демонстрирует несколько более высокое качество генерации по сравнению с мультипликативным конгруэнтным генератором и генератором Фибоначчи с запаздыванием.