Student Name: Галактионов Кирилл

# Student ID: st06788 Современные технологии программирования в научных исследованиях II Лабораторная работа 3



#### 1 Постановка задачи

Условие задачи (№5) звучит следующим образом: "Задан вещественный массив. Найти сумму элементов, размещенных в тредах с четными номерами".

#### 2 Описание тестового стенда

Вычисления проводились на выданном вычислительном узле:

- Операционная система: Ubuntu 20.04.4 LTS
- Процессор: Intel(R) Xeon(R) E-2136 CPU @ 3.30GHz, 6 ядер, 2 потока на ядро
- Доступная оперативная память: 62-63 ГБ
- GPU: Quadro P2000
- Компилятор: nvcc (NVIDIA (R) Cuda compiler driver, Cuda compilation tools, release 12.0, V12.0.140)

Время работы алгоритмов вычислялось при помощи команды  $\operatorname{clock}()$  из стандартной библиотеки  $\operatorname{time}$  языка C++. Проводилось по три серии экспериментов, затем полученные значения времен усреднялись.

Проверка правильности суммирования осуществлялась сравнением с последовательным вычислением на CPU (время не включается в время выполнения).

## 3 Описание алгоритма решения задачи

Условие задачи требует вычислить сумму элементов в тредах с четными номерами, что при последовательном размещении массива в памяти соответствует вычислению суммы элементов на четных позициях. В последовательной реализации для данной цели использовался цикл, в котором считалась сумма каждого второго элемента. Код:

```
// Sum elements on even positions on CPU
double SumEvenCPU(double* hostArray, int N){
    double result = 0.0;
    // iterate over half of the array size
    for (int i = 0; i < N / 2; i++){
        // ... end sum every second element
        result+= hostArray[2*i];
    }
    return result;
}</pre>
```

Идея использования нитей CUDA в такой сортировке заключается в том, что можно разбить массив на блоки, и средствами нитей вычислять сумму элементов на четных местах сначала в каждом блоке (провести редукцию внутри блока), а а затем на хосте просуммировать результаты поблочных вычислений (финальная редукция). Реализация кода нити и алгоритма представлена ниже:

```
// Thread code for sum of the elements in the even threads
   __global__ void SumEven(double* array, int N, double* deviceRes){
       // shared array for threads in the block
3
       __shared__ double helper[THREADS_PER_BLOCK];
4
5
       // Get thread ID
6
       int idx = blockDim.x * blockIdx.x + threadIdx.x;
       // Create thread variable for storing sum
       double sum = 0.0;
       // If thread ID is even
10
       if (idx \% 2 == 0){
11
           helper[threadIdx.x] = array[idx];
12
       }else{
13
            // ... or if odd sum equals zero
14
            helper[threadIdx.x] = 0.0;
15
       }
16
17
       __syncthreads();
18
19
       // Reduction
20
       int amountOfThreads = blockDim.x / 2;
21
       while (amountOfThreads > 0){
22
       if (threadIdx.x < amountOfThreads){</pre>
23
                helper[threadIdx.x] += helper[threadIdx.x + amountOfThreads];
24
       }
25
26
            __syncthreads();
27
28
       amountOfThreads /= 2;
29
     }
30
31
       // Save the results for block
32
       if (threadIdx.x == 0) {
33
            deviceRes[blockIdx.x] = helper[0];
34
       }
35
   }
36
37
   // Sum elements on even positions using CUDA
38
   double SumEvenCUDA(double* hostArray, int N){
39
       // Make two arrays on device variables
40
       double *deviceArray, *deviceRes;
       // helper for intermediate results
42
       double *hostInterRes;
43
       // Variable to accumulate intermediate results
44
       double res = 0.0;
45
46
       // Thread blocks per Grid
47
       int gridDim = (N + THREADS_PER_BLOCK - 1) / THREADS_PER_BLOCK;
```

```
size_t interResSize = gridDim * sizeof(double);
49
50
       // Create vectors
51
       hostInterRes = (double*)malloc(interResSize);
52
       cudaMalloc(&deviceArray, N*sizeof(double));
53
        cudaMalloc(&deviceRes, interResSize);
54
        // Copy from host to device
55
        cudaMemcpy(deviceArray, hostArray, N * sizeof(double), cudaMemcpyHostToDevice);
56
57
       SumEven<<<gridDim, THREADS_PER_BLOCK>>>(deviceArray, N, deviceRes);
59
60
       // Copy from device to host
61
        cudaMemcpy(hostInterRes, deviceRes, interResSize, cudaMemcpyDeviceToHost);
62
63
       // Free memory
64
        cudaFree(deviceArray);
65
        cudaFree(deviceRes);
66
67
        // Final reduction
68
       for (int i = 0; i < gridDim; i++){</pre>
69
            res += hostInterRes[i];
70
71
72
       free(hostInterRes);
       return res;
73
   }
74
```

#### 4 Программный код

Полный код программы представлен в Приложении 1 в разделе 8.

## 5 Результаты измерений

Вывод программы представлен в Приложении 2 в разделе 9.

## 6 Анализ и обсуждение результатов

Рассмотрим затраты времени при проверке алгоритма на векторах разного размера. На рисунке 1 представлена зависимость времени, затраченного на вычисления, от размера массива. При вычислениях на CPU зависимость является линейной (O(N)), что наблюдается на всём интервале размеров массива (с учетом погрешностей усреднения). При вычислениях на GPU же, до размера массива  $10^5$  элементов, затраты времени практически постоянные и много больше времени для CPU, что связано с затратами на создание нитей, пересылку данных. При увеличении размера массива, зависимость становится так же линейной, причем угол наклона меньше, чем для CPU, что говорит о некотором ускорении. И действительно, начиная с размера массива в  $10^8$  элементов, вычисления на GPU начинают выигрывать во времени у CPU

Аналогичные тренды можно наблюдать и на графике ускорения GPU 2. Рост ускорения на первом участке до  $10^5$  элементов обусловлен тем, что вычисления на CPU замедлялись,

а на GPU былим постоянными по времени. На оставшемся участке наблюдается истинное увеличение ускорения, обусловленное эффективностью использования GPU.

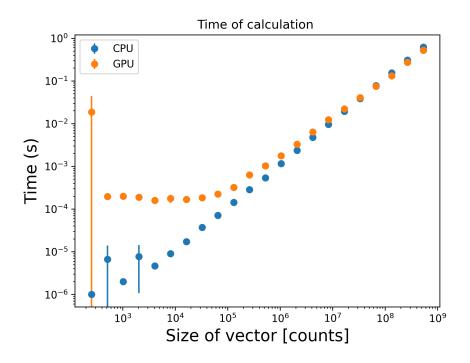


Рис. 1: Зависимость времени вычисления от размера массива.

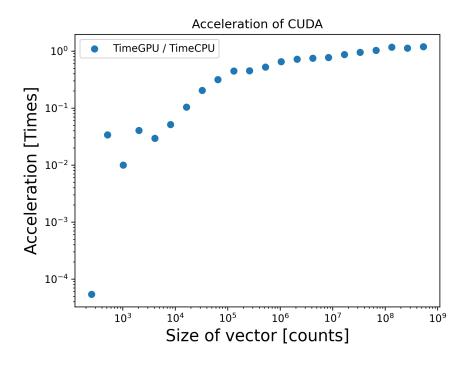


Рис. 2: Зависимость ускорения вычисления от размера массива.

#### 7 Выводы

Поставленные задачи были выполнены. Было проведено сравнение работы алгоритмов на CPU и GPU и наблюдалось ускорение работы, которое может обеспечить GPU, и был определен размер массива, для которого использование GPU становится оправданным.

## 8 Приложение 1. Код программы

```
#include <iostream>
   #include <stdio.h>
   #include <time.h>
   #include <iomanip>
   #define THREADS_PER_BLOCK 1024
   using namespace std;
8
    __global__ void SumEven(double* array, int N, double* deviceRes);
10
11
12
   double SumEvenCUDA(double* hostArray, int N);
13
   double SumEvenCPU(double* hostArray, int N);
15
16
   void PrintArray(const double* array, const int n);
17
18
   void measureNoCUDA(int N);
19
20
   void measureCUDA(int N);
21
22
23
    int main (int argc, char * argv []){
24
        srand(static_cast <unsigned> (time(0)));
25
26
        cout << "CPU:" << endl;</pre>
27
        cout << "N
                            Time1
                                       Time2
                                                    Time3" << endl;</pre>
28
        for (int n = 256; n < 1000000000; n*=2 ){</pre>
29
            cout << setw(9) << n << " ";
30
            for (int i = 0; i < 3; i++){</pre>
31
                 measureNoCUDA(n);
32
                 cout << "
33
            }
34
            cout << endl;</pre>
35
        }
36
37
        cout << "GPU:" << endl;</pre>
38
        cout << "N
                            Time1
                                       Time2
                                                    Time3" << endl;</pre>
39
                            Time" << endl;</pre>
        //cout << "N
40
        for (int n = 256; n < 1000000000; n*=2 ){</pre>
41
            cout << setw(9) << n << "
42
            for (int i = 0; i < 3; i++){
43
                 measureCUDA(n);
```

```
cout << "
45
            }
46
            cout << endl;</pre>
        }
48
        cout << endl;</pre>
49
        return 0;
50
51
52
   // Thread code for sum of the elements in the even threads
53
    __global__ void SumEven(double* array, int N, double* deviceRes){
54
        // shared array for threads in the block
55
        __shared__ double helper[THREADS_PER_BLOCK];
56
57
        // Get thread ID
58
        int idx = blockDim.x * blockIdx.x + threadIdx.x;
59
        // Create thread variable for storing sum
60
        double sum = 0.0;
61
        // If thread ID is even
62
        if (idx \% 2 == 0){
63
            helper[threadIdx.x] = array[idx];
64
        }else{
65
            // ... or if odd sum equals zero
66
            helper[threadIdx.x] = 0.0;
67
        }
68
69
        __syncthreads();
70
71
        // Reduction
72
        int amountOfThreads = blockDim.x / 2;
73
        while (amountOfThreads > 0){
74
        if (threadIdx.x < amountOfThreads){</pre>
75
                 helper[threadIdx.x] += helper[threadIdx.x + amountOfThreads];
76
        }
78
            __syncthreads();
79
80
        amountOfThreads /= 2;
82
83
        // Save the results for block
84
        if (threadIdx.x == 0) {
85
            deviceRes[blockIdx.x] = helper[0];
86
        }
87
   }
88
89
   // Sum elements on even positions using CUDA
90
   double SumEvenCUDA(double* hostArray, int N){
91
        // Make two arrays on device variables
92
        double *deviceArray, *deviceRes;
93
        // helper for intermediate results
94
        double *hostInterRes;
95
        // Variable to accumulate intermediate results
96
        double res = 0.0;
97
```

```
// Thread blocks per Grid
        int gridDim = (N + THREADS_PER_BLOCK - 1) / THREADS_PER_BLOCK;
100
        size_t interResSize = gridDim * sizeof(double);
101
102
        // Create vectors
103
        hostInterRes = (double*)malloc(interResSize);
104
        cudaMalloc(&deviceArray, N*sizeof(double));
105
        cudaMalloc(&deviceRes, interResSize);
106
        // Copy from host to device
107
        cudaMemcpy(deviceArray, hostArray, N * sizeof(double), cudaMemcpyHostToDevice);
108
109
        // Sum
110
        SumEven<<<gridDim, THREADS_PER_BLOCK>>>(deviceArray, N, deviceRes);
111
112
        // Copy from device to host
113
        cudaMemcpy(hostInterRes, deviceRes, interResSize, cudaMemcpyDeviceToHost);
114
115
        // Free memory
116
        cudaFree(deviceArray);
117
        cudaFree(deviceRes);
118
119
        // Final reduction
120
        for (int i = 0; i < gridDim; i++){</pre>
121
            res += hostInterRes[i];
122
        }
123
        free(hostInterRes);
124
        return res;
125
    }
126
127
    // Sum elements on even positions on CPU
128
    double SumEvenCPU(double* hostArray, int N){
129
        double result = 0.0;
130
        // iterate over half of the array size
131
        for (int i = 0; i < N / 2; i++){
132
            // ... end sum every second element
133
            result+= hostArray[2*i];
134
        }
135
        return result;
136
    }
137
138
    // measure time taken for all steps on CPU CUDA
139
    void measureNoCUDA(int N){
140
        // Create array
141
        double *array = (double *)malloc(N * sizeof(double));
142
143
        // Create variables for saving time results
        clock_t start_time, end_time;
144
        float timeResult;
145
        double resCPU = 0.0;
146
        // Fill array with random numbers
147
        for (int i = 0; i < N; i++) {</pre>
148
            array[i] = static_cast <double> (rand()) / static_cast <double> (RAND_MAX);
149
        }
150
151
        // Calculation for the array
```

```
start_time = clock();
153
        resCPU = SumEvenCPU(array, N);
154
        end_time = clock();
155
        // Time taken
156
        timeResult = (float)(end_time - start_time) / CLOCKS_PER_SEC;
157
158
        // Free memory
159
        free(array);
160
        // Print time info
161
        cout << setw(10) << timeResult;</pre>
162
163
164
    // measure time taken for algorithm on GPU CUDA
165
    void measureCUDA(int N){
166
        // Create array
167
        double *array = (double *)malloc(N * sizeof(double));
168
        // Create variables for saving time results
169
        clock_t start_time, end_time;
170
        float timeResult;
171
        double resGPU = 0.0, resCPU = 0.0;
172
        // Fill array with random numbers
173
        for (int i = 0; i < N; i++) {</pre>
174
             array[i] = static_cast <double> (rand()) / static_cast <double> (RAND_MAX);
175
176
        }
177
        // Calculation for the array
178
        start_time = clock();
179
        resGPU = SumEvenCUDA(array, N);
180
        end_time = clock();
181
        // Time taken
182
        timeResult = (float)(end_time - start_time) / CLOCKS_PER_SEC;
183
184
        // compare to the CPU result
185
        resCPU = SumEvenCPU(array, N);
186
        //cout << "CPU : " << resCPU << endl;
187
        //cout << "GPU : " << resGPU << endl;
188
        if (abs(resCPU - resGPU) < 1e-2){</pre>
189
             //cout << timeDotProduct << "</pre>
190
        }
191
        else {
192
             free(array);
193
             cout << "ERROR, RESULT DOESN'T MATCH CPU" << endl;</pre>
194
             return;
195
        }
196
197
        // Free memory
198
        free(array);
199
        // Print time info
200
        cout << setw(10) << timeResult;</pre>
201
202
    }
203
    // Print double array into console
    void PrintArray(const double* array, const int n){
205
        for(int i = 0; i < n; i++){</pre>
```

### 9 Приложение 2. Результаты

```
CPU:
1
             N
                       Time1
                                      Time2
                                                     Time3
2
          256
                       1e-06
                                      1e-06
                                                     1e-06
3
          512
                     1.7e-05
                                      1e-06
                                                    2e-06
4
         1024
                       2e-06
                                      2e-06
                                                    2e-06
5
         2048
                       3e-06
                                      3e-06
                                                  1.7e-05
6
         4096
                       5e-06
                                      4e-06
                                                    5e-06
7
         8192
                       9e-06
                                      9e-06
                                                    9e-06
8
                                   1.7e-05
                                                  1.7e-05
        16384
                     1.8e-05
9
                     3.3e-05
                                   4.6e-05
                                                  3.3e-05
        32768
10
                                   7.1e-05
        65536
                     7.1e-05
                                                  7.1e-05
11
                                                 0.000142
                   0.000142
                                  0.000143
       131072
12
                   0.000286
                                  0.000284
                                                 0.000283
       262144
13
                                                 0.000527
       524288
                   0.000559
                                  0.000532
14
                                  0.001142
                                                 0.001151
      1048576
                   0.001163
15
      2097152
                   0.002417
                                  0.002354
                                                 0.002350
16
17
      4194304
                   0.004758
                                  0.004843
                                                 0.004733
      8388608
                   0.009491
                                  0.009605
                                                 0.009665
18
     16777216
                   0.019017
                                  0.019326
                                                 0.019348
19
     33554432
                   0.038119
                                  0.038327
                                                 0.038573
20
     67108864
                   0.077164
                                  0.076971
                                                 0.077040
21
   134217728
                   0.153913
22
                                  0.153270
                                                 0.153367
   268435456
                   0.306564
                                  0.309114
                                                 0.306612
23
   536870912
                   0.614487
                                  0.615426
                                                 0.614708
24
25
   GPU:
26
            N
27
                       Time1
                                      Time2
                                                      Time3
          256
                   0.055382
                                  0.000203
                                                 0.000208
28
          512
                   0.000184
                                  0.000203
                                                 0.000204
29
         1024
                   0.000200
                                  0.000200
                                                 0.000199
30
         2048
                                  0.000184
                   0.000202
                                                 0.000182
31
         4096
                   0.000166
                                  0.000155
                                                 0.000156
32
         8192
                   0.000231
                                  0.000149
                                                 0.000147
33
        16384
                   0.000161
                                  0.000160
                                                 0.000179
34
        32768
                   0.000196
                                  0.000180
                                                 0.000174
35
        65536
                   0.000231
                                  0.000221
                                                 0.000220
36
                                                 0.000305
       131072
                   0.000325
                                  0.000329
37
38
       262144
                   0.000634
                                  0.000626
                                                 0.000629
                                                 0.001038
       524288
                   0.001025
                                  0.001019
39
      1048576
                   0.001774
                                  0.001744
                                                 0.001770
40
      2097152
                   0.003340
                                  0.003301
                                                 0.003262
41
      4194304
                   0.006390
                                  0.006367
                                                 0.006392
42
43
      8388608
                   0.012403
                                  0.012343
                                                 0.012417
     16777216
                   0.021943
                                  0.022332
                                                 0.022116
44
     33554432
                   0.040394
                                  0.040898
                                                 0.040242
```

46	67108864	0.076952	0.074762	0.072239
47	134217728	0.132258	0.131437	0.131514
48	268435456	0.288641	0.270241	0.258923
49	536870912	0.515918	0.517701	0.517307