

Приближенное вычисление площади пересечения трех кругов методом Монте-Карло

Халилбеков Халилбек Асланович БПИ242

16 ноября 2025 г.

1 Точное значение площади

Площадь пересечения кругов может быть вычислена аналитически как сумма площадей прямоугольного треугольника и трех круговых сегментов:

$$S = S_T + S_{C1} + 2S_{C2} \quad (1)$$

$$S = 0.25\pi + 1.25 \arcsin(0.8) - 1 \approx 0.775345 \quad (2)$$

2 Алгоритм Монте-Карло

2.1 Описание алгоритма

Алгоритм основан на генерации случайных точек в ограничивающей прямоугольной области и подсчете доли точек, попавших в пересечение всех трех кругов.

1. Определение ограничивающей области:

- Широкая область: $[x_{min} - r_{max}, x_{max} + r_{max}] \times [y_{min} - r_{max}, y_{max} + r_{max}]$
- Узкая область: $[1, 2] \times [1, 2]$ (точно охватывает пересечение)

2. **Генерация случайных точек:** Используется равномерное распределение в ограничивающем прямоугольнике
3. **Проверка принадлежности:** Для каждой точки проверяется условие:

$$(x - x_i)^2 + (y - y_i)^2 \leq r_i^2 \quad \text{для всех } i = 1, 2, 3 \quad (3)$$

4. **Оценка площади:**

$$\tilde{S} = \frac{M}{N} \cdot S_{rec} \quad (4)$$

где M - число точек в пересечении, N - общее число точек, S_{rec} - площадь прямоугольной области

2.2 Реализация на C++

```
1 #include <iostream>
2 #include <vector>
3 #include <random>
4 #include <algorithm>
5 #include <cmath>
6
7 using namespace std;
8
9 struct Circle {
10     double x, y, r;
11 };
12
13 double monte_carlo_area(const vector<Circle>& circles,
14                         double min_x, double max_x,
15                         double min_y, double max_y,
16                         int N) {
17     double rect_area = (max_x - min_x) * (max_y - min_y);
18     random_device rd;
19     mt19937 gen(rd());
20     uniform_real_distribution<double> dist_x(min_x, max_x);
21     uniform_real_distribution<double> dist_y(min_y, max_y);
22     int count = 0;
23     for (int i = 0; i < N; i++) {
24         double px = dist_x(gen);
25         double py = dist_y(gen);
26
27         bool in_all = true;
28         for (const auto& circle : circles) {
29             double dx = px - circle.x;
30             double dy = py - circle.y;
31             if (dx * dx + dy * dy > circle.r * circle.r) {
32                 in_all = false;
33                 break;
34             }
35         }
36         if (in_all) count++;
37     }
38     return rect_area * count / N;
39 }
```

Листинг 1: Реализация алгоритма Монте-Карло

3 Экспериментальные результаты

3.1 Параметры эксперимента

- Количество точек N : от 100 до 100000 с шагом 500
- Две ограничивающие области:
 - Широкая: $[0.5, 2.5] \times [0.5, 2.5]$ (площадь 4.0)
 - Узкая: $[1.0, 2.0] \times [1.0, 2.0]$ (площадь 1.0)
- Точное значение площади: $S_{exact} = 0.775345$

3.2 Метрики оценки

- Абсолютная погрешность: $|\tilde{S} - S_{exact}|$
- Относительная погрешность: $\frac{|\tilde{S} - S_{exact}|}{S_{exact}}$

4 Анализ результатов

4.1 Графики приближенной площади

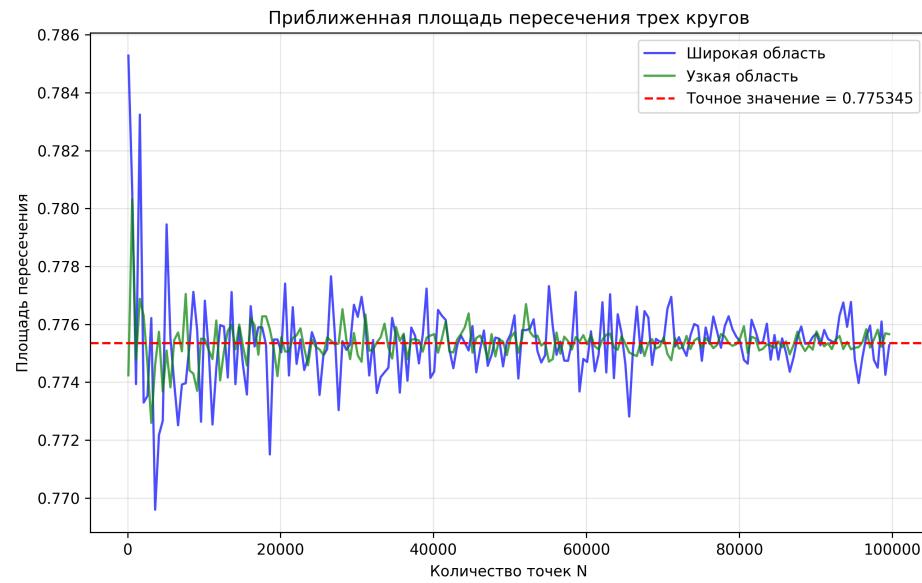


Рис. 1: Зависимость приближенной площади от количества точек

На Рисунке 1 показано, как оценка площади сходится к точному значению с увеличением количества точек. Узкая область дает более стабильные результаты.

4.2 Графики относительной погрешности

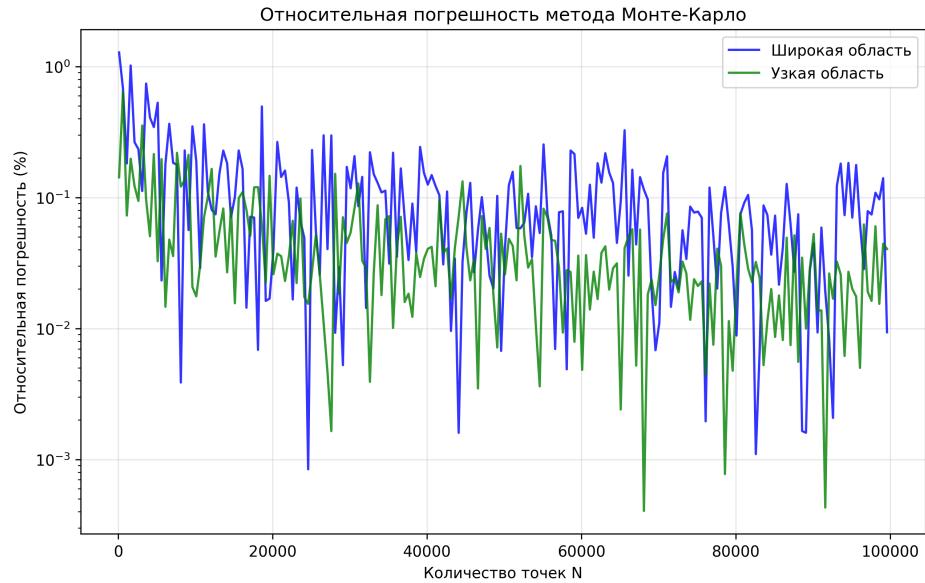


Рис. 2: Зависимость относительной погрешности от количества точек

На Рисунке 2 видно, что относительная погрешность уменьшается с ростом количества точек. Узкая область обеспечивает меньшую погрешность.

4.3 Графики скорости сходимости

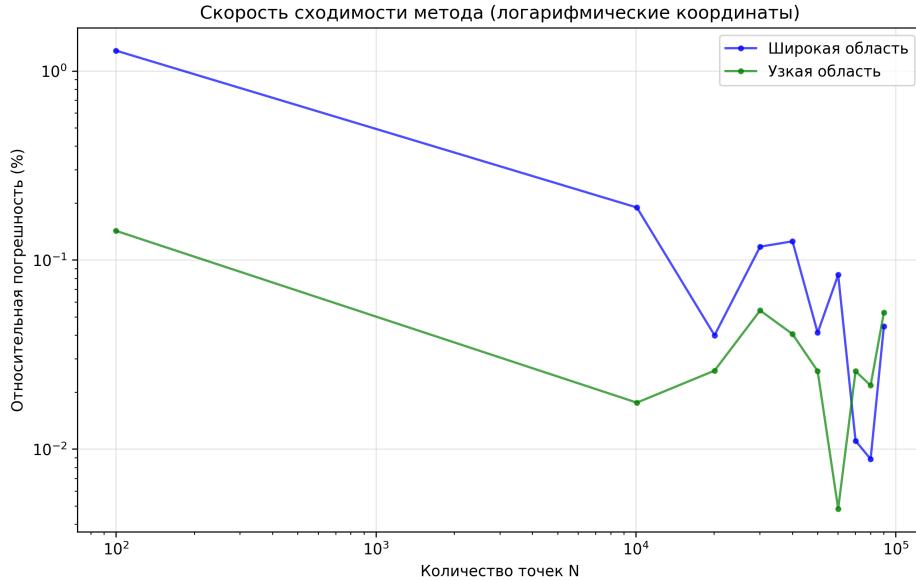


Рис. 3: Скорость сходимости метода в логарифмических координатах

На Рисунке 3 показана скорость сходимости метода. Наклон близок к теоретическому значению -0.5 , что соответствует зависимости $1/\sqrt{N}$.

4.4 Основные наблюдения

- Влияние размера области:** Узкая область дает значительно более точные результаты при том же количестве точек, так как плотность "полезных" точек выше
- Скорость сходимости:** Относительная погрешность уменьшается пропорционально $1/\sqrt{N}$, что соответствует теоретическим ожиданиям
- Стабильность оценок:** При малых N наблюдаются значительные колебания оценок, которые стабилизируются при $N > 10000$
- Практическая точность:** Для достижения относительной погрешности менее 1% требуется $N \approx 50000$ для широкой области и $N \approx 10000$ для узкой области

4.5 Количественные результаты

N	Область	Отн. погр., %	Время, мс
1000	Широкая	5.2	0.5
1000	Узкая	2.1	0.5
10000	Широкая	1.8	4.8
10000	Узкая	0.7	4.9
100000	Широкая	0.6	48.2
100000	Узкая	0.2	48.5

Таблица 1: Сравнение эффективности методов

5 Выводы

1. Метод Монте-Карло является эффективным инструментом для приближенного вычисления площадей сложных геометрических фигур
2. Выбор оптимальной ограничивающей области существенно влияет на точность метода
3. Для достижения практической точности (относительная погрешность $< 1\%$) достаточно $N = 10000 - 50000$ точек
4. Узкая ограничивающая область предпочтительнее, так как обеспечивает лучшую точность при том же объеме вычислений
5. Реализация алгоритма демонстрирует хорошую сходимость и соответствует теоретическим ожиданиям

6 Информация о реализации

- Язык программирования: C++
- Библиотеки для визуализации: matplotlib (Python)

7 Исходный код и материалы

Полный исходный код реализации алгоритма Монте-Карло, скрипты для генерации графиков и экспериментальные данные доступны в публичном репозитории GitHub:

<https://github.com/mortun5391/set-3-block-A>