# Лабораторная работа №1

"Введение в паралеллельные вычисления. Технолония OpenMP"

Выполнил студент группы Б20-505 Сорочан Илья

## 1 Рабочая среда

Технические характеристики:

CPU: 6-core AMD Ryzen 5 4500U Kernel: 5.15.85-1-MANJARO x86\_64

Mem: 7303.9 MiB

Используется:

Компилятор: *GCC 12.2.0* 

OpenMP: 4.5

### 2 Анализ алгоритма

#### 2.1 Принцип работы

Алгоритм является поиском максимума в массиве. Программа:

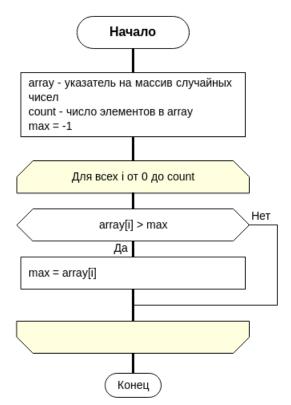
- 1. Выделяет память под массив, инициализирует генератор случайных значений;
- 2. Заполняет массив случайными числами;
- 3. Ищет максимум с определенными настройками *OpenMP*.

Поиск максимума осуществляется параллельно. Массив разбивается на секции (почти) равного размера, которые распределяются между потоками. Распределение зависит от параметра *schedule*, который здесь не указан. В таком случае он определяется компилятором/ОС.

Временная сложность алгоритма  $O(\frac{n}{p})$ , где:

- n число элементов в массиве;
- р число используемых потоков.

Блок-схема алгоритма в одном потоке выглядит следующим образом:



### 2.2 Директивы ОрепМР

Поясним представленные директивы *OpenMP*. Директива *parallel* задает опции параллелизации:

- $num\_threads$  число потоков;
- *shared* общая для потоков память;
- reduction способ объединения локальных переменных в глобальную. В данном случае вычисление максимума;

 $\bullet$  default — локальность переменных no yмолчанию. В данном случае все переменные по умолчанию локальные.

Если бы данной директивы не было, то следующий за ней блок кода исполнялся бы одним потоком без участия OpenMP.

Директива for используя опции, задаваемые директивой parallel распределяет итерации цикла между потоками. Если бы данной директивы не было, то цикл, следующий за ней, выполнился бы во всех потоках (не было бы распределения итераций).

### 3 Экспериментальные данные

#### 3.1 Модификации кода

Исходный код программы был модифицирован так, что бы:

- Освобождалась вся выделенная память;
- Производился запуск с несколькими потоками;
- Замерялось время, затраченное на выполнение алгоритма.

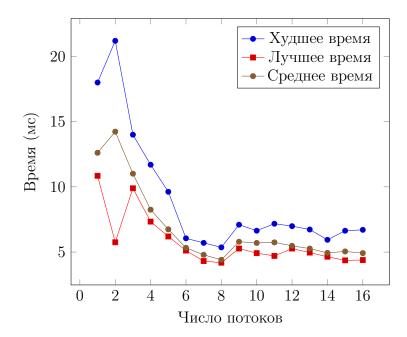
На каждое число потоков отводилось 20 запусков.

#### 3.2 Количество операций сравнения

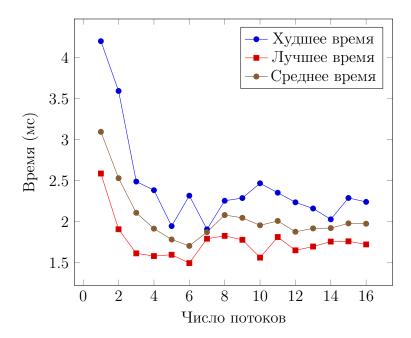
В измерении количества операций сравнения нет смысла, ведь для однопоточной программы: O(n), как и для многопоточной (сравнения из reduction — сравнения с крайними элементами секций).

#### 3.3 Время выполнения

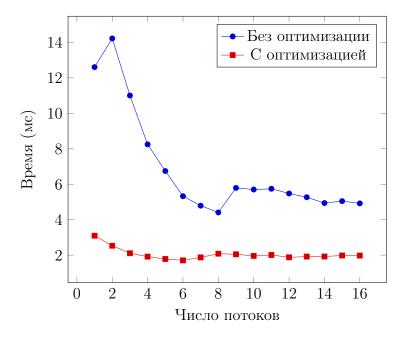
Для начала я решил взглянуть не только на среднюю скорость выполнения, но и на крайние варианты:



Многопоточная программа практически во всех случаях работает гораздо быстрее. Исключением стали 2 потока, но небольшая разница в производительности позволяет списать это на погрешность. Рассмотрим как изменится ситуация при включении оптимизаций:

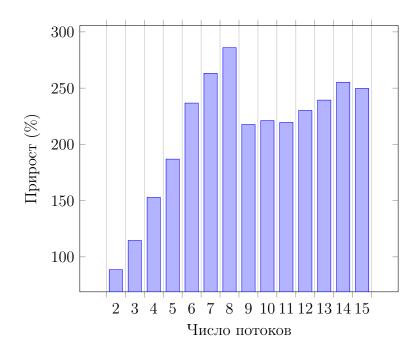


Как видно на графике выше, общая тенденция остается неизменной. Оптимизации, производимые компилятором положительно влияют на производительность вне зависимости от числа используемых потоков:

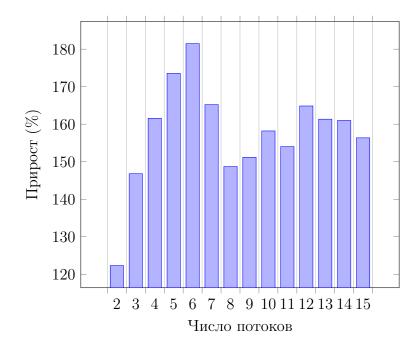


## 3.4 Прирост производительности

Как уже было замечено ранее, в целом с увеличением числа потоков производительность растет. Рассмотрим ускорение многопоточной программы относительно однопоточной. Для не оптимизированной сборки:



## Для оптимизированной сборки:



Наибольший прирост наблюдается при отсутствии оптимизаций и практически достигает 300%!

### 4 Заключение

В данной работе было исследовано ускорение, получаемое при использовании нескольких потоков в задании о поиске максимума. Была усовершенствована предоставленная программа и собранны данные. Так же был написан скрипт, подсчитывающий прирост производительности относительно одного потока. Оформлен отчет.

В ходе работы было выяснено, что в применение нескольких потоков крайне положительно влияет на итоговую производительность. Из 30 многопоточных сборок только одна была медленнее однопоточной. При этом наблюдался прирост вплоть до 3х раз.

## Приложение А

## Использованные программные коды

Для проверки версии *OpenMP* использовался следующий код:

```
// Print openmp version
#include <stdio.h>
\#if OPENMP == 200505
#define _OPENMP_VERSION "2.5"
\#elif OPENMP = 200805
\#define _OPENMP_VERSION " 3.0"
\#elif OPENMP == 201107
#define _OPENMP_VERSION "3.1"
\#elif OPENMP == 201307
#define OPENMP VERSION "4.0"
\#elif OPENMP == 201511
#define OPENMP VERSION "4.5"
\#elif OPENMP == 201811
#define OPENMP VERSION "5.0"
\#elif OPENMP = 202011
#define _OPENMP_VERSION "5.1"
#else
#define OPENMP VERSION "unknown"
#endif
int main(int argc, char** argv) {
        printf("OpenMP_Version: _%s\n", _OPENMP_VERSION);
       return 0;
}
     Для измерения времени исполнения алгоритма использовался следующий код (выводит csv
в стандартный вывод):
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <stdlib.h>
#include <time.h>
#include <omp.h>
 \begin{array}{lll} \textbf{const} & \textbf{int} & N = 10000000;\\ \textbf{const} & \textbf{int} & MAX\_THREADS = 16;\\ \textbf{const} & \textbf{int} & RUNS\_PER\_THREAD = 20; \end{array} 
void randArr(int *array, int size) {
    for (int i = 0; i < size; ++i)
        array[i] = rand();</pre>
// run algo and return time elapsed double run(const int threads, int *array, const int size) { double start = omp_get_wtime(); int max = -1;
     \#pragma\ omp\ parallel\ num\_threads(threads)\ shared(array,\ size)\ reduction(max:\ max)\ \textbf{default}(none)
          #pragma omp for
for(int i = 0; i < size; ++i) {
    if(array[i] > max) {
        max = array[i];
}
     double end = omp_get_wtime();
return (end - start) * 1000;
int main(int argc, char **argv) {
     \begin{array}{l} // \ \ set \ \ constant \ \ seeds \\ \textbf{int} \ \ seed \ [\text{MAX\_THREADS}] \ ; \end{array}
```

Для вычисления эффективности многопоточной программы по отношению к однопоточной использовался следующий скрипт:

```
import csv, sys
if len(sys.argv) < 3:
    exit(1)
filein = open(sys.argv[1], "r")
fileout = open(sys.argv[2], "w")
reader = csv.reader(filein)
writer = csv.writer(fileout)
\# skip header
header = reader.__next__()
writer.writerow([header[0], "Efficiency"])
# get first one
first avg = reader. next ()[-1]
# writer.writerow(["1", "100"])
first_avg = float (first_avg)
for row in reader:
    avg = float(row[-1])
    relative = \{:.3f\}. format(100 * first_avg / avg)
    writer.writerow([row[0], relative])
filein.close()
fileout.close()
```

## Приложение Б

## Таблицы с практическими результатами

Таблица без оптимизаций:

Threads	Worst (ms)	Best (ms)	Avg (ms)
1	17.99	10.84	12.61
2	21.19	5.75	14.23
3	13.99	9.89	11.01
4	11.69	7.33	8.25
5	9.62	6.2	6.75
6	6.05	5.11	5.33
7	5.71	4.31	4.79
8	5.36	4.18	4.41
9	7.1	5.27	5.79
10	6.64	4.92	5.7
11	7.17	4.71	5.74
12	6.99	5.27	5.48
13	6.73	4.96	5.27
14	5.94	4.64	4.94
15	6.63	4.37	5.05
16	6.7	4.39	4.92

Таблица с оптимизациями:

Threads	Worst (ms)	Best (ms)	Avg (ms)
1	4.2	2.59	3.1
2	3.59	1.91	2.53
3	2.49	1.62	2.11
4	2.39	1.58	1.92
5	1.95	1.6	1.78
6	2.32	1.5	1.71
7	1.91	1.79	1.87
8	2.26	1.83	2.08
9	2.29	1.78	2.05
10	2.47	1.56	1.96
11	2.35	1.81	2.01
12	2.24	1.65	1.88
13	2.16	1.7	1.92
14	2.03	1.76	1.92
15	2.29	1.76	1.98
16	2.24	1.72	1.98

Таблица сравнений без оптимизаций:

Threads	Efficiency
2	88.63
3	114.55
4	152.83
5	186.88
6	236.71
7	263.19
8	285.94
9	217.66
10	221.14
11	219.48
12	230.14
13	239.36
14	255.25
15	249.74
16	256.24

### Таблица сравнений с оптимизациями:

Threads	Efficiency
2	122.32
3	146.8
4	161.59
5	173.54
6	181.48
7	165.21
8	148.7
9	151.17
10	158.2
11	154.03
12	164.86
13	161.33
14	161
15	156.36
16	156.68