# ADD - INVERT Labo Geavanceerde Computertechniek

(JLIZNM)

Jona Cappelle & Jonas Bolle 23 maart 2020



Sessie Datum: 9 Maart, 2020

Partners: Jona Cappelle

Jonas Bolle

Klas: MELICTEES

Begeleider: Stijn Crul

Inhoudsopgave	9
---------------	---

1	Inle	iding	2				
2	Pro	Probleemstelling					
3	Ople 3.1 3.2	ossing Flowchart code	<b>3</b> 3 4				
4	<b>Ana</b> 4.1 4.2 4.3	Alyse performantie ADD	4 4 4 4 4 4 4				
5	Besluit						
$\mathbf{A}$	Gra	fieken	6				
В	CO	DE	8				
${f L}$	ijst	van figuren					
	1 2 3 4 5 6 7	Vergelijking architectuur CPU vs GPU [1]	2 2 3 6 6 7 7				
$\mathbf{L}$	ijst	van tabellen					
	1	Vergelijkende tabel tijden GPU en CPU (met en zonder kopiëren van de data) .	5				

## 1 Inleiding

In dit eerste labo geavanceerde computerarchitectuur maken we kennis met CUDA, een extensie van de C programmeertaal gemaakt door nVidia. Het grote voordeel hierbij is dat de code op de GPU kan uitgevoerd worden. Hierdoor kan de programmeur gebruik maken van de zeer grote parallele rekenkracht van een nVidia grafische kaart. Cuda is enkel geschikt voor algoritmes die geparalleliseerd kunnen worden.

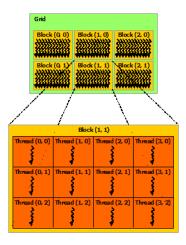
In dit eerste labo gaan we twee kleine cuda programmaatjes schrijven. Het eerste is om twee arrays op te tellen, het tweede is om een arrray te inverteren. [2]

De architectuur van een CPU en GPU verschilt drastisch (zie figuur 1).



Figuur 1: Vergelijking architectuur CPU vs GPU [1]

Een GPU bestaat uit grids, blocks en threads. Een grid bestaat uit verschillende blocks, die op hun beurt bestaat uit verschillende threads. Nu is het aan de programmeur om deze threads op zo'n efficiënt mogelijke manier te gebruiken. [1]



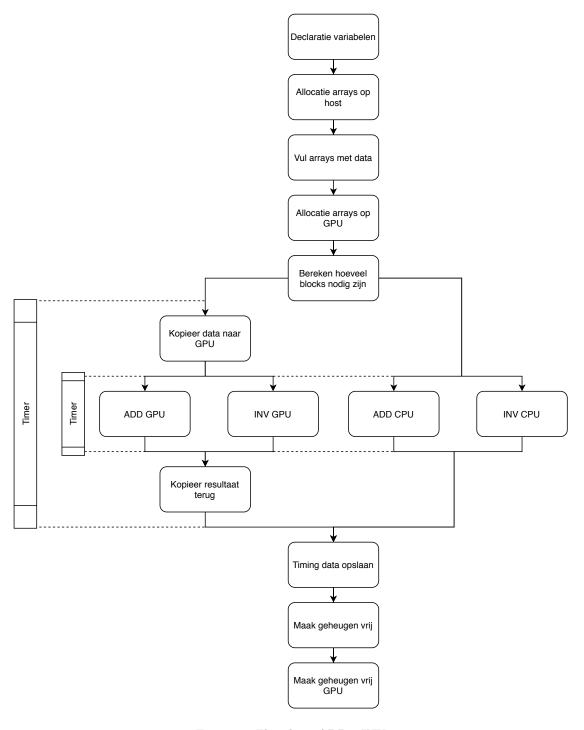
Figuur 2: Grids, blocks en threads [1]

# 2 Probleemstelling

We zullen in dit labo twee arrays optellen en een array inverteren. We zullen dit een aantal keren doen. De timing om al deze operaties uit te voeren zal opgenomen worden, dit zowel op de GPU als op de CPU. Hieruit zullen we later conclusies kunnen trekken. We onderzoeken ook de invloed van de blocksize op de GPU. De operaties op de GPU zullen getimed worden met het kopiëren van data naar de GPU en terug en zonder het kopiëren van de data.

# 3 Oplossing

### 3.1 Flowchart code



Figuur 3: Flowchart ADD - INV

#### 3.2 Code

De volledige cuda code kan u terug vinden in bijlage B op pagina 8.

### 4 Analyse performantie

#### 4.1 ADD

#### 4.1.1 Tijd op GPU

In bijlage A op pagina 6 zijn grafieken terug te vinden van uitvoeringstijd in functie van het aantal blocks. Zie hiervoor figuur 4 voor deze met kopiëren van de data naar de GPU en figuur 5 voor de tijd zonder kopiëren van de data. We zien dat de snelste GPU tijden rond de  $\pm 380\,\mu s$  liggen met mee kopiëren van de data naar de GPU. Zonder het kopiëren van de data bekomen we een resultaat van  $\pm 25\,\mu s$ .

#### 4.1.2 Tijd op CPU

Met een array grootte van 10 000 000 bekomen we op de CPU een tijd van:

Tijd op CPU 
$$\Rightarrow 37.12 \,\mu s$$

#### 4.2 INV

#### 4.2.1 Tijd op GPU

In bijlage A op pagina 6 zijn grafieken terug te vinden van uitvoeringstijd in functie van het aantal blocks. Zie hiervoor figuur 6 voor deze met kopiëren van de data naar de GPU en figuur 7 voor de tijd zonder kopiëren van de data. We zien dat de snelste GPU tijden rond de  $\pm 375\,\mu s$  liggen met het mee kopiëren van de data naar de GPU. Zonder het kopiëren van de data bekomen we een sneller resultaat van  $\pm 22\,\mu s$ .

#### 4.2.2 Tijd op CPU

Met een array grootte van 100 000 000 bekomen we op de CPU een tijd van:

Tijd op CPU 
$$\Rightarrow 33.33 \,\mu s$$

#### 4.3 Vergelijking

Onderstaande tabel 1 geeft een duidelijk overzicht van de verschillende tijden op de GPU (met en zonder kopiëren van de data) en op de CPU.

	ADD	INV
Tijd GPU (met kopiëren) $[\mu \mathrm{s}]$	380	375
Tijd GPU (zonder kopiëren) $[\mu s]$	25	22
Tijd CPU $[\mu s]$	37.12	33.33

Tabel 1: Vergelijkende tabel tijden GPU en CPU (met en zonder kopiëren van de data)

#### 5 Besluit

Uit bovenstaande tabel 1 kunnen we besluiten dat het uitvoeren van een bewerking op de GPU veel sneller kan verlopen dan op een CPU. Dit is net omdat een GPU gebruik kan maken van zeer veel parallele processoren om het rekenwerk te verdelen, terwijl een CPU krachtigere processoren heeft maar het werk meer sequentiëel moet werken.

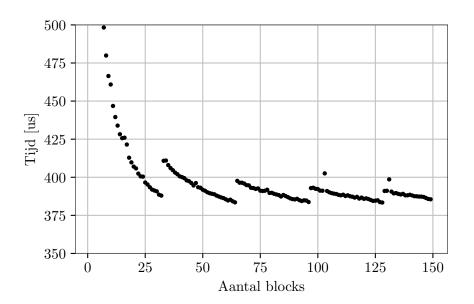
We zien duidelijk dat het kopiëren van data van en naar de GPU zeer veel tijd in beslag neemt. Dit weegt echter niet op tegen de prestatieverbetering van het uitvoeren van een parallel algoritme op de GPU. Bij grote workloads wordt het snelheidsverlies door het kopiëren wordt meer dan goed gemaakt door het sneller berekenen.

Bij veelvouden van 32 blocks werkt de GPU het snelste. Alle threads in één bock steken is zeker niet aan te raden, dit gaf de langste uitvoeringstijd. We zien ook naar mate het aantal blocks stijgt het minder uitmaakt of we met een veelvoud van 32 aan het werken zijn.

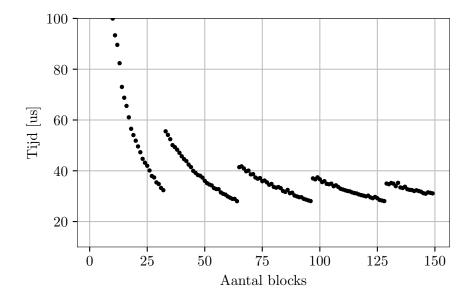
We kunnen ook besluiten dat een optelling meer bewerkingstijd in beslag neemt dan het realloceren van geheugenplaatsen. We zien dit verschil duidelijk tussen INV, die sneller uitvoert dan ADD.

Het besluit is dus, mits het correct alloceren van data op de GPU, het voor grote parallelle workloads veel interessanter is om een GPU te gebruiken dan een CPU.

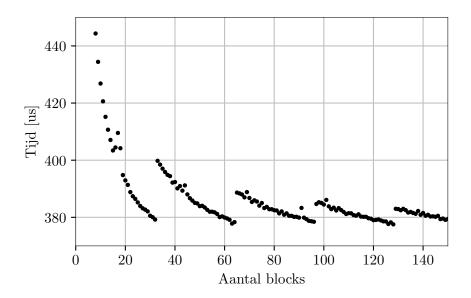
# A Grafieken



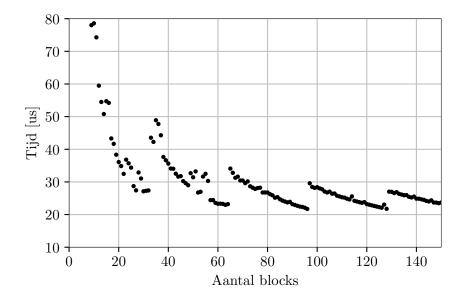
Figuur 4: ADD op GPU met memory copy (10 miljoen elementen)



Figuur 5: ADD op GPU zonder memory copy (10 miljoen elementen)



Figuur 6: INV op GPU met memory copy (100 miljoen elementen)



Figuur 7: INV op GPU zonder memory copy (100 miljoen elementen)

### B CODE

```
// ADD / INVERT -- Jona Cappelle -- Jonas Bolle
 // includes, system
5
 #include <stdlib.h>
7 #include <stdio.h>
 #include <string.h>
 #include <math.h>
10
  // includes CUDA
12
 #include <cuda_runtime.h>
13
14 // includes, project
#include <helper_cuda.h>
16 #include <helper_functions.h> // helper functions for SDK examples
17
 // own includes
  #include "iostream"
19
 #include "cstdlib"
20
                // timing on cpu
 #include "time.h"
21
22
 extern "C"
24 #define ARRAYSIZE 100000000 // Is also the number of threads that will be used
25
// SELECT GPU - CPU TIMING
 // #define GPU
28
29 // #define CPU
31 // RUN ADD - INV
32 // #define ADD
 // #define INV
33
  // Helper function
36
 void init_array(int *a)
37
 {
38
      for (int i = 0; i < ARRAYSIZE; i++)</pre>
39
      {
40
           a[i] = i;
41
      }
42
43
44
 45
 // KERNEL ADD
```

```
int BLOCKSIZE;
49
  // GPU
50
  __global__ void add(int *a, int *b, int *out)
51
52
        int idx = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
53
        if (idx < ARRAYSIZE)</pre>
54
55
               out[idx] = a[idx] + b[idx];
56
        }
57
  }
58
  // CPU
60
  void cpu_add(int *a, int *b, int *out)
61
  {
62
        for (int i = 0; i < ARRAYSIZE; i++)</pre>
63
        {
              out[i] = a[i] + b[i];
65
        }
66
  }
67
68
  69
  // KERNEL INVERT
70
  72
  // GPU
73
  __global__ void invert(int *a, int *out)
74
75
        int idx = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
76
        if (idx < ARRAYSIZE)</pre>
77
        {
78
               out[idx] = a[ARRAYSIZE - 1 - idx];
        }
80
  }
81
  // CPU
83
  void cpu_invert(int *a, int *out)
84
85
        for (int i = 0; i < ARRAYSIZE; i++)</pre>
86
        {
87
               out[i] = a[ARRAYSIZE - 1 - i];
88
        }
89
  }
91
  92
  // Program main
93
  int main()
  {
96
```

```
// declare variables
97
             int *a_host, *b_host, *out_host;
98
             int *a_dev, *b_dev, *out_dev;
99
100
101
             // allocate arrays on host
             a_host = (int *)malloc(ARRAYSIZE * sizeof(int));
102
             b_host = (int *)malloc(ARRAYSIZE * sizeof(int));
103
             out_host = (int *)malloc(ARRAYSIZE * sizeof(int));
104
105
             // initialize arrays with zeros
106
             init_array(a_host);
107
             init_array(b_host);
108
109
             // allocate arrays on device
110
             cudaMalloc((void **)&a_dev, ARRAYSIZE * sizeof(int));
111
             cudaMalloc((void **)&b_dev, ARRAYSIZE * sizeof(int));
112
             cudaMalloc((void **)&out_dev, ARRAYSIZE * sizeof(int));
114
             // Record time on GPU with cuda events
115
    #ifdef GPU
116
117
             cudaEvent_t start, stop;
             cudaEventCreate(&start);
118
             cudaEventCreate(&stop);
119
    #endif
120
121
             // Timer on CPU
122
    #ifdef CPU
123
             clock_t start, end;
124
             double cpu_time_used;
125
    #endif
126
127
             // Initialize data file where the timing results will be stored
128
             FILE *f = fopen("data.csv", "w");
129
130
    #ifdef GPU
131
             for (int BLOCKSIZE = 1; BLOCKSIZE < 300; BLOCKSIZE++)</pre>
132
             {
133
    #endif
134
135
    #ifdef CPU
136
                      float millis = 0;
137
    #endif
138
                      // Calculate amount of blocks needed
140
                      int nBlocks = ARRAYSIZE / BLOCKSIZE + (ARRAYSIZE % BLOCKSIZE ==
141
                      \rightarrow 0 ? 0 : 1);
                      printf("Nblocks: %i", nBlocks);
142
143
                      // Start timer
144
```

```
#ifdef CPU
145
                StopWatchInterface *timer = 0;
146
                sdkCreateTimer(&timer);
147
                sdkStartTimer(&timer);
148
149
   #endif
150
   #ifdef GPU // Start cuda event on GPU
151
                cudaEventRecord(start);
152
   #endif
154
                //Step 1: Copy data to GPU memory
155
                cudaMemcpy(a_dev, a_host, ARRAYSIZE * sizeof(int),
                cudaMemcpy(b_dev, b_host, ARRAYSIZE * sizeof(int),
157
                   cudaMemcpyHostToDevice);
                cudaMemcpy(out_dev, out_host, ARRAYSIZE * sizeof(int),
                   cudaMemcpyHostToDevice);
159
                160
                // GPU -- define ADD - INV to run
161
                162
   #ifdef ADD & GPU
163
                add<<<nBlocks, BLOCKSIZE>>>(a_dev, b_dev, out_dev);
164
   #endif
165
   #ifdef INV & GPU
166
                invert <<< nBlocks, BLOCKSIZE >>> ( a_dev, out_dev );
167
   #endif
168
   #ifdef GPU // Stop GPU event timer
170
                cudaEventRecord(stop);
171
   #endif
172
                174
                // CPU -- define ADD - INV to run
175
                #ifdef CPU // CPU timer
                start = clock();
178
   #endif
179
180
   #ifdef ADD & CPU
181
                cpu_add( a_host, b_host, out_host);
182
   #endif
183
   #ifdef INV & CPU
                cpu_invert ( a_host, out_host );
185
   #endif
186
187
   #ifdef CPU
188
                end = clock();
189
                cpu_time_used = ((double) (end - start)) / CLOCKS_PER_SEC;
190
```

```
printf("%f", cpu_time_used);
191
    #endif
192
193
                      //Step 4: Retrieve result
194
                      cudaMemcpy(a_host, a_dev, ARRAYSIZE * sizeof(int),
195
                          cudaMemcpyDeviceToHost);
                      cudaMemcpy(b_host, b_dev, ARRAYSIZE * sizeof(int),
196
                          cudaMemcpyDeviceToHost);
                      cudaMemcpy(out_host, out_dev, ARRAYSIZE * sizeof(int),
197
                          cudaMemcpyDeviceToHost);
198
    #ifdef GPU
199
                      cudaEventSynchronize(stop);
200
                      cudaEventElapsedTime(&millis, start, stop);
201
    #endif
202
    #ifdef CPU
                        // Stop timer
204
                      sdkStopTimer(&timer);
205
    #endif
206
207
                      // Print time to console
208
    #ifdef CPU
209
                      printf("Processing time: %f (ms)\n", sdkGetTimerValue(&timer));
210
    #endif
211
    #ifdef GPU
212
                      printf("Processing time: %f (ms)\n", millis);
213
    #endif
214
215
                      // Write timing results to file
216
    #ifdef CPU
217
                      fprintf(f, "%f\n", sdkGetTimerValue(&timer));
218
    #endif
219
    #ifdef GPU
220
                      fprintf(f, "%d,%f\n", BLOCKSIZE, millis);
221
    #endif
222
223
                        // Verwijder timer
    #ifdef CPU
224
                      sdkDeleteTimer(&timer);
225
    #endif
226
227
    #ifdef GPU
228
             } //End for
229
    #endif
230
231
             // Close the file
232
             fclose(f);
233
234
235
             // Free up the used memory
             free(a_host);
236
```

```
free(b_host);
237
             free(out_host);
238
239
    #ifdef GPU // Free up the cuda memory
^{240}
             cudaFree(a_dev);
             cudaFree(b_dev);
242
             cudaFree(out_dev);
243
    \#endif
244
             return 0;
246
    }
247
```

# Referenties

- [1] "Programming Guide :: CUDA Toolkit Documentation." [Online]. Available: https://docs.nvidia.com/cuda/cuda-c-programming-guide/
- [2] "What is CUDA? An Introduction The Supercomputing Blog." [Online]. Available: http://supercomputingblog.com/cuda/what-is-cuda-an-introduction/