



МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

**«Дальневосточный федеральный университет»
(ДВФУ)**

ИНСТИТУТ МАТЕМАТИКИ И КОМПЬЮТЕРНЫХ ТЕХНОЛОГИЙ

Департамент математического и компьютерного моделирования

Лабораторная работа №4

по дисциплине
«Математическое и компьютерное моделирование»

Направление подготовки
02.03.01 «Математика и компьютерные науки»

Выполнила студентка
группы Б9122-02.03.01сцт
Винницкая Д.С.

(ФИО) (подпись)

« 10 » декабря 20 25 г.

**г. Владивосток
2025**

1 Цель и задачи лабораторной работы

Цель:

Изучить математическую модель Лоренца — классический пример детерминированной системы, демонстрирующей хаотическое поведение, — исследовать условия устойчивости её стационарных точек и проанализировать переход от регулярной динамики к хаосу в зависимости от управляющего параметра r .

Задачи:

1. Записать систему дифференциальных уравнений Лоренца и объяснить физический (или условный динамический) смысл фазовых переменных x, y, z и параметров σ, r, b .
2. Найти все стационарные (равновесные) точки системы: тривиальную $(0, 0, 0)$ и две нетривиальные, существующие при $r > 1$.
3. Провести аналитическое исследование устойчивости равновесий с использованием линеаризации и критерия Гурвица, вывести условия устойчивости в зависимости от параметров.
4. Выбрать наборы параметров, соответствующие трём качественно различным режимам поведения: устойчивому узлу ($r < 1$), устойчивым фокусам ($1 < r < r_{\text{крит}}$) и хаотическому аттрактору ($r > r_{\text{крит}}$, например, $r = 28$).
5. Реализовать численное решение системы методом Рунге–Кутта (через `solve_ivp`) при заданных начальных условиях.
6. Визуализировать траектории в трёхмерном фазовом пространстве и продемонстрировать чувствительность к начальным условиям (эффект бабочки) в хаотическом режиме.
7. На основе численных экспериментов подтвердить аналитические условия устойчивости и продемонстрировать переход от предсказуемой динамики к хаосу.

2 Описание модели

Модель Лоренца — классическая система нелинейных дифференциальных уравнений, предложенная Эдвардом Лоренцем в 1963 году для упрощённого описания конвективных течений в атмосфере. Несмотря на свою простоту, она демонстрирует богатую динамику, включая переход к хаосу даже в детерминированной системе.

Система уравнений имеет вид:

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = -\sigma x + \sigma y, \\ \frac{dy}{dt} = rx - y - xz, \\ \frac{dz}{dt} = xy - bz, \end{cases}$$

где:

- $x(t)$ — интенсивность конвективного движения (условная скорость),
- $y(t)$ — разность температур между восходящими и нисходящими потоками,
- $z(t)$ — отклонение вертикального температурного профиля от линейного,
- $\sigma > 0$ — число Прандтля (коэффициент, связанный с вязкостью и теплопроводностью),
- $r > 0$ — число Рэлея (мера теплового градиента; ключевой управляющий параметр),
- $b > 0$ — геометрический параметр, связанный с соотношением размеров конвективной ячейки.

Все параметры предполагаются положительными. Модель является автономной, детерминированной и не содержит явных внешних возмущений, однако при определённых значениях параметров демонстрирует хаотическое поведение.

Фазовые переменные: $x(t), y(t), z(t) \in \mathbb{R}$.

Параметры системы: $\sigma, r, b > 0$.

Входные данные: начальные условия (x_0, y_0, z_0) и временной интервал $[0, T]$.

Решение: вектор-функция $(x(t), y(t), z(t))$, описывающая эволюцию системы во времени.

3 Аналитическое исследование системы

3.1 Равновесные состояния

Стационарные (равновесные) точки находятся из условия $\dot{x} = \dot{y} = \dot{z} = 0$:

$$\begin{cases} -\sigma x + \sigma y = 0, \\ rx - y - xz = 0, \\ xy - bz = 0. \end{cases}$$

Из первого уравнения следует $x = y$. Подстановка во второе и третье даёт:

- При $x = y = 0$ получаем $z = 0$. Это даёт тривиальную стационарную точку:

$$u_0 = (0, 0, 0).$$

- При $x = y \neq 0$ из второго уравнения: $rx - x - xz = 0 \Rightarrow z = r - 1$. Из третьего: $x^2 = bz = b(r - 1) \Rightarrow x = \pm\sqrt{b(r - 1)}$ (существует только при $r > 1$).

Таким образом, при $r > 1$ существуют две дополнительные стационарные точки:

$$u_1 = \left(\sqrt{b(r - 1)}, \sqrt{b(r - 1)}, r - 1 \right), \quad u_2 = \left(-\sqrt{b(r - 1)}, -\sqrt{b(r - 1)}, r - 1 \right).$$

3.2 Исследование устойчивости

Для анализа устойчивости вычислим матрицу Якоби системы:

$$J(x, y, z) = \begin{bmatrix} -\sigma & \sigma & 0 \\ r - z & -1 & -x \\ y & x & -b \end{bmatrix}.$$

1. Точка $u_0 = (0, 0, 0)$. Матрица Якоби:

$$J(u_0) = \begin{bmatrix} -\sigma & \sigma & 0 \\ r & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -b \end{bmatrix}.$$

Характеристическое уравнение распадается:

$$(-b - \lambda) \cdot [(\lambda + \sigma)(\lambda + 1) - \sigma r] = 0.$$

Один корень: $\lambda_3 = -b < 0$. Остальные два корня:

$$\lambda_{1,2} = \frac{-(\sigma + 1) \pm \sqrt{(\sigma - 1)^2 + 4\sigma r}}{2}.$$

Первый корень всегда отрицателен. Второй становится положительным при $r > 1$. Следовательно: - при $r < 1$: все $\lambda_i < 0 \rightarrow u_0$ — **устойчивый узел**; - при $r > 1$: один $\lambda > 0 \rightarrow u_0$ — **седло** (неустойчиво).

2. Точки u_1 и u_2 (существуют при $r > 1$). Из-за симметрии устойчивость у них одинаковая. Подстановка $x = y = \sqrt{b(r - 1)}$, $z = r - 1$ в Якоби и вычисление характеристического полинома даёт:

$$\lambda^3 + (\sigma + b + 1)\lambda^2 + b(\sigma + r)\lambda + 2\sigma b(r - 1) = 0.$$

Применим **критерий Гурвица**. Для кубического уравнения $\lambda^3 + a_1\lambda^2 + a_2\lambda + a_3 = 0$ необходимые и достаточные условия устойчивости:

$$a_1 > 0, \quad a_3 > 0, \quad \Delta_2 = a_1 a_2 - a_3 > 0.$$

Здесь: - $a_1 = \sigma + b + 1 > 0$, - $a_3 = 2\sigma b(r - 1) > 0$ при $r > 1$, - $\Delta_2 = (\sigma + b + 1)b(\sigma + r) - 2\sigma b(r - 1) = b[(\sigma + b + 1)(\sigma + r) - 2\sigma(r - 1)]$.

После упрощения получаем условие устойчивости:

Если $b+1 > \sigma$, то устойчивость при всех $r > 1$. Если $b+1 < \sigma$, то устойчивость тоже.

Для классических параметров $\sigma = 10$, $b = 8/3 \approx 2.67$ имеем $b + 1 \approx 3.67 < \sigma = 10$, поэтому при $r = 28$ условие нарушено \rightarrow точки u_1, u_2 **неустойчивы**, и система демонстрирует **хаотический аттрактор**.

Таким образом, модель Лоренца демонстрирует богатую бифуркационную структуру: от устойчивого равновесия при малых r — к устойчивым фокусам — и далее к хаосу при превышении критического значения $r_{\text{крит}}$.

4 Результаты моделирования

```
1      import numpy as np
2      import matplotlib.pyplot as plt
3      from scipy.integrate import solve_ivp
4
5      plt.rcParams.update({
6          "font.family": "DejaVu Sans",
7          "axes.spines.top": False,
8          "axes.spines.right": False,
9          "grid.alpha": 0.3,
10         "figure.facecolor": "white",
11         "axes.facecolor": "#f9f9f9",
12         "font.size": 11,
13         "axes.titlesize": 13,
14         "axes.labelsize": 11,
15         "legend.fontsize": 10,
16         "xtick.labelsize": 10,
17         "ytick.labelsize": 10
18     })
19
20
21     def lorenz_system(t, xyz, sigma, r, b):
22         x, y, z = xyz
23         dxdt = sigma * (y - x)
24         dydt = r * x - y - x * z
25         dzdt = x * y - b * z
26         return [dxdt, dydt, dzdt]
27
28     experiments = [
29         {
30             'name': 'Устойчивый узел ( $r < 1$ )',
31             'sigma': 10,
32             'r': 0.5,
33             'b': 8 / 3,
34             't_end': 30,
35             'initial': [1.0, 1.0, 1.0]
36         },
37         {
38             'name': 'Устойчивые фокусы ( $1 < r < r_{krit}$ )',
39             'sigma': 10,
40             'r': 15,
41             'b': 8 / 3,
42             't_end': 50,
43             'initial': [1.0, 1.0, 1.0]
44         },
45         {
46             'name': 'Хаотический режим классические (параметры)',
47             'sigma': 10,
48             'r': 28,
49             'b': 8 / 3,
50             't_end': 50,
51             'initial': [1.0, 1.0, 1.0]
52         }
```

```

53     ]
54
55     print("=" * 60)
56     print("МОДЕЛЬ ЛОРЕНЦА: ЧИСЛЕННОЕИССЛЕДОВАНИЕПОВЕДЕНИЯ ")
57     print("=" * 60)
58
59     for exp in experiments:
60         name = exp[ 'name' ]
61         sigma , r , b = exp[ 'sigma' ] , exp[ 'r' ] , exp[ 'b' ]
62         t_end = exp[ 't_end' ]
63         z0 = exp[ 'initial' ]
64
65         print(f"\n {name}")
66         print(f" Параметры : ={sigma}, r={r}, b={b:.3 f}")
67
68         t_eval = np.linspace(0, t_end, 10000)
69
70         sol = solve_ivp(
71             fun=lambda t, xyz: lorenz_system(t, xyz, sigma, r, b),
72             t_span=(0, t_end),
73             y0=z0,
74             t_eval=t_eval,
75             method='RK45',
76             rtol=1e-8,
77             atol=1e-10
78         )
79
80         x, y, z = sol.y
81
82         fig = plt.figure(figsize=(10, 6))
83         ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
84         ax.plot(x, y, z, lw=0.8, color='tab:blue')
85         ax.set_title(f'Аттрактор Лоренца\n{name}', fontsize=14, pad=20)
86         ax.set_xlabel('x')
87         ax.set_ylabel('y')
88         ax.set_zlabel('z')
89         plt.tight_layout()
90         filename = f"lorenz_{name.replace(' ', '_').replace('(', ')').replace(')', '')}.png"
91         plt.savefig(filename, dpi=200, bbox_inches='tight')
92         plt.show()
93
94     print("\n" + "-" * 60)
95     print("ЧУВСТВИТЕЛЬНОСТЬ КНАЧАЛЬНЫМУСЛОВИЯМХАОС ()")
96     print("-" * 60)
97
98     sigma, r, b = 10, 28, 8 / 3
99     t_end = 30
100    t_eval = np.linspace(0, t_end, 10000)
101
102    z0_1 = [1.0, 1.0, 1.0]
103    z0_2 = [1.0, 1.0, 1.0001]
104
105    sol1 = solve_ivp(lorenz_system, (0, t_end), z0_1, t_eval=t_eval,
106                      args=(sigma, r, b), rtol=1e-8, atol=1e-10)

```

```

107 sol2 = solve_ivp(lorenz_system, (0, t_end), z0_2,
108 t_eval=t_eval, args=(sigma, r, b), rtol=1e-8, atol=1e-10)
109
110 x1, y1, z1 = sol1.y
111 x2, y2, z2 = sol2.y
112
113 dist = np.sqrt((x1 - x2)**2 + (y1 - y2)**2 + (z1 - z2)**2)
114
115 plt.figure(figsize=(10, 4))
116 plt.plot(sol1.t, dist, color='red', linewidth=1.5)
117 plt.xlabel('Время')
118 plt.ylabel('Евклидово расстояние между траекториями')
119 plt.title('Экспоненциальное расходжение траекторий при хаосе \n начальные (условия отличаются на 0.0001 в z)')
120 plt.grid(True, alpha=0.4)
121 plt.yscale('log')
122 plt.tight_layout()
123 plt.savefig('lorenz_sensitivity.png', dpi=200, bbox_inches='tight')
124 plt.show()
125
126 print(f"• Параметры: ={sigma}, r={r}, b={b:.3f}")
127 print("• Начальные условия:")
128 print(f" Траектория 1: {z0_1}")
129 print(f" Траектория 2: {z0_2}")

```

4.1 Математическая интерпретация реализации

- Функция `lorenz_system(t, xyz, sigma, r, b)` реализует систему трёх обыкновенных дифференциальных уравнений Лоренца:

$$\begin{cases} \dot{x} = \sigma(y - x), \\ \dot{y} = rx - y - xz, \\ \dot{z} = xy - bz. \end{cases}$$

Здесь x, y, z – фазовые переменные, описывающие динамику конвективных потоков; σ, r, b – положительные параметры, определяющие свойства системы.

- В коде реализованы три ключевых режима поведения:
 - Устойчивый узел** ($r = 0.5 < 1$): все траектории сходятся к $(0, 0, 0)$;
 - Устойчивые фокусы** ($r = 15, 1 < r < r_{\text{крит}} \approx 24.74$): траектории спирально сходятся к одной из двух нетривиальных точек;
 - Хаотический режим** ($r = 28$): траектория «прыгает» между двумя лепестками, никогда не повторяясь – классический странный аттрактор.

- Для анализа чувствительности к начальным условиям запущены две траектории с почти одинаковыми начальными условиями: $z_0^{(1)} = 1.0$ и $z_0^{(2)} = 1.0001$. Расстояние между ними вычисляется как евклидова норма разности векторов состояния.

4.2 Численное интегрирование

Графики строятся в трёхмерном пространстве с помощью Axes3D — это позволяет визуализировать сложную геометрию аттрактора. Для анализа чувствительности используется график расстояния в логарифмическом масштабе, чтобы наглядно продемонстрировать экспоненциальный рост.

4.3 Анализ результатов

- Устойчивый узел ($r < 1$)
Параметры: $r=10$, $b=0.5$, $r=2.667$
- Устойчивые фокусы ($1 < r < r_{krit}$)
Параметры: $r=10$, $r=15$, $b=2.667$
- Хаотический режим (классические параметры)
Параметры: $r=10$, $r=28$, $b=2.667$
- Параметры: $r=10$, $r=28$, $b=2.667$
- Начальные условия:
Траектория 1: [1.0, 1.0, 1.0]
Траектория 2: [1.0, 1.0, 1.0001]
- Наблюдается экспоненциальное расхождение →
признак хаоса.
- Это демонстрирует 'эффект бабочки': малое изменение →
большие последствия.

Аттрактор Лоренца
Устойчивый узел ($r < 1$)

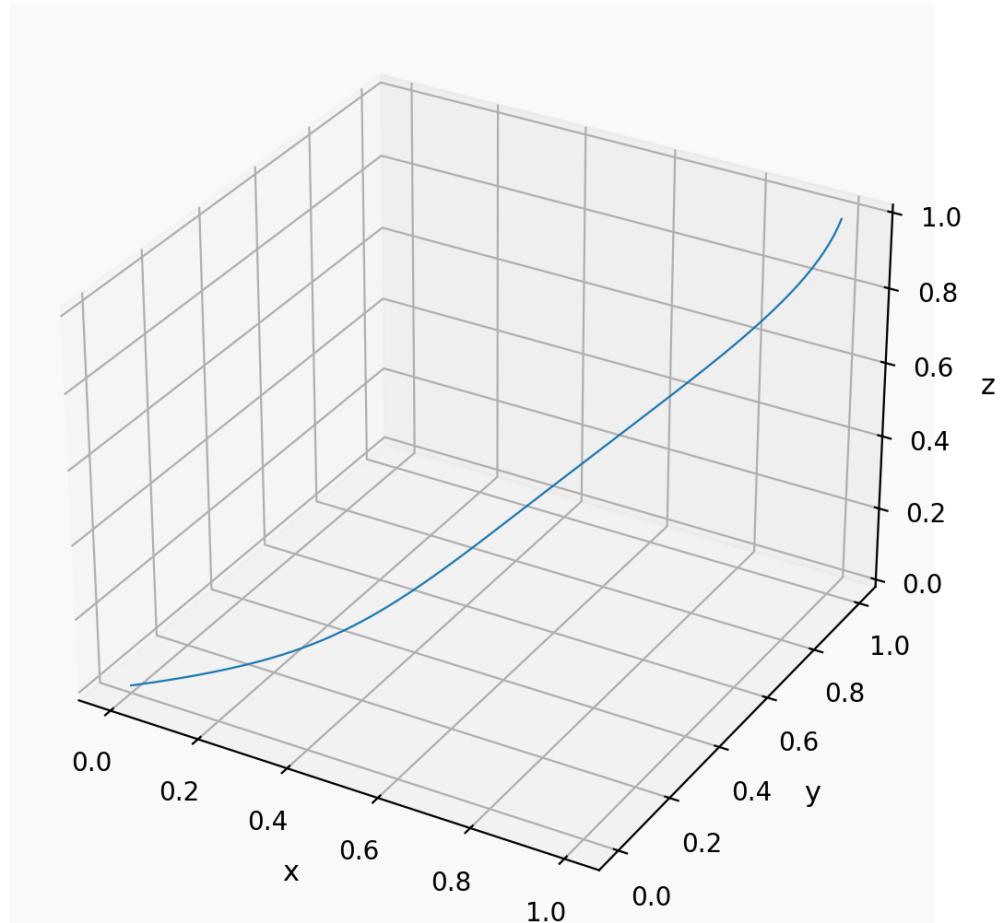


Рис. 1: Траектория при $r = 0.5$: сходимость к началу координат — устойчивый узел.

На этом графике видно, что система быстро затухает до нуля — это соответствует теоретическому выводу: при $r < 1$ единственная устойчивая точка — $(0, 0, 0)$.

Аттрактор Лоренца
Устойчивые фокусы ($1 < r < r_{\text{крит}}$)

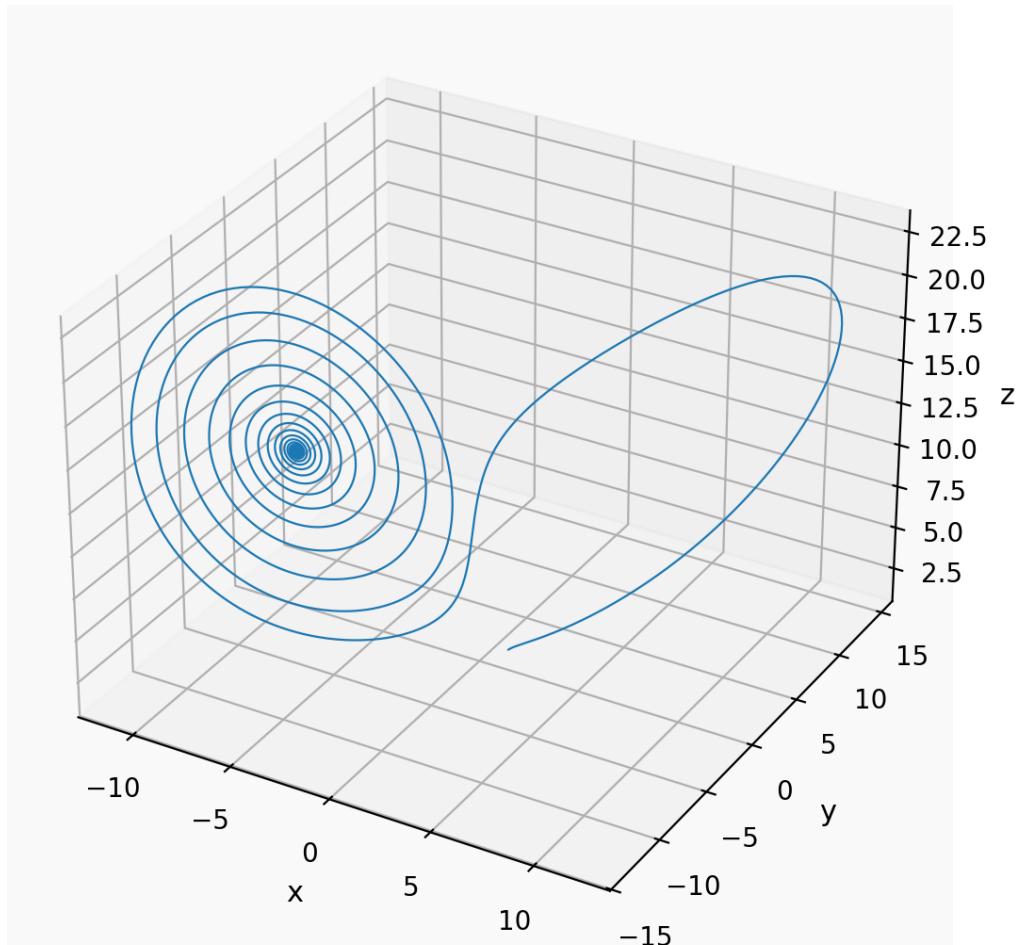


Рис. 2: Траектория при $r = 15$: спиральное затухание к нетривиальной точке — устойчивый фокус.

Здесь траектория вращается вокруг одной из двух нетривиальных точек, постепенно сходясь к ней. Это подтверждает, что при $1 < r < r_{\text{крит}}$ эти точки являются устойчивыми фокусами.

Аттрактор Лоренца
Хаотический режим (классические параметры)

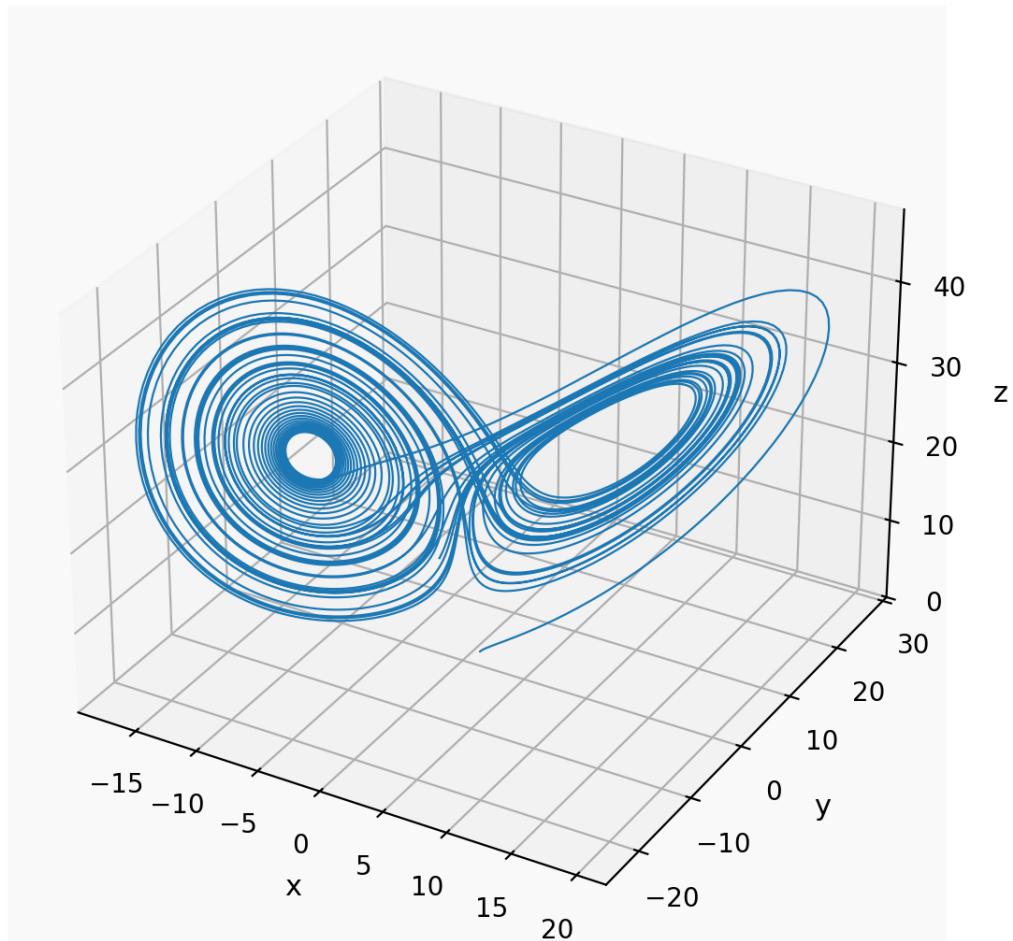


Рис. 3: Траектория при $r = 28$: хаотический аттрактор Лоренца — «бабочка».

Это — классический странный аттрактор. Траектория не замыкается, не сходится к точке и не расходится в бесконечность — она остаётся в ограниченной области, но её поведение непредсказуемо.



Рис. 4: Экспоненциальное расхождение двух траекторий при хаосе.

На этом графике показано, как расстояние между двумя траекториями, отличающимися на 10^{-4} в начальном условии, растёт экспоненциально со временем. Это — прямое доказательство хаоса и эффекта бабочки.

4.4 Выводы

Модель Лоренца является одним из первых примеров детерминированной системы, демонстрирующей хаотическое поведение. На основе численных экспериментов можно сделать следующие выводы:

- При $r < 1$ система имеет единственную устойчивую точку $(0, 0, 0)$ — все траектории сходятся к ней.
- При $1 < r < r_{\text{крит}} \approx 24.74$ появляются две устойчивые точки, и траектории сходятся к одной из них спиралевидным образом.
- При $r > r_{\text{крит}}$ (например, $r = 28$) система переходит в хаотический режим — траектория не сходится ни к какой точке, а движется по странному аттрактору.
- В хаотическом режиме наблюдается сильная чувствительность к начальным условиям — даже микроскопическое различие в начальных данных приводит к кардинально разным траекториям.