



Московский государственный университет имени М.В. Ломоносова

Факультет вычислительной математики и кибернетики

Кафедра автоматизации систем вычислительных комплексов

Практикум по курсу

«Суперкомпьютеры и параллельная обработка данных»

### **Отчет по заданию №1**

Разработка параллельной версии программы для вычисления определенного интеграла методом Симпсона с использованием технологии OpenMP

Коваленко Анастасия Павловна, 321 группа

Москва, 2020

## Оглавление

|  |          |
|--|----------|
| <b>Постановка задачи.....</b>                        | <b>3</b> |
| <b>Текст программы.....</b>                          | <b>3</b> |
| <b>Результаты измерений времени выполнения .....</b> | <b>5</b> |
| <b>Вывод.....</b>                                    | <b>6</b> |

## Постановка задачи

Требуется разработать параллельную версию программы, которая вычисляет определенный интеграл методом Симпсона с использованием технологии OpenMP, и исследовать масштабируемость полученной параллельной программы, построив график зависимости времени выполнения от числа нитей для различного объема входных данных.

## Текст программы

```
#include <iostream>
#include <sys/time.h>
#include <sstream>
#include <omp.h>

double fun(double x)
{
    return x / (x * x * x + x * x + 5 * x + 1);
}

double integral(double a, double b, int n)
{
    double res = 0;
    double h = (b - a) / (2 * n);
    double x1, x2;
    #pragma omp parallel for shared(h, n) private(x1, x2)
    reduction(+:res) schedule(static)
    for (int i = 1; i <= n; ++i) {
        x1 = a + (2 * i - 1) * h;
        x2 = a + 2 * h * i;
        res += 4 * fun(x1);
        res += 2 * fun(x2);
    }
    res += fun(b - h);
    res += fun(a) + fun(b);
    res *= (h / 3);
    return res;
}
```

```

int main(int argc, char **argv)
{
    struct timeval start, finish, diff;
    unsigned int n, num_threads;
    std::stringstream s1;
    s1 << argv[1];
    s1 >> num_threads;
    omp_set_num_threads(num_threads);
    std::stringstream s2;
    s2 << argv[2];
    s2 >> n;
    double a = 0, b = 200;
    gettimeofday(&start, NULL);
    std::cout << "The result is " << integral(a, b, n) << std::endl;
    gettimeofday(&finish, NULL);
    diff.tv_sec = finish.tv_sec - start.tv_sec;
    diff.tv_usec = finish.tv_usec - start.tv_usec;
    if (diff.tv_usec < 0) {
        diff.tv_sec--;
        diff.tv_usec += 1000000;
    }
    std::cout << "Time passed: " << diff.tv_sec << "." <<
diff.tv_usec/1000 << "." << diff.tv_usec%1000 << std::endl;
    return 0;
}

```

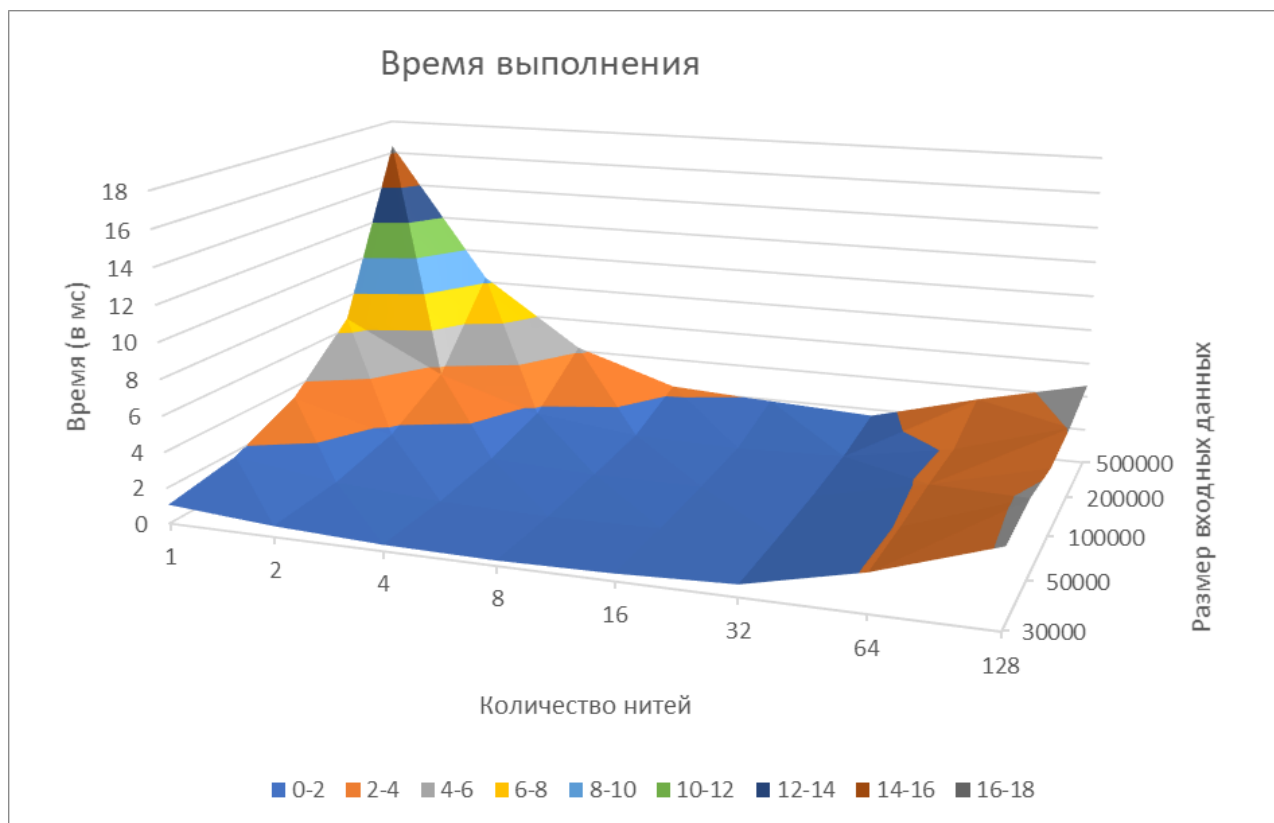
## Результаты измерений времени выполнения

Ниже приведены результаты измерений времени выполнения полученной программы. Для каждого входных данных программа была запущена несколько раз, в таблице содержатся усредненные результаты без учета случайных выбросов. Время выполнения приведено в формате «секунды.миллисекунды.микросекунды».

| Объем входных данных<br>Количество нитей | 30000   | 50000   | 100000  | 200000  | 500000   |
|--|---------|---------|---------|---------|----------|
| 1  | 0.1.54  | 0.1.711 | 0.3.374 | 0.6.621 | 0.16.419 |
| 2  | 0.0.607 | 0.0.887 | 0.1.710 | 0.3.619 | 0.8.289  |
| 4  | 0.0.352 | 0.0.510 | 0.0.923 | 0.1.747 | 0.4.210  |
| 8  | 0.0.289 | 0.0.374 | 0.0.652 | 0.1.013 | 0.2.263  |
| 16                                       | 0.0.408 | 0.0.464 | 0.0.628 | 0.0.854 | 0.1.904  |
| 32                                       | 0.0.666 | 0.0.711 | 0.0.809 | 0.1.048 | 0.1.605  |
| 64                                       | 0.2.102 | 0.2.083 | 0.2.193 | 0.2.141 | 0.3.235  |
| 128                                      | 0.4.179 | 0.4.311 | 0.3.774 | 0.4.039 | 0.4.671  |

Зеленым цветом в таблице выделены ячейки, в которых содержится минимальное время выполнения для каждого набора входных данных.

График зависимости времени исполнения программы от числа нитей и разных входных данных



## **Вывод**

Распараллеливание программы дало ускорение примерно в 10 раз на данных большого размера и около 5-7 раз на данных среднего размера.

В процессе работы были получены следующие результаты:

- ✓ Для данных относительно небольшого размера (30 000 – 50 000) оптимальным количеством нитей является 8.
- ✓ Для среднего объема данных (100 000-200 000) оптимальное количество нитей – 16. Увеличение накладных расходов на добавление нитей оказывается меньше, чем увеличение объема данных.
- ✓ Для работы с данными большого размера (500 000) следует использовать 32 нити. Однако даже при таких входных параметрах накладные расходы оказывают влияние на время выполнения и прирост в скорости оказывается все еще не пропорциональным количеству нитей.