

Дубовицкий Н. А. Вариант 5

Метод ЦПТ

=====

Объем выборки: 1000

Число участков разбиения: 25

Математическое ожидание (выборочное): 4.280927

Дисперсия (выборочная): 0.533669

ГИСТОГРАММА РАСПРЕДЕЛЕНИЯ

Интервал	Количество	Норм.частота	Меньше или равно

[1.472 - 1.698)	0	0.0000	0.0000
[1.698 - 1.924)	0	0.0000	0.0000
[1.924 - 2.150)	0	0.0000	0.0000
[2.150 - 2.377)	1	0.0010	0.0010
[2.377 - 2.603)	6	0.0060	0.0070
[2.603 - 2.829)	16	0.0160	0.0230
[2.829 - 3.055)	25	0.0250	0.0480
[3.055 - 3.282)	39	0.0390	0.0870
[3.282 - 3.508)	68	0.0680	0.1550
[3.508 - 3.734)	77	0.0770	0.2320
[3.734 - 3.961)	113	0.1130	0.3450
[3.961 - 4.187)	112	0.1120	0.4570
[4.187 - 4.413)	100	0.1000	0.5570
[4.413 - 4.639)	127	0.1270	0.6840
[4.639 - 4.866)	106	0.1060	0.7900
[4.866 - 5.092)	68	0.0680	0.8580
[5.092 - 5.318)	69	0.0690	0.9270
[5.318 - 5.545)	38	0.0380	0.9650
[5.545 - 5.771)	14	0.0140	0.9790
[5.771 - 5.997)	11	0.0110	0.9900
[5.997 - 6.223)	5	0.0050	0.9950
[6.223 - 6.450)	2	0.0020	0.9970
[6.450 - 6.676)	2	0.0020	0.9990
[6.676 - 6.902)	0	0.0000	0.9990
[6.902 - 7.128)	1	0.0010	1.0000

СТАТИСТИЧЕСКИЕ КРИТЕРИИ

=====

1. Критерий Пирсона (хи-квадрат):

Статистика хи-квадрат: 35.1060

Степени свободы: ≈ 24

2. Критерий Колмогорова:

Статистика Колмогорова: 0.03210 ($D+=0.03210$, $D-=0.01553$)

Критическое значение ($\alpha=0.05$): 0.04301

Результат: Распределение нормальное (не отвергаем H_0)

Figure 1

Метод ЦПТ: гистограмма и теоретическая плотность $N(4.3, 0.5)$

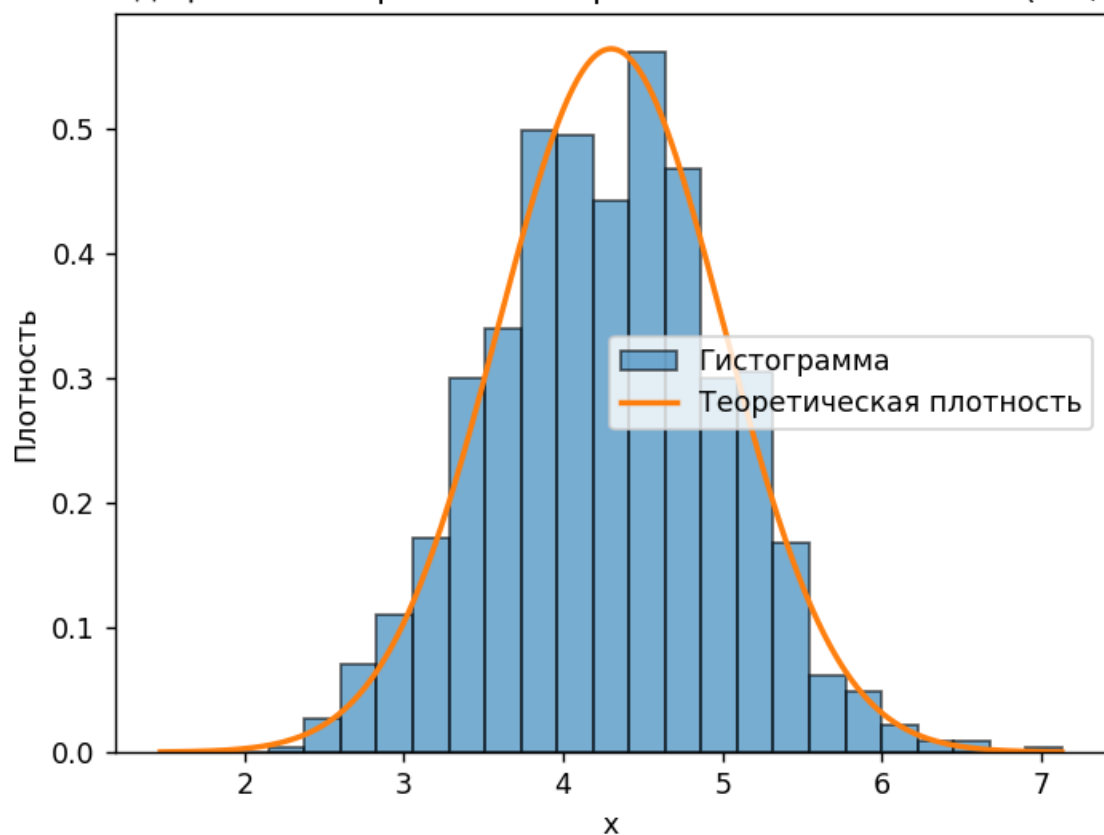
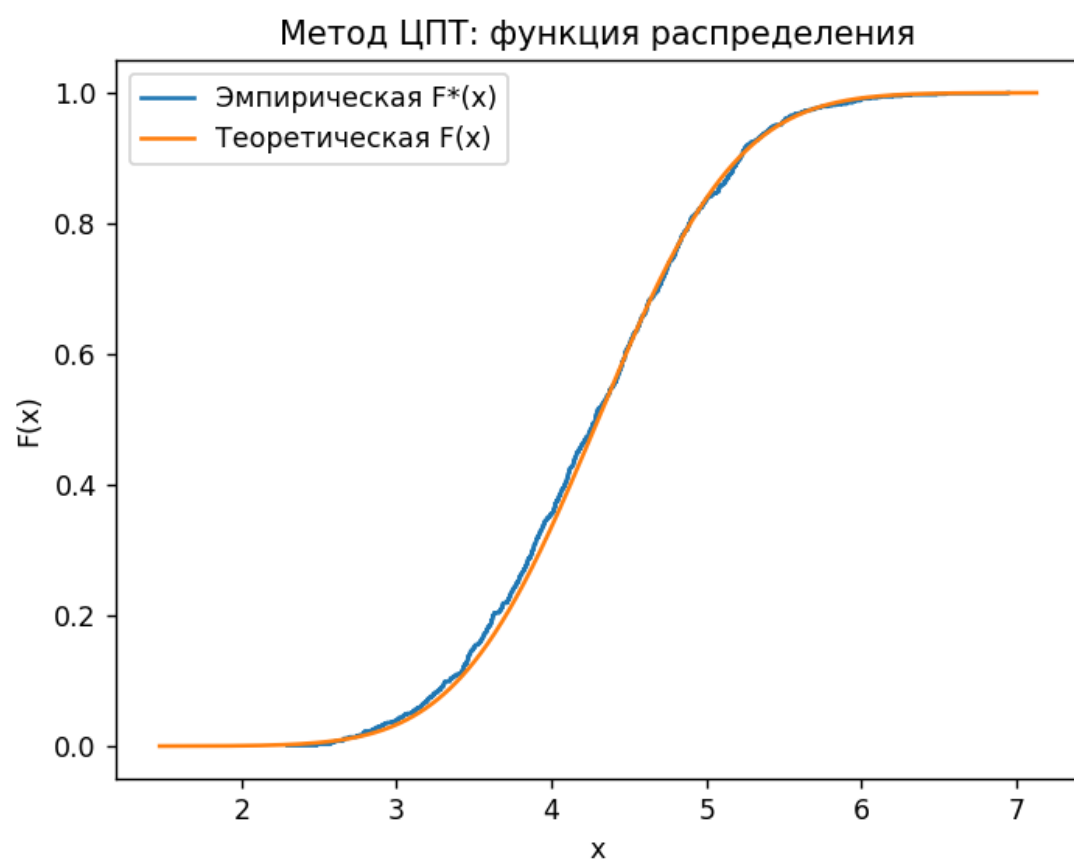
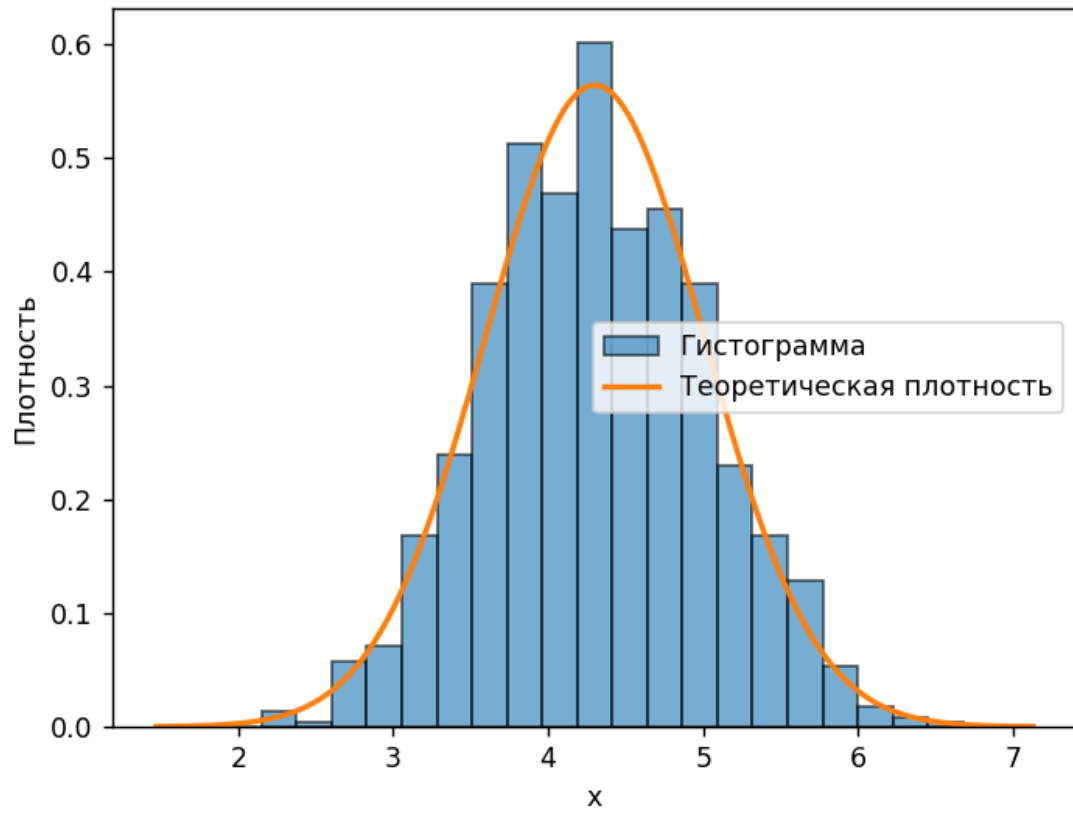


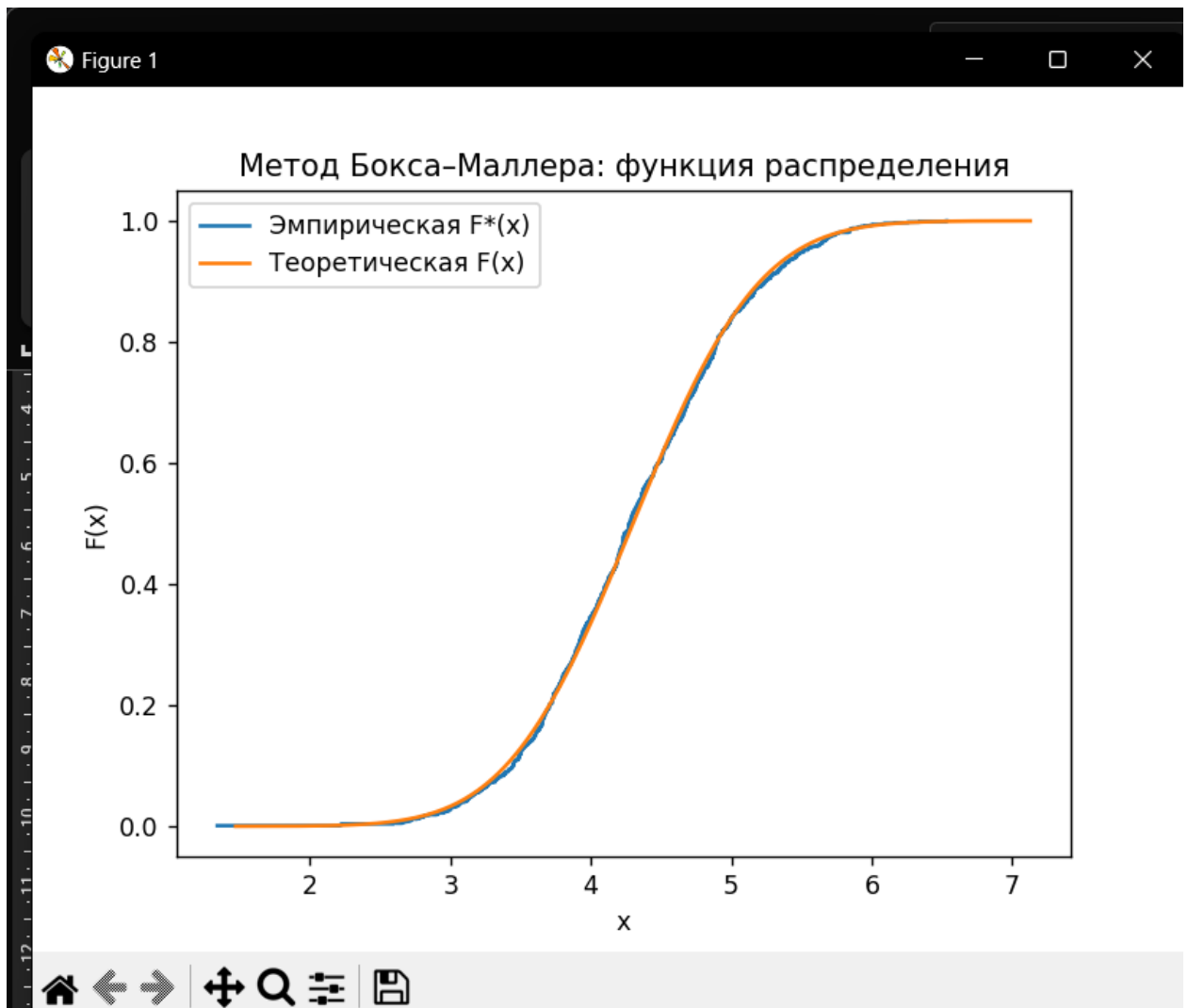
Figure 1



x=7.41 y=0.912

Метод Бокса-Маллера: гистограмма и теоретическая плотность $N(4.3, 0)$





1. Методы, основанные на Центральной предельной теореме (ЦПТ)

Согласно ЦПТ, сумма большого числа независимых равномерных случайных величин стремится к нормальному распределению.

Практически это выражается в формуле:

$$Z = \sum_{i=1}^n U_i - \frac{n}{2} \approx N(0,1)$$

где $U_i \sim U(0,1)$.

Для генерации нормальной величины с параметрами $N(\mu, \sigma^2)$ используют преобразование:

$$X = \mu + \sigma Z$$

Метод прост в реализации и достаточно точен при $n \geq 12$, однако не обеспечивает строго нормальной формы и даёт лишь приближение.

2. Методы функционального преобразования

Эти методы используют аналитические преобразования равномерных случайных чисел в нормальные.

- **Метод Бокса–Маллера**

Пары равномерных чисел U_1, U_2 преобразуются в независимые нормальные величины по формулам:

$$Z_1 = \sqrt{-2\ln U_1} \cos(2\pi U_2), Z_2 = \sqrt{-2\ln U_1} \sin(2\pi U_2)$$

Затем $X = \mu + \sigma Z$.

Метод обеспечивает высокую точность и теоретически строгое соответствие нормальному закону.

- **Полярная модификация Бокса–Маллера (Метод Марсальи)**

Избегает вычисления тригонометрических функций, что ускоряет генерацию:

$$Z = V_1 \sqrt{\frac{-2\ln S}{S}}, \text{ где } S = V_1^2 + V_2^2 < 1$$

3. Методы обратного преобразования (инверсии функции распределения)

Используют обратную функцию стандартной нормальной CDF:

$$Z = \Phi^{-1}(U)$$

где Φ^{-1} — обратная функция к интегральной функции нормального распределения.

Этот метод точен, но требует вычислений, связанных с интегралом ошибок (erf), что может быть ресурсоёмким. На практике реализуется через численные аппроксимации (например, алгоритмы Бевингтона, Морриса, или реализация в библиотеке SciPy norm.ppf).

4. Таблично-аппроксимационные и рекуррентные методы

Используют заранее вычисленные или аппроксимированные функции плотности и распределения:

- **Методы зон (Ziggurat algorithm)** — делят плотность на прямоугольные участки для ускорения выборки;
- **Методы отбрасывания (rejection sampling)** — генерируют точки под кривой плотности и принимают те, что попадают в зону под графиком функции $f(x)$.

5. Методы моделирования коррелированных нормальных векторов

Для многомерных случаев используют линейные преобразования стандартных нормальных векторов с заданной ковариационной матрицей, например:

$$X = \mu + LZ$$

где L — матрица Холецкого. Этот подход применяется в задачах многомерного моделирования и Монте-Карло.

