

Московский государственный университет имени М. В. Ломоносова Факультет вычислительной математики и кибернетики Кафедра системного программирования

# Отчёт по заданию в рамках курса «Суперкомпьютерное моделирование и технологии» Численное интегрирование многомерных функций методом Монте-Карло

#### Выполнил:

Федяшкин Максим Алексеевич 627 группа Вариант 16

#### 1 Математическая постановка задачи

Функция f(x,y,z) - непрерывна в ограниченной замкнутой области  $G\subset\mathbb{R}^3$ . Требуется вычислить определённый интеграл:

$$I = \iiint_G f(x, y, z) dx dy dz$$
 (1)

Для 16 варианта:  $f(x,y,z)=x^2y^2z^2,~G=\{(x,y,z):|x|+|y|\leq 1,~-2\leq z\leq 2\},$  интеграл принимает вид:

$$I = \iiint_G x^2 y^2 z^2 \, dx \, dy \, dz \tag{2}$$

## 2 Аналитическое решение

## 3 Численный метод

Пусть область G ограниченна параллелепипедом:  $\Pi: \begin{cases} a_1 \leq x \leq b_1 \\ a_2 \leq y \leq b_2 \\ a_3 \leq z \leq b_3 \end{cases}$  (4)

Рассмотрим функцию: 
$$F(x,y,z)=\begin{cases} f(x,y,z), & (x,y,z)\subset G\\ 0, & (x,y,z)\not\subset G \end{cases}$$
 (5)

Преобразуем искомый интеграл:

$$\iiint\limits_C f(x,y,z)\,dx\,dy\,dz = \iiint\limits_H F(x,y,z)\,dx\,dy\,dz$$

 $p_1(x_1, y_1, z_1), p_2(x_2, y_2, z_2), \dots$  - случайные точки, равномерно распределённые в П.В качестве приближённого значения интеграла можно использовать выражение:

$$I \approx |\Pi| \frac{1}{n} \sum_{n=1}^{n} p_i \tag{6}$$

где  $|\Pi|$  - объём параллеленипеда  $\Pi(4)$ 

Для 16 варианта: 
$$|\Pi|=16, \;\;\Pi: \begin{cases} -1 \leq x \leq 1 \\ -1 \leq y \leq 1 \\ 2 \leq z \leq 2 \end{cases}$$

## 4 Программная реализация

Полный код решения доступен по ссылке GitHub.

В основе алгоритма лежит вычисление частичных сумм 
$$\sum_{i=(M-1)(N)}^{(M)(N)-1} F(p_i)$$
,

где  $M \in [1; scale]; scale$  - кол-во частичных сумм изначально равное 1; N - кол-во суммируемых точек в частичной сумме (является фиксированным числом).

Тогда приблизительно вычисленный интеграл  $I_{scale}$  можно представить как:

$$I_{scale} = |\Pi| \frac{1}{scale N} summ, summ = \sum_{M=1}^{scale} \sum_{(M-1)(N)}^{(M)(N)-1} F(p_i).$$

Пока не получена необходимая точность epsilon по метрике  $|I-I_{scale}|$ : пересчитывается  $I_{scale}$ , затем scale увеличивается на 1, после проверяется метрика. Если нужная точность достигнута, то  $I_{scale}$  искомое приближенное значение, а кол-во сгенерированных точек (scale-1)\*N. Иначе повторяем пересчет  $I_{scale}$ , увеличение scale, проверку метрики. Соотвественно данная часть алгоритма реализована посредством цикла while.

Для вычисления частичной суммы summ на каждой итерации цикла while генерируется N точек, которые хранятся в массиве P[N], при каждой новой итерации, предыдущие точки затираются. При этом summ сохраняет значение с предыдущий итерации, что позволяет сэкономить на вычислениях:

$$summ = summ + \sum_{i=0}^{N-1} F(p_i)$$

где  $p_i$  - точки сгенерированные на новой итерации, номер которой scale (на момент вычисления приближенного значения интеграла и частичной суммы while на 1, потом scale-1).

Точки геннирирутся посредство rand() так, чтобы они лежали в П. Для упрощения замеров для srand выбирается всегда одинаковое неизменяемое число. Вычисление частисной суммы оформлено в виде цикла for, который проходит по всем точкам P[N].

Важно отметить эвристическое наблюдение, что при увеличении N увеличивается и общее кол-во сгенерированных точек. Объяснить это можно тем, что прирост частичной суммы на каждой итерации оказывает большее влияние на значение приближенного интеграла и ему сложнее попасть в *epsilon* окрестность точного значения.

## 4.1 Последовательная реализация

Последовательная реализация представлена в файле с именем: p2 seq.cpp;

В данном решении полностью реализован алгоритм описанный выше. Единственно стоит отметить, что наиболее эффективным является вычисление интеграла при N=1;

#### 4.2 Параллельная реализация

Параллельная реализация представлена в файле с именем: p2 par.c;

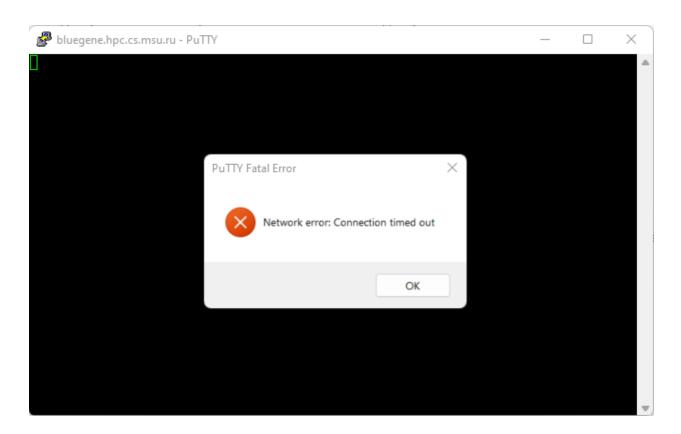
В данном решении представлена распараллеленая версия алгоритма описанного выше. Для увелечения скорости подсчет частичных сумм реализован на дополнительных процессорах. Пусть P - кол-во процессоров, тогда процессоров для подсчета частичных сумм P-1 (далее рабочие), 0 процесс считается мастером. Аналогично алгоритму кол-во генерируемых точек на итерации while задается через N. Определим переменную len как ближайшее целое большее или равное N и кратное P-1. Тогда каждый рабочий обрабатывает  $\frac{len}{P-1}$  точек. Каждую итерацию мастер начинает с выполнения MPI Scatterv(), после которой начинает генерировать новую партию точек, не дожидаясь пока рабочие закончат свои вычисления, сгенерировав новые точки, мастер дожидается завершения вычислений рабочих и выполняет MPI Reduce, после этого работа выполняется согласно общему алгоритму (вычисление частичной суммы, перерасчет приближенного интеграла, увеличение scale, проверка точности). На каждой итерации while мастер генерирует N точек, при этом если len > N, то в массив кладутся точки с нулевыми координатами (F(0, 0, 0) = 0). Рабочий не знает сколько итераций выполнит while мастера, поэтому использует while(true). Рабочий на начало итерации находится в ожидании приема точек с помощью  $MPI\ Scatterv$ , получив точки он вычисляет сумму значений функции в точках, после встает в режим ожидания выполнения MPI Reduce, когда reduce начинается новая итерация. Чтобы выйти из while(true) рабочий должен получить набор точек, у которого 1 элемент имеет координату x равную заранее выбранному числу  $B \notin [-1; 1]$ . Соответсвенно мастер после того как вычислил интеграл с нужной точностью должен послать еще один набор точек каждому рабочему, чтобы они завершили работу. При этом после получения B, рабочие сразу выходят из цикла и завершают работу.

# 5 Исследование масштабируемости

Для точности измерений зафиксируем параметры:

- 1. N = 1000 кол-во точек генерируемых мастером на каждой итерации цикла while
- 2.  $B = -123\,$  магическое число для остановки рабочих.
- 3. srand(z) где z=1 всегда одинаковая константа.

# 5.1 Blue Gene



# 5.2 Polus

Точность $\varepsilon$	Число MPI- процессов	Время работы программы(с)	Ускорение	Ошибка
$3.0 \cdot 10^{-5}$	2	0.012	1	0.0000078373
	4	0.012	1	0.0000078373
	16	0.022	0.54(54)	0.0000078373
	32	0.02	0.6	0.0000078373
$5.0 \cdot 10^{-6}$	2	0.162	1	0.0000015638
	4	0.16	1.0125	0.0000015638
	16	0.214	0.757	0.0000015638
	32	0.236	0.68644	0.0000015638
$15.0 \cdot 10^{-7}$	2	0.17	1	0.0000006108
	4	0.162	1.0493	0.0000006108
	16	0.21	0.80952	0.0000006108
	30	0.224	0.75892	0.0000006108

Таблица 1: Таблица с результатами расчётов для системы Polus



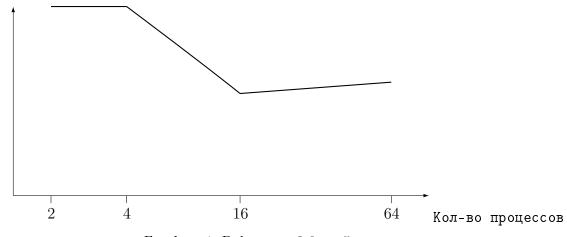


График 1: Polus,  $\epsilon = 3.0e-5$ 

# Ускорение

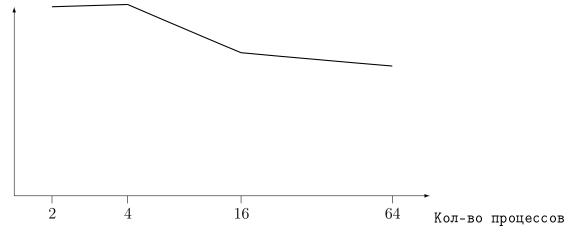


График 2: Polus,  $\epsilon = 5.0e-6$ 

# Ускорение

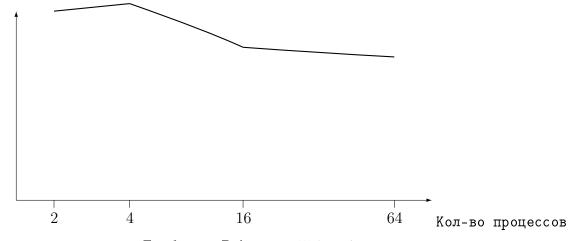


График 3: Polus,  $\epsilon=15.0e-7$ 

#### 6 Вывод

На основе результатов исследования можно сделать выводы, эффективность работы программы уменьшается при увеличении кол-ва процессов. При этом важно отметить, что благодаря фиксации параметров общее кол-во сгеннерированных точек и точность не меняются. Объяснить результат можно следующими наблюдениями:

- 1. Генерация точки занимает существенно больше времени, чем подсчет значения функции F. Из-за этого рабочие простаивают и ждут пока мастер сгенерирует точки для следующей рассылки
- 2. Операция рассылки и сбора очень дорогостоящие и, как показывает исследование на Polus, не окупают вычисление части частичной суммы на рабочем. Особенно это хорошо видно если увеличить вычислительную сложность F.
- 3. В замечание упоминается что при увеличении N, растет и кол-во точек необходимых для достижения нужной точности. При этом чтобы рабочие не делали бессмысленных вычислений необходимо чтобы N>P-1. Что приводит к тому, что N необходимо брать достаточно большим.
- 4. Дополнительная потеря времени на пересылку дополнительных N точек и сбор времени работы каждого рабочего.

В результате можно сделать вывод, что предложенный алгоритм мастер-рабочий крайне плохо подходит к данной задаче, и последовательное решение эффективней.