# ELC139 - Programação Paralela Trabalho 8: Geração de Imagem em Paralelo com CUDA

Lucas Roges de Araujo<sup>1</sup>

<sup>1</sup>Curso de Ciência da Computação Universidade Federal de Santa Maria

18 de Junho de 2019

### Parte 1

- 1. Implemente um programa nomeado wavecuda1.cu, em que cada frame seja computado em paralelo por uma thread diferente.
  - Paralelização do laço mais externo.
- 2. Analise o desempenho do programa, começando pela medição dos tempos de execução sequencial e paralela para pelo menos 4 diferentes entradas do programa, sendo: a) 1024 100, b) 1024 200 e outras 2 entradas à sua escolha. Compare os tempos obtidos. Use nvprof para analisar o perfil de execução em GPU. Explique seus resultados.

## Código

```
// Kernel function to calculate the value of each pixel
 global
void calculatePixels(int width, int frames, unsigned char* pic)
  int index = threadIdx.x; // id da thread
  int offset = blockDim.x: // tamanho do bloco (número total de threads, nesse caso)
  for (int frame = index; frame < frames; frame += offset) {
  //for (int frame = 0: frame < frames: frame++) {
    for (int row = 0; row < width; row++) {
     for (int col = 0; col < width; col++) {
       float fx = col - 1024/2;
       float fy = row - 1024/2;
       float d = sqrtf(fx * fx + fv * fv);
       unsigned char color = (unsigned char) (160.0f + 127.0f *
                                         cos(d/10.0f - frame/7.0f) /
                                         (d/50.0f + 1.0f));
       pic[frame * width * width + row * width + col] = (unsigned char) color;
unsigned char* pic;
cudaMallocManaged(&pic, frames*width*width*sizeof(unsigned char));
// start time
timeval start, end;
gettimeofday(&start, NULL);
calculatePixels<<<1, frames>>>(width, frames, pic);
// Wait for GPU to finish before accessing on host
cudaDeviceSynchronize();
```

# Metodologia

#### Parâmetros de execução:

- Código:
  - C++ sequencial.
  - CUDA sequencial.
  - CUDA paralelo.
- Largura das imagens:
  - 1024 e 2048.
- Quantidade de *frames/threads*:
  - 100, 200 e 400.

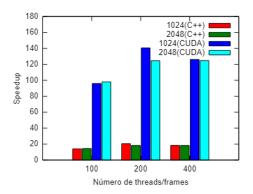
#### Ambiente de execução:

- Cluster CDER (nó cder01).
- GeForce GTX 980
  - 2048 CUDA cores.
  - 1.126 GHz.



### Resultados

- Há melhora no tempo de execução para a versão implementada.
  - Esse *speedup* é maior em relação a versão sequencial em CUDA.
    - Frequência.
    - Transferência de dados.



### Parte 2

- 1. Implemente um programa nomeado wavecuda2.cu, que aproveite melhor o paralelismo da GPU.
  - Paralelização laço de linhas.
  - Utilização de múltiplos blocos.
- 2. Analise o desempenho do segundo programa.

## Código

```
// Kernel function to calculate the value of each pixel
 global
void calculatePixels(int width, int frames, unsigned char* pic)
  int index = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
  int offset = blockDim.x * gridDim.x;
  for (int frame = 0; frame < frames; frame++) {</pre>
    for (int row = index; row < width; row += offset) {
      for (int col = 0; col < width; col++) {
        float fx = col - 1024/2;
       float fy = row - 1024/2:
        float d = sqrtf(fx * fx + fy * fy);
        unsigned char color = (unsigned char) (160.0f + 127.0f *
                                          cos(d/10.0f - frame/7.0f) /
                                          (d/50.0f + 1.0f));
        pic[frame * width * width + row * width + col] = (unsigned char) color:
// allocate picture array
unsigned char* pic:
cudaMallocManaged(&pic, frames*width*width*sizeof(unsigned char));
// start time
timeval start, end;
gettimeofday(&start, NULL);
int blockSize = threads:
int numBlocks = (width + blockSize - 1) / blockSize;
calculatePixels<<<numBlocks, blockSize>>>(width, frames, pic);
// Wait for GPU to finish before accessing on host
cudaDeviceSvnchronize():
```

# Metodologia

### Parâmetros de execução:

- Largura das imagens:
  - 1024 e 2048.
- Quantidade de frames:
  - 100, 200 e 400.
- Quantidade de threads:
  - 16, 32, 64, 128, 256.

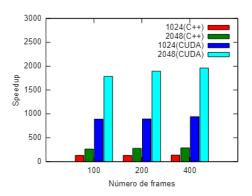
#### Ambiente de execução:

- Cluster CDER.
- GeForce GTX 980 (cder01)
  - 2048 CUDA cores.
  - 1.126 GHz.



### Resultados

- Há melhora no tempo de execução para a versão implementada.
- Em geral, o *speedup* tem uma eficiência maior para todos os casos, em relação a eficiência para o caso da parte 1.



#### Referências



CUDA C Programming Guide

https://docs.nvidia.com/cuda/cuda-c-programming-guide/



https://colab.research.google.com/drive/1uSTM6C0p4n4aAuvFksplqFxa4NG87rMp



https://devblogs.nvidia.com/unified-memory-cuda-beginners/



https://help.rs.gsu.edu/display/PD/How+to+Submit+a+Job+on+CDER

Boas Práticas para Experimentos Computacionais em Clusters de Alto Desempenho

https://github.com/viniciusvgp/tutorial-mc-erad-2019

GPGPU: How does running sequential code on a GPU compare to running sequential code on a CPU?

https://www.quora.com/GPGPU-How-does-running-sequential-code-on-a-GPU-compare-to-running-sequential-code-on-a-CPU

# ELC139 - Programação Paralela Trabalho 8: Geração de Imagem em Paralelo com CUDA

Lucas Roges de Araujo<sup>1</sup>

<sup>1</sup>Curso de Ciência da Computação Universidade Federal de Santa Maria

18 de Junho de 2019