# 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

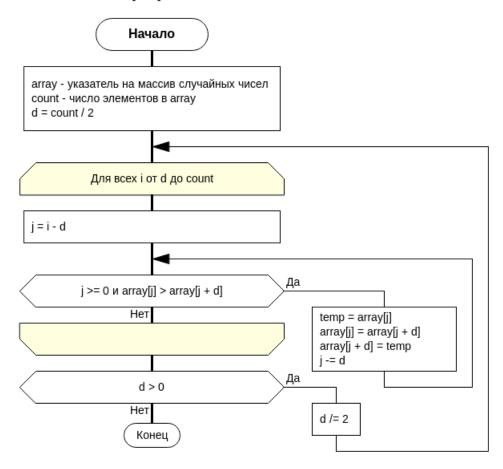
#### 2.1 Принцип работы

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 длинну сортируемого массива.

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

Блок схема сортировки Шелла:



#### 2.2 Параллелизация

Как и в предыдущих лабораторных, в первую очередь параллелизируется 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 отностительно i-го, то его можно параллелизировать:

```
#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;
    }
}
```

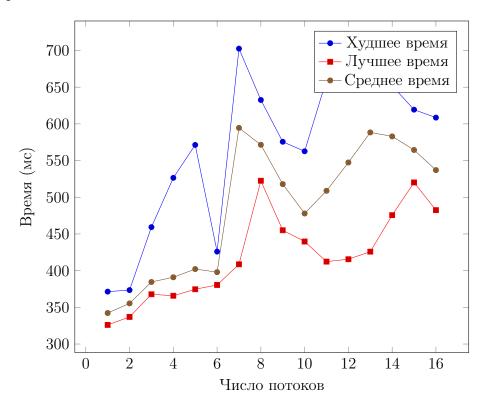
Здесь так же видно, что d вынесена в константу cd. Это сделано для того, что бы OpenMP не принял меры предосторожности в цикле по i. Он может это сделать так как d меняется во внешнем цикле, но он не знает меняется ли во внутреннем.

### 3 Экспериментальные данные

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

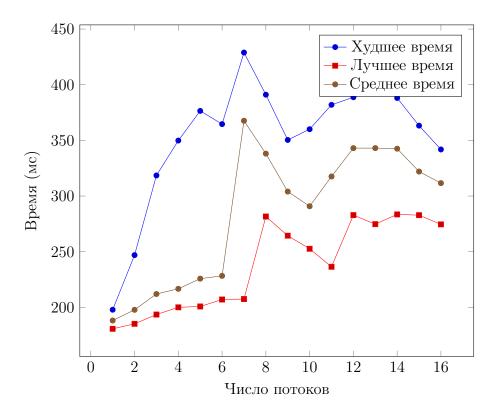
#### 3.1 Время выполнения

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



Крайне заметно, что однопотчная программа работает куда быстрее её конкурентов. В этой лабораторной худшие запуски занимали почти секунду, так что причины такой "антипроизводительности" остаются для меня загадкой. Возможно причина кроется в распределении итераций цикла – но это тема для одной из следующих лабораторных работ.

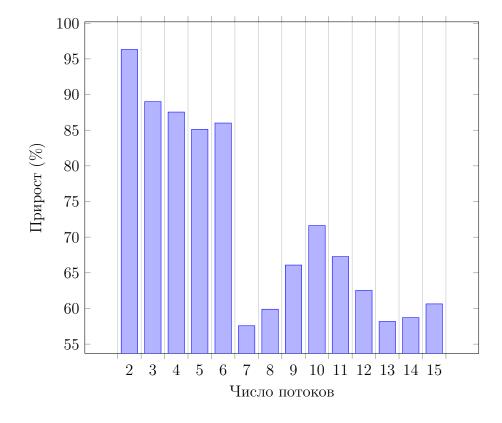
Рассмотрим теперь данные с оптимизацией:



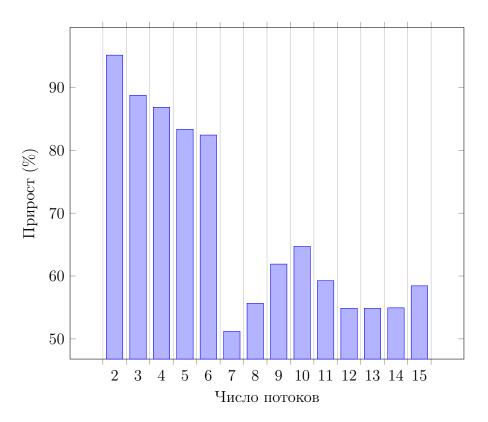
Как видно на графике выше, повышение числа потоков лишь увеличивает среднее время исполнения.

#### 3.2 Прирост производительности

В целом с увеличением числа потоков производительность падает. Рассмотрим ускорение многопоточной программы отностиельно однопоточной. Для неоптимизированной сборки:



Для оптимизированной сборки:



#### 4 Заключение

В данной работе было исследовано ускорение, получаемое при использовании многопоточности 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 данной задаче применение многопоточности лишь замедлит программу. Могу предположить, что это связано с распределением итераций главного цикла.

### 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 csvв стандартный вывод): #include <stdio.h> #include <stdlib.h> #include <time.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) {  $clock\_t$  start = clock(); int index = -1; #pragma omp parallel num\_threads(threads) shared(array, size) default(none) for (int d = size / 2; d > 0; d /= 2) {
 const int cd = d; for (int d for cd = d,
#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;
} }  $\begin{array}{lll} {\rm clock\_t~end~=~clock\,();} \\ {\bf const\_double~CLOCKS\_PER\_MS} = ({\bf double}) \\ {\rm CLOCKS\_PER\_SEC} \ / \ 1000; \\ {\bf return~(double}) \\ ({\rm end} - {\rm start}) \ / \ CLOCKS\_PER\_MS; \\ \end{array}$ 

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	371.4	326.06	342.27
2	373.5	336.94	355.35
3	459.3	367.83	384.56
4	526.45	365.75	390.97
5	571.29	374.65	402.14
6	425.96	380.49	397.97
7	702.53	408.67	594.5
8	632.55	522.46	571.45
9	575.59	455.05	517.9
10	562.63	439.69	477.87
11	660.22	412.29	508.79
12	702.1	415.57	547.38
13	665.5	425.85	588.34
14	652	475.59	582.93
15	619.34	520.15	564.43
16	608.52	482.44	537

#### Таблица с оптимизациями:

Threads	Worst (ms)	Best (ms)	Avg (ms)
1	197.88	180.73	188.18
2	246.96	185.22	197.8
3	318.49	193.54	212.02
4	349.84	200.04	216.68
5	376.48	200.82	225.8
6	364.62	207.05	228.3
7	428.91	207.48	367.64
8	391.04	281.6	338.1
9	350.39	264.38	304.01
10	360.04	252.64	290.83
11	381.94	236.45	317.56
12	388.74	282.87	343.04
13	413.88	274.76	343.08
14	388.06	283.5	342.54
15	363.23	282.82	322.01
16	341.84	274.57	311.62

Таблица сравнений без оптимизаций:

Threads	Efficiency
2	96.32
3	89
4	87.55
5	85.11
6	86
7	57.57
8	59.9
9	66.09
10	71.62
11	67.27
12	62.53
13	58.18
14	58.72
15	60.64
16	63.74

Таблица сравнений с оптимизациями:

Threads	Efficiency
2	95.14
3	88.76
4	86.85
5	83.34
6	82.42
7	51.19
8	55.66
9	61.9
10	64.7
11	59.26
12	54.86
13	54.85
14	54.94
15	58.44
16	60.39