# Лабораторная работа №3

"Реализация алгоритма с использованием технологии 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

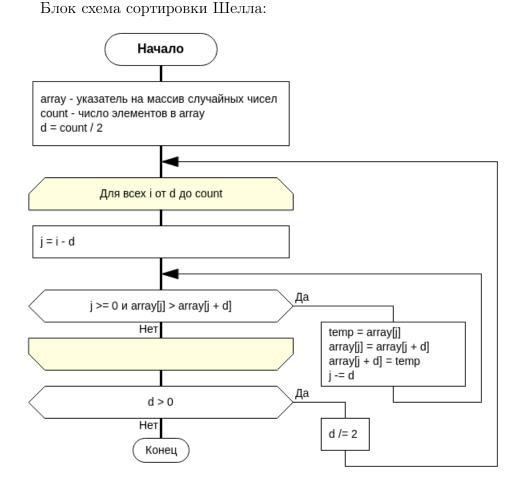
### 2 Сортировка Шелла

#### 2.1 Принцип работы

При сортировке Шелла сначала сравниваются и сортируются между собой значения, стоящие один от другого на некотором расстоянии d. После этого процедура повторяется для некоторых меньших значений d, а завершается сортировка Шелла упорядочиванием элементов при d=1 (то есть обычной сортировкой вставками). Эффективность сортировки Шелла в определённых случаях обеспечивается тем, что элементы «быстрее» встают на свои места (в простых методах сортировки, например, пузырьковой, каждая перестановка двух элементов уменьшает количество инверсий в списке максимум на 1, а при сортировке Шелла это число может быть больше).

Для определённости будет рассматриваться классический вариант, когда изначально  $d = \frac{n}{2}$  и уменьшается по закону  $d_{i+1} = \frac{d_i}{2}$ , пока не достигнет 1. Здесь n обозначает длину сортируемого массива.

Тогда в худшем случае сортировка займет  $O(n^2)$ .



#### 2.2 Параллелизация

Как и в предыдущих лабораторных, в первую очередь следует попробовать сделать параллельным цикл.

Задаем число потоков и общие переменные через *omp parallel*. Однозначно общими должны быть массив и его длинна.

Так как внутренний цикл по і по сути затрагивает только d-е элементы относительно i-го, то:

```
#pragma omp parallel num_threads(THREADS) shared(array, count) default(none) for (int d = count / 2; d > 0; d /= 2) {
```

```
const int cd = d;
#pragma omp for
for (int i = cd; i < count; ++i) {
    for (int j = i - cd; j >= 0 && array[j] > array[j + cd]; j -= cd) {
        int temp = array[j];
        array[j] = array[j + cd];
        array[j + cd] = temp;
    }
}
```

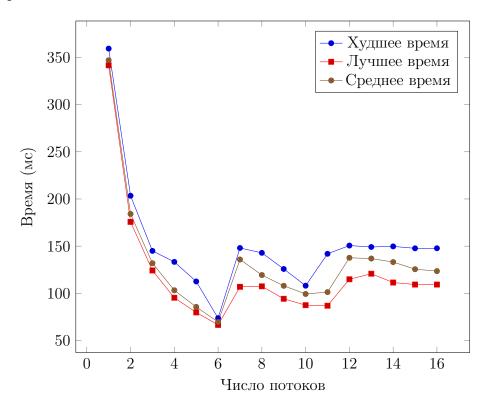
Здесь так же видно, что d вынесена в константу cd. Это сделано для того, что бы OpenMP не принял меры предосторожности в цикле по i. Он может это сделать так как d меняется во внешнем цикле, но он не знает меняется ли во внутреннем.

## 3 Экспериментальные данные

На каждое число потоков отводилось 10 запусков. Так же число элементов в массиве было уменьшено с 10000000 до 1000000.

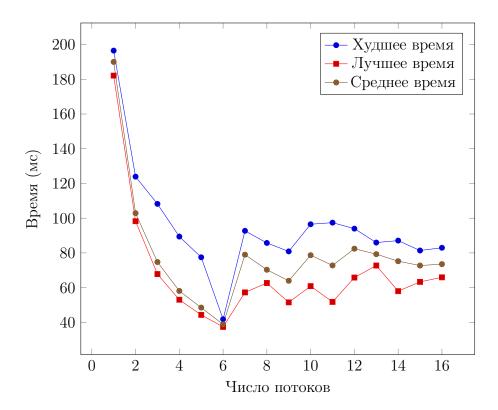
#### 3.1 Время выполнения

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

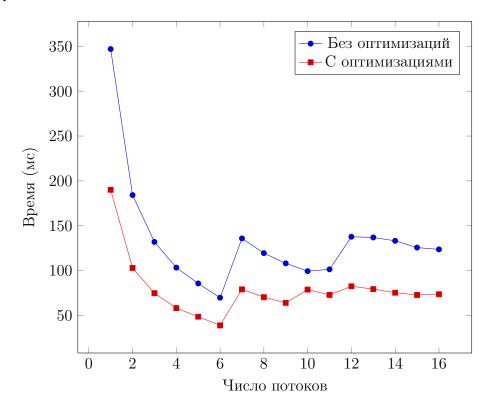


Крайне заметно, что многопоточная программа работает куда быстрее обычной. При этом уже с 2-х потоков виден прирост практически в 2 раза. Однако далее он становится все незначительнее.

Рассмотрим теперь данные с оптимизацией:

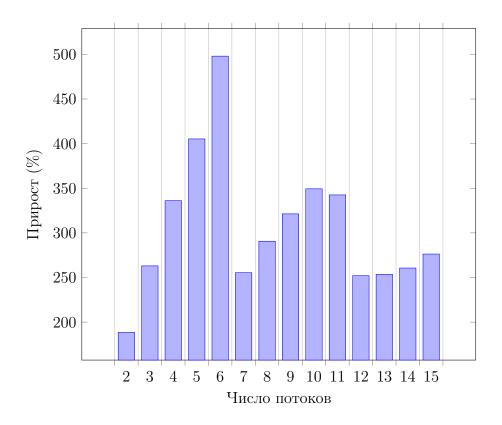


Как видно на графике выше, повышение числа потоков лишь увеличивает среднее время исполнения. При этом заметна общая тенденция: максимальная эффективность достигается при 6-ти потоках:

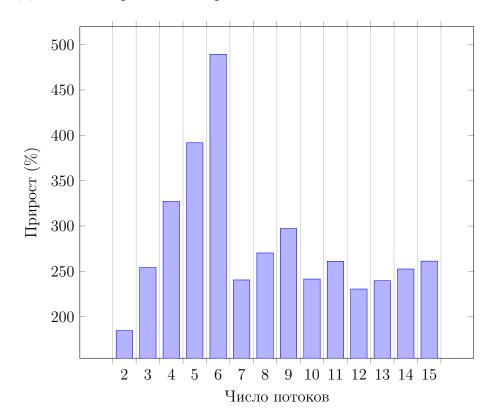


#### 3.2 Прирост производительности

В целом с увеличением числа потоков производительность растет. Рассмотрим ускорение многопоточной программы относительно однопоточной. Для не оптимизированной сборки:



#### Для оптимизированной сборки:



#### 4 Заключение

В данной работе было исследовано ускорение, получаемое при использовании нескольких потоков в задании о сортировке массива сортировкой Шелла. 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 2 превосходили обычную менее чем в 2 раза. При этом наблюдался прирост вплоть до 5-ти 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 = 1000000; \\ \textbf{const} & \textbf{int} & MAX\_THREADS = 16; \\ \textbf{const} & \textbf{int} & RUNS\_PER\_THREAD = 10; \\ \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 index = -1;
   // run algo and return time elapsed
      ##pragma omp parallel num_threads(threads) shared(array, size) default(none)
for (int d = size / 2; d > 0; d /= 2) {
    const int cd = d;
           #pragma omp for
           #pragma omp for
for (int i = cd; i < size; ++i) {
    for (int j = i - cd; j >= 0 && array[j] > array[j + cd]; j -= cd) {
        int temp = array[j];
        array[j] = array[j + cd];
        array[j + cd] = temp;
}
           }
      \begin{array}{lll} \textbf{double} & \texttt{end} & = \texttt{omp\_get\_wtime();} \\ \textbf{return} & (\texttt{end} - \texttt{start)} * 1000; \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	359.32	341.64	346.99
2	203.43	175.71	184.14
3	144.97	124.28	131.94
4	133.33	95.34	103.24
5	112.59	79.8	85.62
6	73.77	66.55	69.68
7	148.08	106.9	135.86
8	142.91	107.46	119.39
9	125.83	94.23	108.01
10	108.1	87.48	99.33
11	141.88	86.85	101.3
12	150.63	114.92	137.68
13	149.13	120.77	136.88
14	149.74	111.45	133.14
15	147.73	109.33	125.6
16	147.78	109.29	123.57

#### Таблица с оптимизациями:

Threads	Worst (ms)	Best (ms)	Avg (ms)
1	196.52	182.11	190.02
2	123.93	98.28	102.89
3	108.24	67.83	74.76
4	89.41	53.03	58.09
5	77.48	44.3	48.5
6	41.81	37.39	38.83
7	92.73	57.26	79
8	85.74	62.68	70.3
9	80.87	51.52	63.94
10	96.51	60.88	78.68
11	97.44	51.78	72.79
12	93.97	65.79	82.43
13	85.96	72.72	79.28
14	87.09	57.98	75.23
15	81.38	63.31	72.73
16	82.95	65.95	73.55

Таблица сравнений без оптимизаций:

Threads	Efficiency
2	188.44
3	263
4	336.1
5	405.25
6	498.01
7	255.4
8	290.64
9	321.27
10	349.35
11	342.52
12	252.03
13	253.49
14	260.62
15	276.27
16	280.81

#### Таблица сравнений с оптимизациями:

Threads	Efficiency
2	184.69
3	254.19
4	327.09
5	391.79
6	489.4
7	240.54
8	270.3
9	297.17
10	241.51
11	261.07
12	230.51
13	239.68
14	252.59
15	261.27
16	258.34