

# Introdução à Computação Paralela em Sistemas Heterogêneos

*Programação para GPUs com a Plataforma CUDA*

**Prof. Rogério Aparecido Gonçalves<sup>1</sup>**

<sup>1</sup>*Universidade Tecnológica Federal do Paraná (UTFPR)*  
*Departamento de Computação (DACOM)*  
*Campo Mourão - Paraná - Brasil*

[rogerioag@utfpr.edu.br](mailto:rogerioag@utfpr.edu.br)

**Minicurso**

VI Semana de Informática (SEINFO19)

# Agenda

- 1 Introdução
- 2 Arquiteturas das GPUs
- 3 Modelo de Programação e Execução
- 4 Memória Mapeada no Host e Memória Unificada (UVA)
- 5 Paralelismo Dinâmico
- 6 Perfilamento e Depuração

# Introdução

## Material:

**Slides:** <https://github.com/rogerioag/minicurso-cuda-seinfo19>

**Código dos Exemplos**

- **Computação Paralela** é uma área da Ciência da Computação que estuda mecanismos e técnicas para a execução paralela de código de aplicações.
- Paralelismo x Concorrência
  - Software
  - Hardware
- **Sistemas Heterogêneos:** Plataformas que possuem Elementos de Processamento diferentes.
- CPUs *multicore* no host + Dispositivos Aceleradores.
- Dispositivos Aceleradores:
  - Placas Gráficas: **GPUs**
  - Arranjos de Coprocessadores: **Xeon Phi**
  - Computação Reconfigurável: **FPGAs**

# Aceleradores



*Multicore*

*Host*



*GPUs*



*Coprocessadores*



*FPGAs*

*Dispositivos Aceleradores*

*Figura 1: Aceleradores*

Classificação de Flynn (Flynn 1972) para organização de computadores:

- **SISD (*Single Instruction, Single Data*):** Classe que representa as arquiteturas que trabalham com um único fluxo de instruções e um único fluxo de dados. Não expressam nenhum paralelismo, remete ao *Modelo de von Neumann*.
- **SIMD (*Single Instruction, Multiple Data*):** Máquinas paralelas que executam exatamente o mesmo fluxo de instruções (mesmo programa) em cada uma das suas unidades de execução paralela, considerando fluxos de dados distintos.
- **MIMD (*Multiple Instruction, Multiple Data*):** Máquinas paralelas que executam fluxos independentes e separados de instruções em suas unidades de processamento. Pode-se ter programas diferentes, independentes que processam entradas diferentes, múltiplos fluxos de dados.

Outras classificações considerando-se o nível de abstração foram definidas:

- **SPMD (*Single Program, Multiple Data*):** O modelo SPMD (*Single Program, Multiple Data*) foi definido por (Darema 2001), este modelo é mais geral que o modelo SIMD (*Single Instruction, Multiple Data*) e que o modelo *data-parallel*, pois o SPMD usa aplicações com paralelismo de dados e paralelismo de threads.
- **MSIMD (*Multiple SIMD*):** Máquinas que possuem um memória global de tamanho ilimitado, e  $P$  processadores SIMD independentes (Bridges 1990) (Jurkiewicz e Danilewski 2011).
- **SIMT (*Single Instruction, Multiple Threads*):** Modelo utilizado para gerenciar a execução de várias *threads* na arquitetura, todas as *threads* em execução, executam a mesma instrução. Termo utilizado pela NVIDIA para a plataforma CUDA.

# Arquiteturas das GPUs

- As GPUs são **Unidades de Processamento Gráfico** (Placas de Vídeo).
- A NVIDIA e a AMD são as principais fabricantes.
  - Podem atuar em conjunto com CPUs Intel ou AMD
  - Conectadas no barramento *PCI Express*
- Paralelismo do tipo SIMD, porém a NVIDIA tem utilizado a denominação SIMT
- Funcionam como dispositivos aceleradores: Programa principal executa em CPU (*host*) e lança a execução de funções **kernel** na GPU (*device*)
- Para a execução de um *kernel* é criado um arranjo de *threads* no qual cada *thread* executa uma cópia do código da função *kernel*
- As GPUs tem sua própria memória organizada em uma hierarquia: Memória Global, Memória Compartilhada...
- As transferências de dados entre a Memória Principal (*host*) e a Memória das GPUs ocorre pelo barramento *PCI Express*.

# Arquitetura Kepler I

- Até 15 *Streaming Multiprocessors* (SMX), cada um com 192 núcleos
  - Chegando a 2880 cores
- Introduziu o **Paralelismo Dinâmico**
- Lançamento de execução de *kernels* simultâneos com Hyper-Q



Figura 2: Arquitetura Kepler

# Arquitetura Kepler II

- Características de cada SMX:
  - 192 Núcleos de precisão simples
  - 64 Unidades de precisão dupla
  - 32 Unidades de Funções Especiais (SFUs)
  - 32 Unidades de *Load/Store*
  - Escalonamento de 4 warps concorrentes

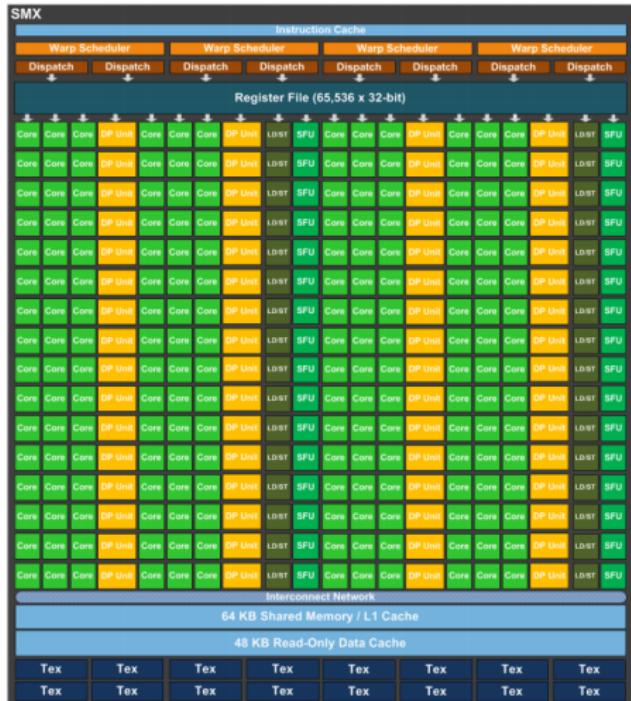


Figura 3: Detalhes do SMX

# Arquitetura Pascal I

- Até 60 SMs com 64 cores cada
  - Total de 3840 cores
- 16GB de RAM
- Interconexão NVIDIA NVLink
  - Comunicação entre CPU e GPU, Sistema de Memória e entre GPUs



Figura 4: Arquitetura Pascal

# Arquitetura Pascal II

- Cada SM possui:
  - 64 *single precision* FP32 CUDA cores
  - Menos *cores* que as arquiteturas anteriores, porém com maior número de SMs
  - *Threads* compartilham menos recursos como registradores e *cache*
  - Maior concorrência.



Figura 5: Arquitetura Pascal

# Comparativo de Recursos

Tesla Products	Tesla K40	Tesla M40	Tesla P100
<b>GPU</b>	GK110 (Kepler)	GM200 (Maxwell)	GP100 (Pascal)
<b>SMs</b>	15	24	56
<b>TPCs</b>	15	24	28
<b>FP32 CUDA Cores / SM</b>	192	128	64
<b>FP32 CUDA Cores / GPU</b>	2880	3072	3584
<b>FP64 CUDA Cores / SM</b>	64	4	32
<b>FP64 CUDA Cores / GPU</b>	960	96	1792
<b>Base Clock</b>	745 MHz	948 MHz	1328 MHz
<b>GPU Boost Clock</b>	810/875 MHz	1114 MHz	1480 MHz
<b>Peak FP32 GFLOPs<sup>1</sup></b>	5040	6840	10600
<b>Peak FP64 GFLOPs<sup>1</sup></b>	1680	210	5300
<b>Texture Units</b>	240	192	224
<b>Memory Interface</b>	384-bit GDDR5	384-bit GDDR5	4096-bit HBM2
<b>Memory Size</b>	Up to 12 GB	Up to 24 GB	16 GB
<b>L2 Cache Size</b>	1536 KB	3072 KB	4096 KB
<b>Register File Size / SM</b>	256 KB	256 KB	256 KB
<b>Register File Size / GPU</b>	3840 KB	6144 KB	14336 KB
<b>TDP</b>	235 Watts	250 Watts	300 Watts
<b>Transistors</b>	7.1 billion	8 billion	15.3 billion
<b>GPU Die Size</b>	551 mm <sup>2</sup>	601 mm <sup>2</sup>	610 mm <sup>2</sup>
<b>Manufacturing Process</b>	28-nm	28-nm	16-nm FinFET

<sup>1</sup> The GFLOPS in this chart are based on GPU Boost Clocks.

Figura 6: Comparativo

# Compute Capabilities I

- A *compute capability* descreve a arquitetura do dispositivo.
  - Número de registradores
  - Quantidade de Memória: (Global, Textura...)
  - Quantidade de *cores* por SM
  - Paralelismo máximo
  - ...

# Compute Capabilities II

GPU	Kepler GK110	Maxwell GM200	Pascal GP100
Compute Capability	3.5	5.2	6.0
Threads / Warp	32	32	32
Max Warps / Multiprocessor	64	64	64
Max Threads / Multiprocessor	2048	2048	2048
Max Thread Blocks / Multiprocessor	16	32	32
Max 32-bit Registers / SM	65536	65536	65536
Max Registers / Block	65536	32768	65536
Max Registers / Thread	255	255	255
Max Thread Block Size	1024	1024	1024
Shared Memory Size / SM	16 KB/32 KB/48 KB	96 KB	64 KB

Figura 7: Compute Capabilities (NVIDIA 2016)

# Prática: Recuperando Informações do Dispositivo I

- **Exemplo:** `deviceQuery`
- Aplicação exemplo que acompanha o *Software Development Kit (SDK)* do CUDA
- Lista as informações dos dispositivos instalados no *host*

# Saída no Terminal

## Terminal

```
rogerio@ragserver:~/deviceQuery$ ./deviceQuery
./deviceQuery Starting...
CUDA Device Query (Runtime API) version (CUDART static linking)
Detected 1 CUDA Capable device(s)
Device 0: Tesla K40c
CUDA Driver Version / Runtime Version 7.5 / 7.5
CUDA Capability Major/Minor version number: 3.5
Total amount of global memory: 11520 MBytes (12079136768 bytes)
(15) Multiprocessors (192) CUDA Cores/MP: 2880 CUDA Cores
GPU Max Clock rate: 745 MHz (0.75 GHz)
Memory Clock rate: 3004 Mhz
Memory Bus Width: 384-bit
L2 Cache Size: 1572864 bytes
Maximum Texture Dimension Size (xyz) 1D=(65536) 2D=(65536 65536) 3D=(4096
        4096 4096)
Maximum Layered 1D Texture Size (num) layers 1D=(16384) 2048 layers
Maximum Layered 2D Texture Size (num) layers 2D=(16384 16384) 2048 layers
Total amount of constant memory: 65536 bytes
Total amount of shared memory per block: 49152 bytes
Total number of registers available per block: 65536
Warp size: 32
(continua...)
```

# Saída no Terminal

## Terminal

```
Maximum number of threads per multiprocessor: 2048
Maximum number of threads per block: 1024
Max dimension size of a thread block (xyz): (1024 1024 64)
Max dimension size of a grid size (xyz): (2147483647 65535 65535)
Maximum memory pitch: 2147483647 bytes
Texture alignment: 512 bytes
Concurrent copy and kernel execution: Yes with 2 copy engine(s)
Run time limit on kernels: No
Integrated GPU sharing Host Memory: No
Support host page-locked memory mapping: Yes
Alignment requirement for Surfaces: Yes
Device has ECC support: Enabled
Device supports Unified Addressing (UVA): Yes
Device PCI Domain ID / Bus ID / location ID: 0 / 1 / 0
Compute Mode:
< Default (multiple host threads can use ::cudaSetDevice() with device
    simultaneously) >
deviceQuery CUDA Driver = CUDART CUDA Driver Version = 7.5 CUDA Runtime
Version = 7.5 NumDevs = 1 Device0 = Tesla K40c
Result = PASS
```

# Modelo de Programação e Execução

# Modelo de Programação CUDA

- Plataforma de Computação Paralela **CUDA**
- Permite utilizar a GPU para computação de propósito geral (**GPGPU**)
- O CUDA C/C++ é uma extensão para C/C++ que permite a programação para dispositivos heterogêneos
- API para gerenciamento de dispositivos, memória, transferências entre o *host* e o *device*
- Terminologia:
  - **Host:** CPU e sua Memória Principal (*Host Memory*)
  - **Device:** GPU e sua Memória Global (*Device Memory*)

# Modelo Clássico de Execução

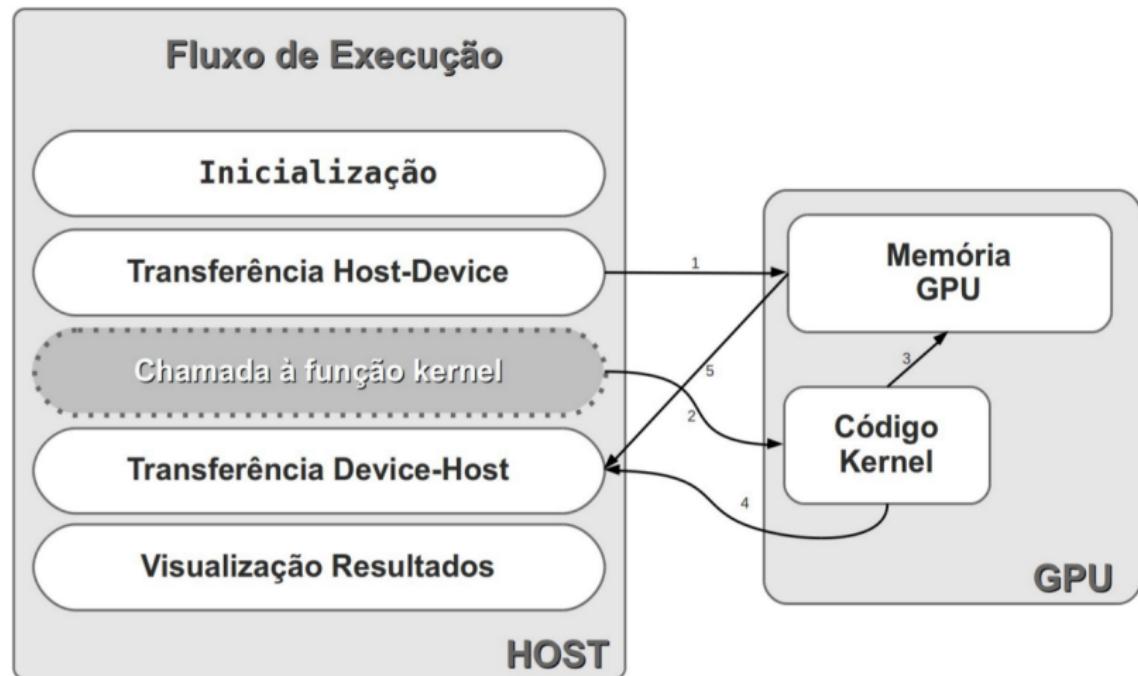


Figura 8: Modelo Clássico de Execução

# Fluxo de Execução entre Host e Device

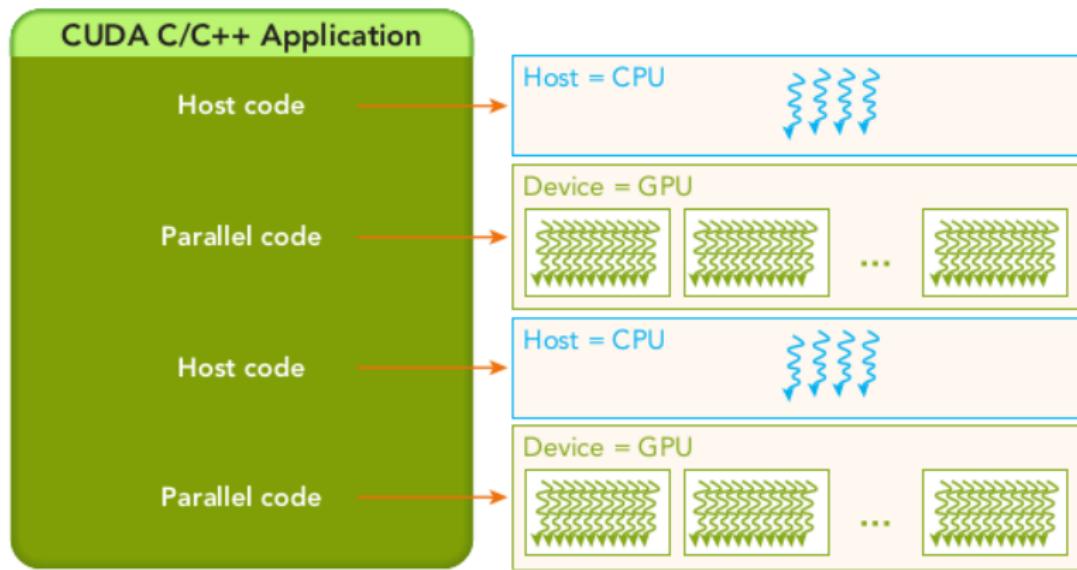


Figura 9: Fluxo de Execução

# Plataforma

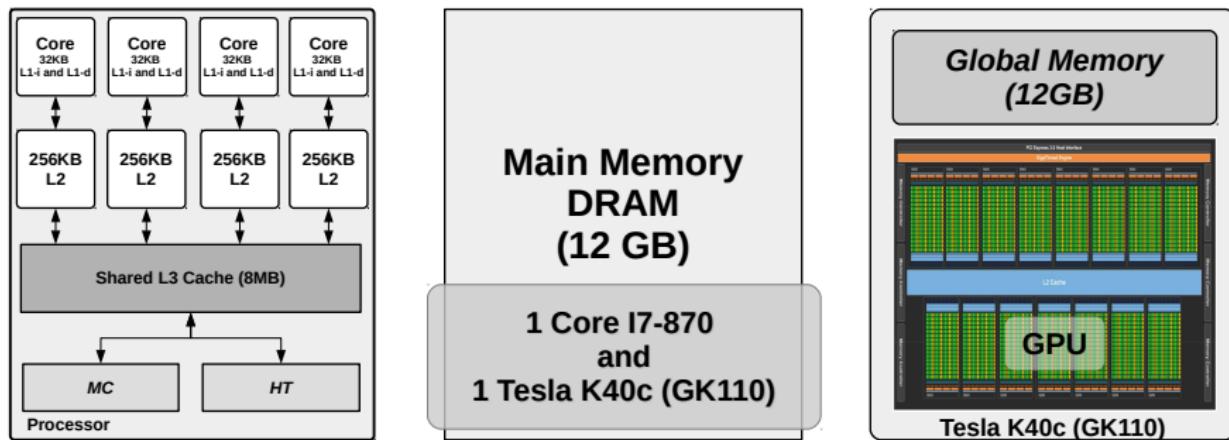


Figura 10: Plataforma i7 com K40c

# Hello World!!! I

- **Exemplo:** hello-world-1

```
1 #include <stdio.h>
2
3 int main()
4 {
5     printf("Hello World!!!\n");
6     return 0;
7 }
```

Código 1: Hello World em C

- O compilador NVIDIA nvcc é capaz de compilar código somente para o *host*
- Internamente ao detectar código que será executado no *host* ele chama o compilador do sistema.

## Terminal

```
$ nvcc hello-world-1.c -o hello.exe
$ ./hello.exe
Hello World!!!
$
```

# Hello World!!! I

- **Exemplo:** hello-world-2

```
1 #include <cuda_runtime.h>
2 #include <stdio.h>
3
4 __global__ void helloKernel()
5 {
6 }
7
8 int main(int argc,
9     char **argv)
10
11     helloKernel<<<1,1>>>();
12     printf("Host:
13         Hello World!!!\n");
14
15 }
```

- A chamada à função:

helloKernel<<<1,1>>>() lança a execução do *kernel* na GPU

## Terminal

```
$ make
Compiling...
nvcc hello-world-1.c -o hello-world-1.exe
nvcc hello-world-2.cu -o hello-world-2.exe
nvcc hello-world-3.cu -o hello-world-3.exe
$ ./hello-world-2.exe
Host: Hello World!!!
$
```

Código 2: Hello World CUDA

# Hello World!!! I

- **Exemplo:** hello-world-3

```
1 #include <cuda_runtime.h>
2 #include <stdio.h>
3
4 __global__ void helloKernel()
5 {
6     int blockIdx = blockIdx.x
7         + blockIdx.y * gridDim.x
8         + blockIdx.z * gridDim.x * gridDim.y;
9
10    int threadIdx = threadIdx.x
11        + threadIdx.y * blockDim.x
12        + threadIdx.z * blockDim.x *
13            blockDim.y
14        + blockIdx * blockDim.x * blockDim.y *
15            blockDim.z;
16
17    printf("GPU: gridDim:(%2d, %2d, %2d)
18          blockDim:(%2d, %2d, %2d)
19          blockIdx:(%2d, %2d, %2d) "
20      "threadIdx:(%2d, %2d, %2d) ->
21          Thread[%2d]: %s\n",
22          gridDim.x, gridDim.y,
23          gridDim.z, blockDim.x, blockDim.y,
24          blockDim.z, blockIdx.x,
25          blockIdx.y,
26          blockIdx.z, threadIdx.x, threadIdx.y,
27          threadIdx.z, threadIdx,
28          "Hello World!!!!\n");
29 }
```

```
1 int main(int argc, char **argv)
2 {
3
4     // Define the GPU id to work.
5     cudaSetDevice(0);
6
7     // Hello from host.
8     printf("Host: Hello World!!!!\n");
9
10    // Hello from GPU.
11    helloKernel<<<1,1>>>();
12
13    // Reset device.
14    cudaDeviceReset();
15
16    return (0);
17 }
```

Código 4: Hello World CUDA

# Hello World!!! II

## Terminal

```
$ make
Compiling...
nvcc hello-world-1.c -o hello-world-1.exe
nvcc hello-world-2.cu -o hello-world-2.exe
nvcc hello-world-3.cu -o hello-world-3.exe
$ ./hello-world-3.exe
Host: Hello World!!!
GPU: gridDim:( 1 1 1) blockDim:( 1 1 1) blockIdx:( 0 0 0) threadIdx:( 0 0 0)
      -> Thread[ 0]: Hello World!!!
$
```

- Neste caso teremos parte do código executando na CPU e a função *kernel* terá sua execução lançada na GPU.
- O nvcc separa as partes do código que serão executadas no host e no device
  - O código do *kernel* `helloKernel()` será compilado pelo nvcc

# Hello World!!! III

- As funções do host como a `main(...)` será compilada pelo compilador do sistema: `gcc`, `clang`, `icc`

# Gerenciamento de Memória I

- Do lado `host` temos a Memória Principal da máquina, e a GPU tem uma quantidade de memória separada.
  - Ponteiros de alocações feitas na Memória Principal não são 'desreferenciados' do lado `device` e vice-versa.
- No gerenciamento de memória podemos utilizar as funções de alocação e dealocação existentes em C para o `host`: `malloc()`, `free()` e `memcpy()`
- A API CUDA fornece funções para o gerenciamento de memória do `device`: `cudaMalloc()`, `cudaFree()` e `cudaMemcpy()`
- Alocação de Memória, considerando `size_t bytes = n * sizeof(float)`:

```
1 float * host_pointer = (float *)malloc(bytes);
2 cudaMalloc(&dev_pointer, bytes);
```

- Estruturas alocadas com `malloc` e `cudaMalloc` precisam ser explicitamente copiadas entre as memórias.

# Gerenciamento de Memória II

- Transferências **Síncronas** entre as memórias do host e do device são feitas usando:
  - `cudaMemcpy(dev_pointer, host_pointer, num_bytes,  
cudaMemcpyHostToDevice)`
  - `cudaMemcpy(host_pointer, device_pointer, bytes,  
cudaMemcpyDeviceToHost)`
- Bloqueiam a CPU até que a cópia esteja completa.
- Transferências **Assíncronas** entre as memórias do host e do device são feitas usando:
  - `cudaMemcpyAsync(dev_pointer, host_pointer, num_bytes,  
cudaMemcpyHostToDevice)`
  - `cudaMemcpyAsync(host_pointer, device_pointer, bytes,  
cudaMemcpyDeviceToHost)`
- Não bloqueiam a CPU.

# Organização das Threads I

- Para o lançamento da execução de um determinado *kernel* o programador deve especificar a configuração do arranjo de *threads* que será criado para a execução.
- A configuração é especificada na ativação da função *kernel* entre `<<< #Blocos, #Threads >>>` e cada uma das  $\#Blocos \times \#Threads$  *threads* irá executar uma cópia do código do *kernel*.
- A especificação da configuração do arranjo de *threads* pode variar conforme o domínio do problema.

```
1 // Chamada a função kernel.  
2 funcKernel<<<N, 1>>>(parametros);
```

Código 5: Chamada com  $N$  blocos de 1 thread cada

```
1 // Chamada a função kernel.  
2 funcKernel<<<1, N>>>(parametros);
```

Código 6: Chamada com 1 bloco de  $N$  threads cada

# Exemplo Soma de Vetores usando Blocos

- A ativação de **vecAdd** cria **blocos** (block)
- O conjunto de **blocos** é chamado de **grade** (grid)
- O índice de bloco **blockIdx.x** é usado para referenciar os elementos dos *arrays*

```
1 __global__ void vecAdd(float *a, float *b,
2                         float *c, int n)
3 {
4     int id = blockIdx.x;
5     if (id < n)
6         c[id] = a[id] + b[id];
}
```

Código 7: kernel vecAdd utilizando o índice de bloco

```
1 size_t bytes = n * sizeof(float);
2
3 // Alocacao de memoria para host e device.
4 h_a = (float *)malloc(bytes);
5 h_b = (float *)malloc(bytes);
6 h_c = (float *)malloc(bytes);
7 cudaMalloc(&d_a, bytes);
8 cudaMalloc(&d_b, bytes);
9 cudaMalloc(&d_c, bytes);
10
11 init_array();
12
13 // Copia dos arrays para a GPU.
14 cudaMemcpy(d_a, h_a, bytes,
15             cudaMemcpyHostToDevice);
15 cudaMemcpy(d_b, h_b, bytes,
16             cudaMemcpyHostToDevice);
16
17 vecAdd <<<n,1>>> (d_a, d_b, d_c, n);
18
19 // Copia do resultado.
20 cudaMemcpy(h_c, d_c, bytes,
21             cudaMemcpyDeviceToHost);
21
22 print_array(); check_result();
23
24 // Dealocacao de Memoria.
25 cudaFree(d_a); cudaFree(d_b); cudaFree(d_c);
26 free(h_a); free(h_b); free(h_c);
```

Código 8: Chamada com  $N$  blocos de

# Exemplo Soma de Vetores usando Threads

- A ativação de **vecAdd** cria **threads**
- As **threads** são agrupadas em blocos
- O índice da *thread* **threadIdx.x** é usado para referenciar os elementos dos *arrays*

```
1 __global__ void vecAdd(float *a, float *b,
2                         float *c, int n)
3 {
4     int id = threadIdx.x;
5     if (id < n)
6         c[id] = a[id] + b[id];
}
```

Código 9: kernel vecAdd utilizando o índice das threads

```
1 size_t bytes = n * sizeof(float);
2
3 // Alocacao de memoria para host e device.
4 h_a = (float *)malloc(bytes);
5 h_b = (float *)malloc(bytes);
6 h_c = (float *)malloc(bytes);
7 cudaMalloc(&d_a, bytes);
8 cudaMalloc(&d_b, bytes);
9 cudaMalloc(&d_c, bytes);
10
11 init_array();
12
13 // Copia dos arrays para a GPU.
14 cudaMemcpy(d_a, h_a, bytes,
15            cudaMemcpyHostToDevice);
15 cudaMemcpy(d_b, h_b, bytes,
16            cudaMemcpyHostToDevice);
16
17 vecAdd <<<1,n>>> (d_a, d_b, d_c, n);
18
19 // Copia do resultado.
20 cudaMemcpy(h_c, d_c, bytes,
21            cudaMemcpyDeviceToHost);
21
22 print_array(); check_result();
23
24 // Dealocacao de Memoria.
25 cudaFree(d_a); cudaFree(d_b); cudaFree(d_c);
26 free(h_a); free(h_b); free(h_c);
```

Código 10: Chamada com *N* blocos

# Organização das Threads I

- Ao lançar a execução de um *kernel* é criado um arranjo de *threads* organizado em um **grid** de **blocos** de **threads**.
- **Variáveis embutidas:**

- `threadIdx`
- `blockIdx`
- `blockDim`
- `gridDim`

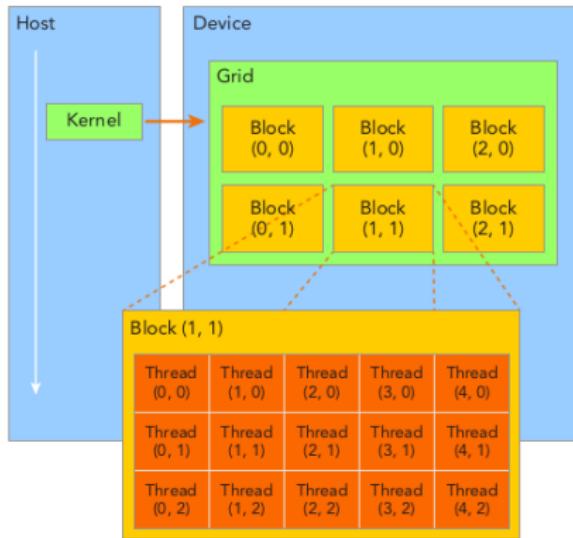


Figura 11: Organização do arranjo de threads

# Exemplo de arranjo (4x4)

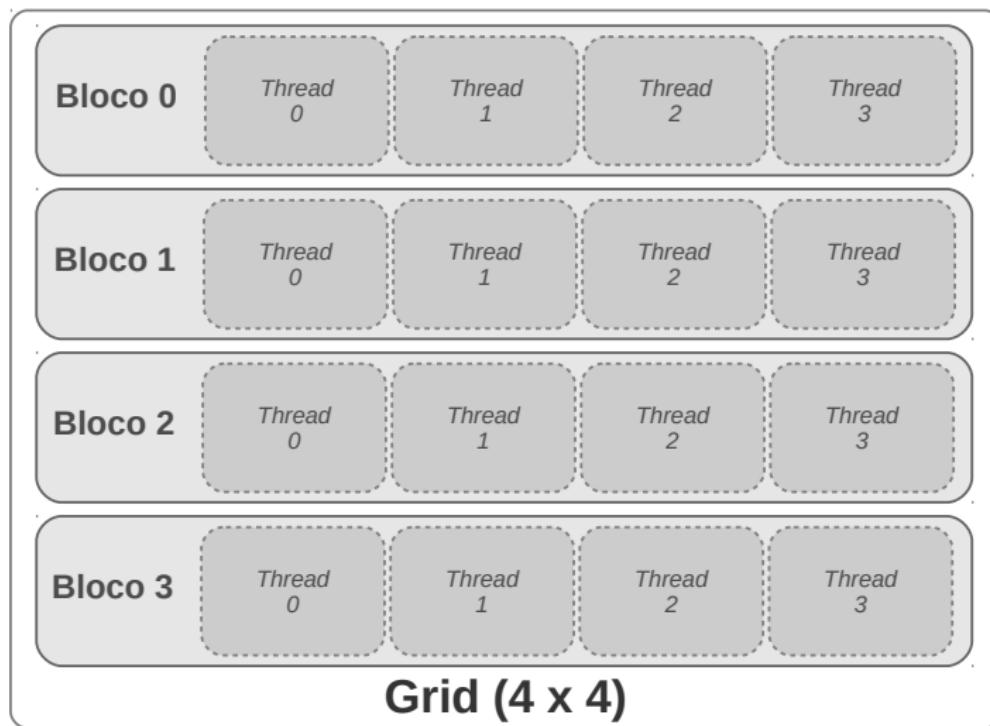


Figura 12: Arranjo (4x4)

# Tradução do **id** das *threads* para o arranjo (4x4)

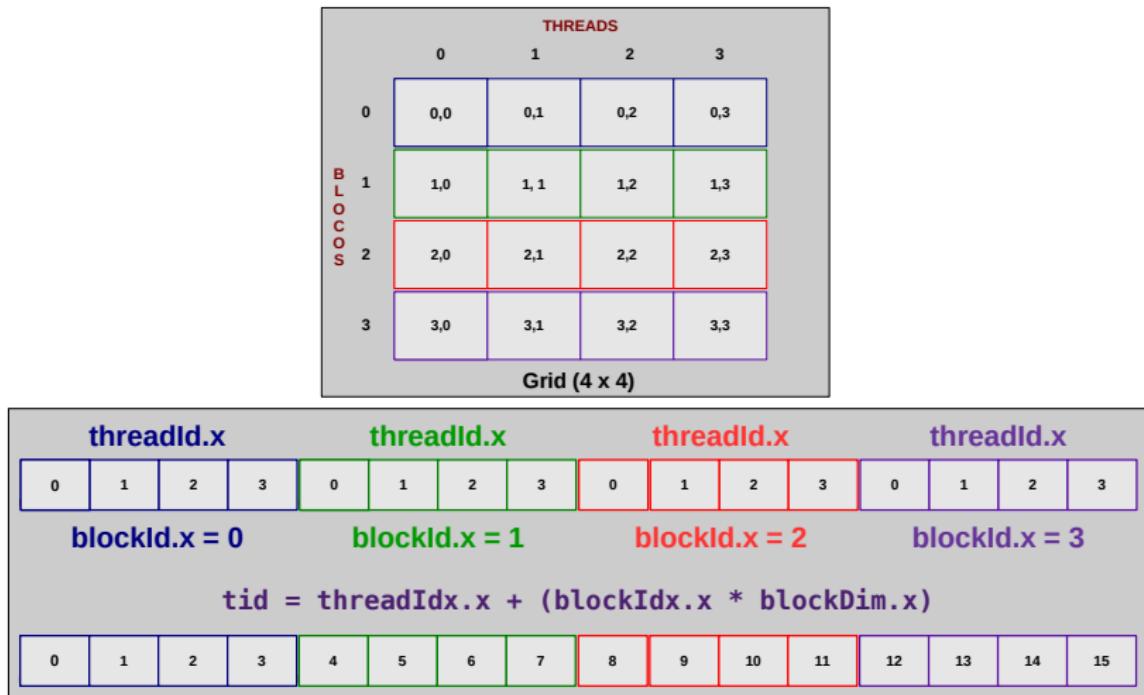


Figura 13: Tradução do **id** das *threads*

# Mapeamento para o **Hardware**

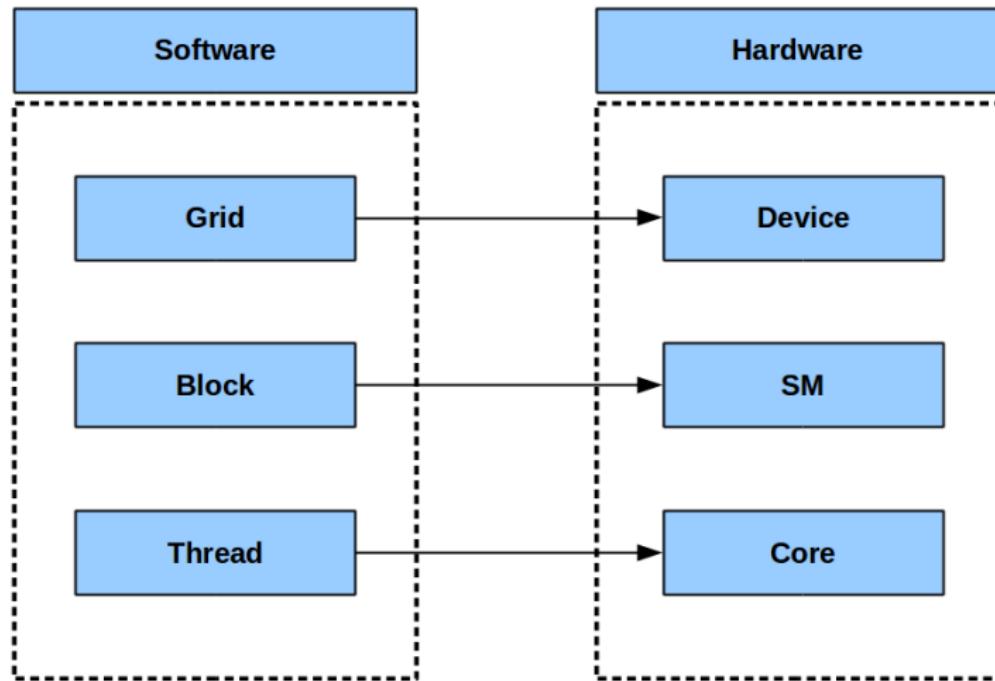


Figura 14: Mapeamento para o Hardware

# Visão Lógica e Visão do Hardware

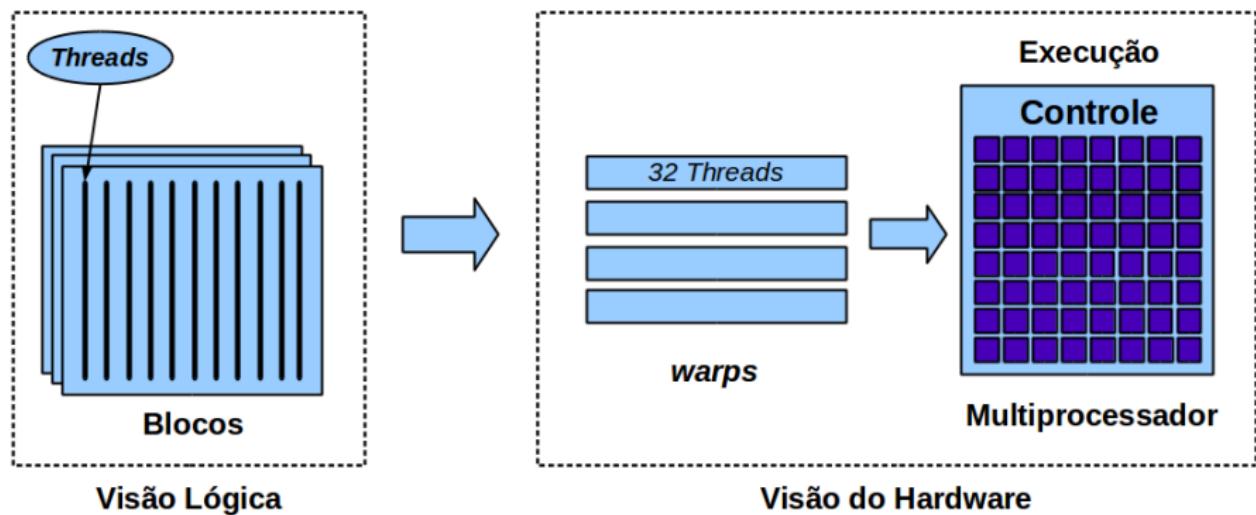


Figura 15: Mapeamento para o Hardware

# Como definir a configuração do arranjo de **threads** I

- A definição do arranjo pode acompanhar a complexidade do problema que está sendo resolvido.
- Em algoritmos que trabalham sobre blocos de dados é possível configurar o arranjo de *threads* para que cada uma trabalhe sobre um desses blocos.

```
1 int blockSize, gridSize;
2
3 // Numero de threads em cada bloco de threads.
4 blockSize = 1024;
5
6 // Numero de blocos de threads no grid.
7 gridSize = (int)ceil((float)n/blockSize);
8
9 // Chamada a funcao kernel.
10 funcKernel<<<gridSize, blockSize>>>(parametros);
```

Código 11: Chamada com  $n/1024$  blocos de 1024 threads cada

# Trabalhando com tamanhos de dados arbitrários

- Pode ser que o problema não seja múltiplo da dimensão de blocos  
`blockDim.x`
- Para evitar acessos a posições fora do espaço dos arrays

```
1 int blockSize, gridSize;
2
3 __global__ void vecAdd(float *a, float *b, float *c, int n)
4 {
5     // Get our global thread ID
6     int id = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
7     if (id < n)
8         c[id] = a[id] + b[id];
9 }
```

Código 12: Chamada com  $n/1024$  blocos de 1024 threads cada

```
1 // Chamada a função kernel.
2 vecAdd<<<(N + M+1) / M, M>>>(d_a, d_b, d_c, N);
```

Código 13: Chamada com ajuste para tamanho arbitrário

# Dimensões de *Kernels*

- A configuração de **grid** e **bloco** pode ir além do que vimos até agora.
- É uma combinação de 6 dimensões. `grid(x,y,z)` e `bloco(x,y,z)`

```
1 /* Definicao do arranjo de threads em blocos do grid. */
2 dim3 grid(32, 64, 16);
3 dim3 block(32, 32, 1);
4
5 /* Chamada do kernel */
6 myKernel<<<grid, block>>>(parametros);
```

Código 14: Chamada usando mais dimensões

# Cálculo das Dimensões de *Kernels*: Restrições I

- O total de *threads* criadas em uma configuração será  $gx \times gy \times gz \times bx \times by \times bz$ .
- A multiplicação das dimensões dos blocos não pode ultrapassar 512 ou 1024 dependendo da arquitetura. Este valor é o número máximo de *threads* por blocos ( $bx \times by \times bz \leq 1024$ ).
- A multiplicação das dimensões do bloco ( $bx \times by \times bz$ ) tem que ser divisível por 32, pois as *threads* são organizadas durante a execução em grupos de 32, em *warps*.
  - Problema de **kernels divergentes**: *threads* (*lanes*) inativos dentro do *warp*, degradação do desempenho.
- O total de *threads* criadas em uma configuração deve ser menor que o tamanho de  $N$ , esta condição se dá pelo fato que as *threads* não podem realizar trabalho com espaços de memórias não alocados.

# Exemplo: checkDimensions

- Imprime o valor das variáveis embutidas:

```
1 __global__ void checkIndex(int funcId)
2 {
3     printf("gridDim:(%2d, %2d, %2d) blockDim:(%2d, %2d, %2d)
4         blockIdx:(%2d, %2d, %2d) "
5         "threadIdx:(%2d, %2d, %2d) -> id: %2d\n",
6             gridDim.x, gridDim.y,
7             gridDim.z, blockDim.x, blockDim.y, blockDim.z, blockIdx.x,
8             blockIdx.y, blockIdx.z, threadIdx.x, threadIdx.y,
9             threadIdx.z, getGlobalIdFunc[funcId]());
10 }
```

Código 15: Imprimindo variáveis embutidas

```
1 dim3 grid(gx, gy, gz);
2 dim3 block(bx, by, bz);
3
4 int funcId = calculateFunctionId(grid, block);
5 cudaSetDevice(gpuId);
6
7 checkIndex<<<grid, block>>>(funcId);
```

## Cálculo das Dimensões de *Kernels*

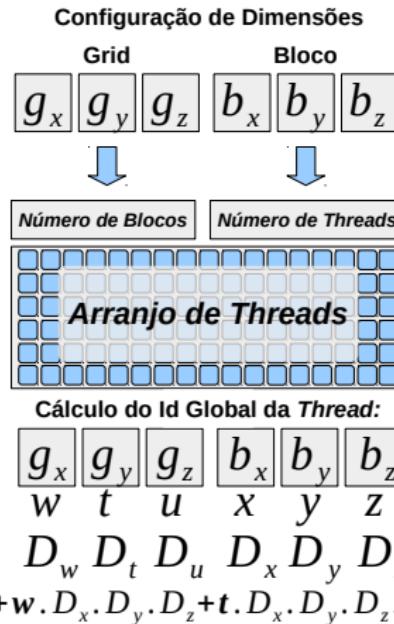


Figura 16: Cálculo das Dimensões

# Exemplo: sincos

- **Exemplo:** sincos
- Cálculo de uma tabela de *seno e cosseno*.

```
1 void sincos_function_(DATA_TYPE* x, DATA_TYPE* y, DATA_TYPE* xy,
2   int nx, int ny, int nz)
3 {
4     int i, j, k, indice;
5     for (i = 0; i < nx; ++i)
6     {
7         for (j = 0; j < ny; ++j)
8         {
9             for (k = 0; k < nz; ++k)
10            {
11                indice = (i * ny * nz) + (j * nz) + k;
12                xy[indice] = sin(x[indice]) + cos(y[indice]);
13            }
14        }
15    }
```

Código 17: Código para CPU

# Exemplo: sincos |

- **Exemplo:** sincos
- O código com os mesmos laços aninhados.

```
1 __global__ void sincos_kernel_3(DATA_TYPE* x, DATA_TYPE* y, DATA_TYPE*
2     xy, int nx, int ny, int nz)
3 {
4     int i, j, k, indice;
5     for (i = 0; i < nx; ++i)
6     {
7         for (j = 0; j < ny; ++j)
8         {
9             for (k = 0; k < nz; ++k)
10            {
11                indice = (i * ny * nz) + (j * nz) + k;
12                xy[indice] = sin(x[indice]) + cos(y[indice]);
13            }
14        }
15 }
```

Código 18: Versão do kernel com três laços

## Exemplo: sincos II

- Apenas uma *thread* deve executá-lo.

```
1 dim3 grid(1,1,1);
2 dim3 block(1,1,1);
3 sincos_kernel_3<<<grid, block>>>(d_x, d_y, d_xy, nx, ny, nz, funcId);
```

Código 19: Chamada do kernel

# Exemplo: sincos |

- **Exemplo:** sincos
- Migrando iterações dos laços aninhados para *threads* do arranjo
- $nx$  iterações foram transferidas para as dimensões de *grid* e blocos de *threads*. O  $i$  ( $0 \leq i < nx$ ), é obtido com o *id* das *threads*

```
1 __global__ void sincos_kernel_2(DATA_TYPE* x, DATA_TYPE* y, DATA_TYPE*
2     xy, int nx, int ny, int nz, int funcId)
3 {
4     int i, j, k, indice;
5     i = getGlobalIdFunc[funcId]();
6     for (j = 0; j < ny; ++j)
7     {
8         for (k = 0; k < nz; ++k)
9         {
10             indice = (i * ny * nz) + (j * nz) + k;
11             xy[indice] = sin(x[indice]) + cos(y[indice]);
12         }
13     }
}
```

Código 20: Versão do kernel com dois laços

## Exemplo: sincos II

- As configurações das dimensões de **grid** e **blocos** pode ser qualquer combinação que seja igual a *nx*, desde que respeite as restrições.

```
1 sincos_kernel_2<<<grid, block>>>(d_x, d_y, d_xy, nx, ny, nz, funcId);
```

Código 21: Chamada do kernel

# Exemplo: sincos |

- **Exemplo:** sincos
- Migrando iterações dos laços aninhados para *threads* do arranjo.
- $(nx * ny)$  iterações foram migradas.
- Cada thread do arranjo irá executar o laço mais interno somente, o que resulta em  $nz$  iterações.
- O índice pode ser calculado como  $indice = (i * nz) + k$

```
1 __global__ void sincos_kernel_1(DATA_TYPE* x, DATA_TYPE* y, DATA_TYPE*
2     xy, int nx, int ny, int nz, int funcId)
3 {
4     int i, k, indice;
5     i = getGlobalIdFunc[funcId]();
6     for (k = 0; k < nz; k++)
7     {
8         indice = (i * nz) + k;
9         xy[indice] = sin(x[indice]) + cos(y[indice]);
10    }
```

Código 22: Versão do kernel com um laço

## Exemplo: sincos II

- As configurações das dimensões de **grid** e **blocos** pode ser uma combinação que seja igual a  $(nx * ny)$ , desde que respeite as restrições.

```
1 sincos_kernel_1<<<grid, block>>>(d_x, d_y, d_xy, nx, ny, nz, funcId);
```

Código 23: Chamada do kernel

# Exemplo: sincos |

- **Exemplo:** sincos
- Migrando iterações dos laços aninhados para *threads* do arranjo.
- Todas as ( $nx * ny * nz$ ) iterações foram transferidas para as dimensões do arranjo de threads.
- O índice será calculado com base nas dimensões do arranjo de *threads*.

```
1 __global__ void sincos_kernel_0(DATA_TYPE* x, DATA_TYPE* y, DATA_TYPE*
2     xy, int nx, int ny, int nz, int funcId)
3 {
4     int indice;
5     indice = getGlobalIdFunc[funcId]();
6     xy[indice] = sin(x[indice]) + cos(y[indice]);
```

Código 24: Versão do kernel sem laços

## Exemplo: sincos II

- As configurações das dimensões de **grid** e **blocos** pode ser uma combinação que seja igual a  $(nx * ny * nz)$ , desde que respeite as restrições.

```
1 sincos_kernel_0<<<grid, block>>>(d_x, d_y, d_xy, nx, ny, nz, funcId);
```

Código 25: Chamada do kernel

# Funções para o cálculo do *id* global I

- Função para configurações:  $gx > 1 \rightarrow (32, 1, 1)(1, 1, 1)$

```
1 __device__ int getGlobalIdx_grid_1D_x()
2 {
3     return blockIdx.x;
4 }
```

Código 26: Funções para o cálculo do id das threads

- Função para configurações:  $bx > 1 \rightarrow (1, 1, 1)(32, 1, 1)$

```
1 __device__ int getGlobalIdx_block_1D_x()
2 {
3     return threadIdx.x;
4 }
```

Código 27: Funções para o cálculo do id das threads

## Funções para o cálculo do *id* global II

- Função para configurações 3D-3D, mapeando 6 dimensões.
  - $gx, gy, gz$  e  $bx, by, bz > 1 \rightarrow (32, 32, 32)(2, 16, 32)$
  - Quantidade de Operações: mult: 9 add: 5 (14 operações).

$$\begin{aligned} id = & x + y \times Dx + z \times Dx \times Dy + w \times Dx \times Dy \times Dz + \\ & t \times Dx \times Dy \times Dz \times Dw + u \times Dx \times Dy \times Dz \times Dw \times Dt \end{aligned}$$

```
1 __device__ int getGlobalIdx_grid_3D_xyz_block_3D_xyz()
2 {
3     int blockIdx = blockIdx.x + blockIdx.y * gridDim.x + blockIdx.z *
4         gridDim.x * gridDim.y;
5     int threadId = threadIdx.x + threadIdx.y * blockDim.x +
6         threadIdx.z * blockDim.x * blockDim.y + blockIdx * blockDim.x *
7         blockDim.y * blockDim.z;
8     return threadId;
9 }
```

Código 28: Funções para o cálculo do id das threads

# Memória Mapeada no Host e Memória Unificada (UVA)

# Memória Mapeada no Host I

- Faz o mapeamento da memória do host, a GPU acesse a memória do host
- As alocações devem ser feitas utilizando a função:

```
1 cudaSetDeviceFlags(cudaDeviceMapHost);  
2  
3 cudaHostAlloc(ponteiro, bytes, cudaHostAllocMapped);  
4  
5 /* Vincula a um ponteiro do device */  
6 cudaHostGetDevicePointer(ponteiro_device, ponteiro_host, 0);
```

Código 29: Funções para o cálculo do id das threads

# Memória Mapeada no Host II

```
1 size_t bytes = n * sizeof(float);
2
3 // Set the flag in order to allocate pinned host memory that is accessible to the device.
4 cudaSetDeviceFlags(cudaDeviceMapHost);
5
6 // Allocate memory for each vector on host
7 cudaHostAlloc((void **)&h_a, bytes, cudaHostAllocMapped);
8 cudaHostAlloc((void **)&h_b, bytes, cudaHostAllocMapped);
9 cudaHostAlloc((void **)&h_c, bytes, cudaHostAllocMapped);
10
11 init_array();
12
13 cudaHostGetDevicePointer(&d_a, h_a, 0);
14 cudaHostGetDevicePointer(&d_b, h_b, 0);
15 cudaHostGetDevicePointer(&d_c, h_c, 0);
16
17 // Number of threads in each thread block.
18 int threadsPerBlock = 256;
19 // Number of thread blocks in grid.
20 int blocksPerGrid = (n + threadsPerBlock - 1) / threadsPerBlock;
21
22 /* Execute the kernel. */
23 vecAdd <<< blocksPerGrid, threadsPerBlock >>> (d_a, d_b, d_c, n);
24
25 /* Synchronize */
26 cudaDeviceSynchronize();
27
28 print_array();
29 check_result();
30
```

# Memória Mapeada no Host III

```
31 // Release Memory,  
32 cudaFreeHost(h_c);  
33 cudaFreeHost(h_b);  
34 cudaFreeHost(h_a);  
35 cudaDeviceReset();
```

Código 30: Utilizando Memória Mapeada

- Cria um espaço de endereçamento único acessível pela CPU e pela GPU
- As alocações devem ser feitas utilizando a função:

```
1 cudaMallocManaged(ponteiro, bytes);
```

Código 31: Funções para o cálculo do id das threads

# Memória Unificada (UVA) II

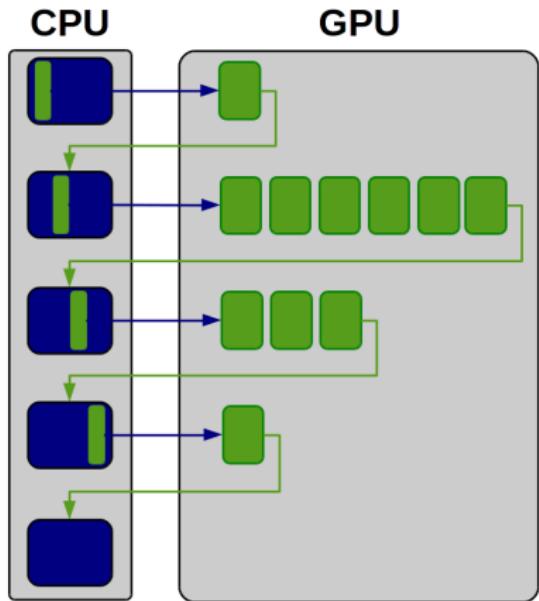
```
1 // Size, in bytes, of each vector
2 size_t bytes = n * sizeof(float);
3 // Allocate memory for each vector on host
4 cudaMallocManaged(&uva_a, bytes);
5 cudaMallocManaged(&uva_b, bytes);
6 cudaMallocManaged(&uva_c, bytes);
7
8 init_array();
9
10 // Number of threads in each thread block.
11 int threadsPerBlock = 256;
12 // Number of thread blocks in grid.
13 int blocksPerGrid = (n + threadsPerBlock - 1) / threadsPerBlock;
14
15 /* Execute the kernel. */
16 vecAdd <<< blocksPerGrid, threadsPerBlock >>> (uva_a, uva_b, uva_c, n);
17
18 /* Synchronize */
19 cudaDeviceSynchronize();
20 print_array();
21 check_result();
22
23 // Release device memory
24 cudaFree(uva_a);
25 cudaFree(uva_b);
26 cudaFree(uva_c);
```

Código 32: Utilizando UVA

# Paralelismo Dinâmico

# Paralelismo Dinâmico

## GPU como um coprocessador



## GPU com autonomia

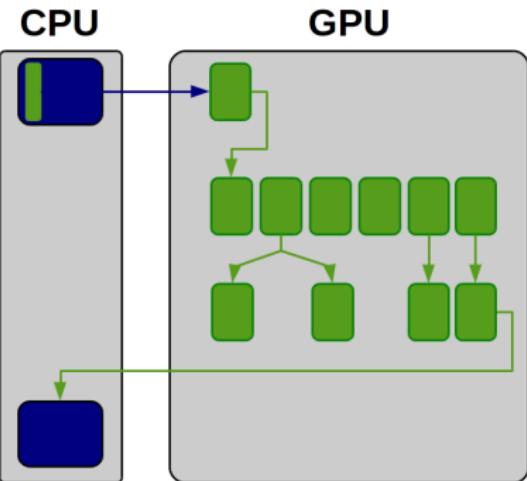


Figura 17: Paralelismo Dinâmico

# Paralelismo Dinâmico

```
1 __global__ SubKernel(void* dados)
2 {
3     /* Operacoes */
4 }
5 __global__ MainKernel(void *dados)
6 {
7     if (threadIdx.x == 0)
8     {
9         SubKernel<<<1, 32>>>(dados);
10        cudaThreadSynchronize();
11    }
12    __syncthreads();
13    /* Operacoes do MainKernel */
14 }
15
16 int main()
17 {
18     /* Chamada ao MainKernel no codigo principal no host */
19     MainKernel<<<8, 32>>>(dados);
20     /*...*/
21 }
```

Código 33: Funções para o cálculo do id das threads

# Perfilamento e Depuração

# NVIDIA Profiler: **nvprof** |

- O **nvprof** é uma ferramenta fornecida com o **CUDA**.
- Pode ser usada para recuperar informações de perfilamento da execução
- Tutorial da NVIDIA

Terminal

```
$ nvprof ./vectoradd.exe 1024
```

# NVIDIA Profiler: nvprof II

```
1 ==5622== Profiling application: ./vectoradd.exe 1024
2 ==5622== Profiling result:
3 Time(%) Time Calls Avg Min Max Name
4 36.56% 3.7440us 1 3.7440us 3.7440us 3.7440us [CUDA memcpy DtoH]
5 36.56% 3.7440us 2 1.8720us 1.7280us 2.0160us [CUDA memcpy HtoD]
6 26.88% 2.7520us 1 2.7520us 2.7520us 2.7520us vecAdd(float*, float*, float*, int)
7 ==5622== API calls:
8 Time(%) Time Calls Avg Min Max Name
9 99.57% 139.94ms 3 46.647ms 4.6950us 139.93ms cudaMalloc
10 0.16% 229.49us 83 2.7640us 129ns 99.624us cuDeviceGetAttribute
11 0.08% 112.30us 3 37.432us 4.9860us 97.222us cudaFree
12 0.06% 89.495us 1 89.495us 89.495us 89.495us cudaEventSynchronize
13 0.04% 53.484us 3 17.828us 9.6360us 27.668us cudaMemcpy
14 0.02% 31.793us 1 31.793us 31.793us 31.793us cuDeviceTotalMem
15 0.02% 28.349us 1 28.349us 28.349us 28.349us cuDeviceGetName
16 0.01% 19.696us 1 19.696us 19.696us 19.696us cudaLaunch
17 0.01% 8.8800us 1 8.8800us 8.8800us 8.8800us cudaEventElapsed
18 0.01% 8.1360us 1 8.1360us 8.1360us 8.1360us cudaDeviceSynchronize
19 0.00% 6.1250us 2 3.0620us 2.4640us 3.6610us cudaEventRecord
20 0.00% 3.6420us 4 910ns 163ns 3.0160us cudaSetupArgument
21 0.00% 3.4340us 2 1.7170us 764ns 2.6700us cudaEventCreateWithFlags
22 0.00% 1.4810us 2 740ns 582ns 899ns cuDeviceGetCount
23 0.00% 1.0700us 1 1.0700us 1.0700us 1.0700us cudaConfigureCall
24 0.00% 543ns 2 271ns 209ns 334ns cuDeviceGet
```

Código 34: Saída do nvprof

# NVIDIA Profiler: nvprof III

- Consulta a Eventos e Métricas Disponíveis:

Terminal

```
$ nvprof --query-events
```

Terminal

```
$ nvprof --query-metrics
```

# NVIDIA Profiler: nvprof IV

- Número de **warps** lançados em um SM.

## Terminal

```
$ nvprof --events warps_launched ./vectoradd.exe 32
```

```
1 /* ... Imprime a saída do programa */
2 ==5756== NVPROF is profiling process 5756, command: ./vectoradd.exe 32
3 /* ... Imprime a saída do programa */
4 ==5756== Profiling application: ./vectoradd.exe 32
5 ==5756== Profiling result:
6 ==5756== Event result:
7 Invocations Event Name Min Max Avg
8 Device "Tesla K40c (0)"
9     Kernel: vecAdd(float*, float*, float*, int)
10        1 warps_launched 8 8 8
```

Código 35: Saída do nvprof

# NVIDIA Profiler: nvprof V

- Número de instruções executadas, eficiência dos SMs e instruções executadas por ciclo.

## Terminal

```
$ nvprof --metrics inst_executedsm_efficiencyipc ./vectoradd.exe 32
```

# NVIDIA Profiler: nvprof VI

```
1 /* ... Imprime a saída do programa */
2 ==5817== NVPROF is profiling process 5817, command: ./vectoradd.exe 32
3 /* ... Imprime a saída do programa */
4 ==5817== Profiling application: ./vectoradd.exe 32
5 ==5817== Profiling result:
6 ==5817== Metric result:
7 Invocations Metric Name Metric Description Min Max Avg
8 Device "Tesla K40c (0)"
9     Kernel: vecAdd(float*, float*, float*, int)
10        1 inst_executed Instructions Executed 75 75 75
11        1 sm_efficiency Multiprocessor Activity 2.02% 2.02% 2.02%
12        1 ipc Executed IPC 0.041028 0.041028 0.041028
```

Código 36: Saída do nvprof

# Tratamento de Erros

- As chamadas para as funções da **API CUDA** retornam um código de erro (`cudaError_t`)
- Erro na chamada corrente ou de uma operação assíncrona anterior.
- O código do erro pode ser recuperado com a função:

```
1 cudaError_t cudaGetLastError(void);
```

Código 37: Saída do nvprof

- Uma *string* que descreve o erro pode ser recuperada com a função:

```
1 char * cudaGetLastErrorString(cudaError_t);
```

Código 38: Saída do nvprof

# Contato

- Prof. Rogério Aparecido Gonçalves
- **E-mail:** rogerioag@utfpr.edu.br

## Informações

O material desse minicurso foi preparado no âmbito do projeto de extensão “***Escola de Computação Paralela***”.

**Material:** <https://github.com/rogerioag/minicurso-cuda-seinfo17>

## Agradecimentos

Os autores agradecem à NVIDIA pela doação de uma **GPU Titan X Pascal** através do GPU Grant Program para o projeto **Estudo Exploratório sobre Técnicas e Mecanismos para Paralelização Automática e Offloading de Código em Sistemas Heterogêneos** (UTFPR 916/2017).

# Referências I

- Bridges, T. 1990. «The GPA machine: a generally partitionable MSIMD architecture». Em *Frontiers of Massively Parallel Computation, 1990. Proceedings., 3rd Symposium on the*, 196–203.
- Darema, Frederica. 2001. «The SPMD Model: Past, Present and Future». Em *Proceedings of the 8th European PVM/MPI Users' Group Meeting on Recent Advances in Parallel Virtual Machine and Message Passing Interface*, London, UK: Springer-Verlag, 1.
- Denise Stringhini, Alfredo Goldman, Rogério Aparecido Gonçalves. 2012. «Introdução à Computação Heterogênea». Em *XXXI Jornadas de Atualização em Informática (JAI)*, 1.º ser., ed. Renata Galante Luiz Carlos Albini Alberto Ferreira de Souza. SBC, 262–309.  
[http://www.imago.ufpr.br/csbc2012/anais\\_csbc/eventos/jai/index.html](http://www.imago.ufpr.br/csbc2012/anais_csbc/eventos/jai/index.html).
- Flynn, M. 1972. «Some Computer Organizations and Their Effectiveness». *IEEE Trans. Comput.* C-21: 948+. [http://en.wikipedia.org/wiki/Flynn's\\_taxonomy](http://en.wikipedia.org/wiki/Flynn's_taxonomy).
- Jurkiewicz, Tomasz, e Piotr Danilewski. 2011. «Efficient Quicksort and 2D Convex Hull for CUDA, and MSIMD as a Realistic Model of Massively Parallel Computations.»
- NVIDIA. 2016. *Whitepaper: NVIDIA Tesla P100: The Most Advanced Datacenter Accelerator Ever Built - Featuring Pascal GP100, the World's Fastest GPU*. NVIDIA Corporation.  
<https://images.nvidia.com/content/pdf/tesla/whitepaper/pascal-architecture-whitepaper.pdf>.