# Giới thiệu môn học

Trần Trung Kiên ttkien@fit.hcmus.edu.vn





### **CPU vs GPU**





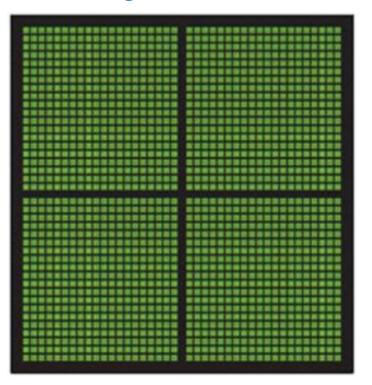
### **CPU**

Có một vài core, mỗi core mạnh và phức tạp



### **GPU**

Có rất rất nhiều core, mỗi core yếu và đơn giản



Video minh họa

### **CPU**

Có một vài core, mỗi core mạnh và phức tạp

Tập trung tối ưu hóa độ trễ (latency); độ trễ = thời gian hoàn thành một công việc

### **GPU**

Có rất rất nhiều core, mỗi core yếu và đơn giản

Tập trung tối ưu hóa băng thông (throughput); băng thông = số lượng công việc hoàn thành trong một đơn vị thời gian

VD: công việc là đưa một người từ địa điểm A đến địa điểm B cách nhau 4500 km

Xe hơi: 2 người, 200 km/h Độ trễ = ? h Băng thông = ? người/h Xe bus: 40 người, 50 km/h Độ trễ = ? h Băng thông = ? người/h

### **CPU**

Có một vài core, mỗi core mạnh và phức tạp

Tập trung tối ưu hóa độ trễ (latency); độ trễ = thời gian hoàn thành một công việc

### **GPU**

Có rất rất nhiều core, mỗi core yếu và đơn giản

Tập trung tối ưu hóa băng thông (throughput); băng thông = số lượng công việc hoàn thành trong một đơn vị thời gian

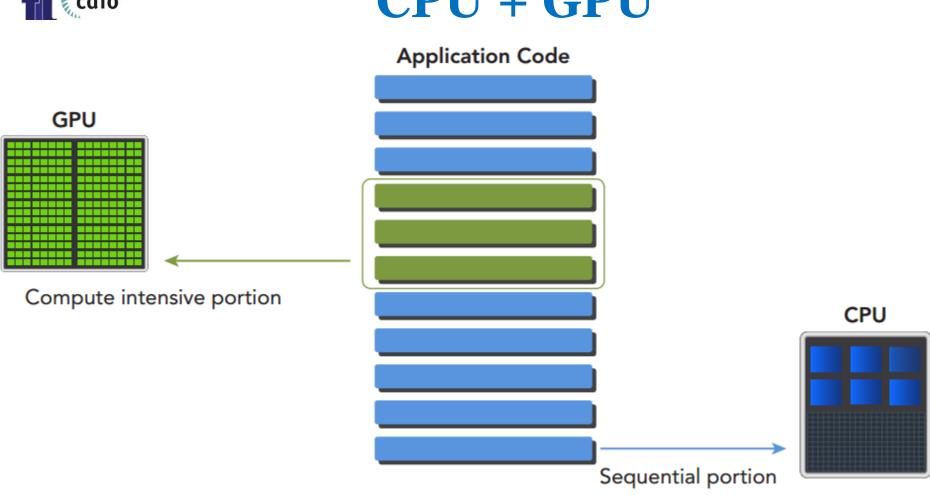
VD: công việc là đưa một người từ địa điểm A đến địa điểm B cách nhau 4500 km

Xe hơi: 2 người, 200 km/h Độ trễ = 4500/200 = **22.5** h Băng thông=2/22.5=**0.09** người/h Xe bus: 40 người, 50 km/h Độ trễ = 4500/50 = **90** h Băng thông=40/90=**0.44** người/h

Vậy xe nào tốt hơn?

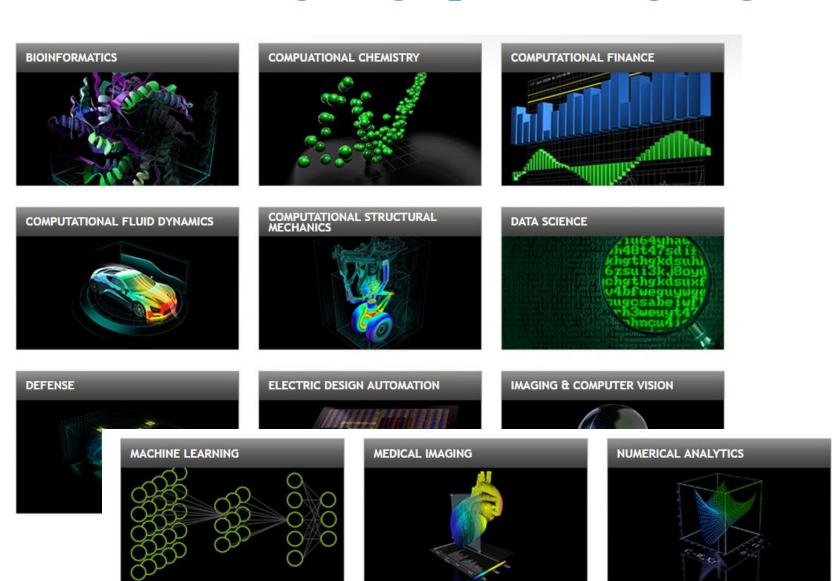


### CPU + GPU



CUDA (Compute Unified Device Architecture) C/C++: là ngôn ngữ C/C++ được mở rộng, cho phép viết chương trình chạy trên cả CPU và GPU (NVIDIA)

### Các lĩnh vực ứng dụng lập trình song song trên GPU



**WEATHER AND CLIMATE** 

#### Nội dung môn học:

- Giới thiệu CUDA
- Các dạng tính toán song song thường gặp
- Cách thực thi song song trong CUDA
- Các loại bộ nhớ trong CUDA
- Qui trình tối ưu hóa chương trình CUDA
- Các chủ đề mở rộng (nếu có thời gian)

#### Sau khi học xong môn học này, SV có thể:

Cài đặt được chương trình chạy song song trên GPU bằng CUDA

Vận dụng được cách thực thị song song trong CUDA để tăng tốc chương trình

Vận dụng được các loại bộ nhớ trong CUDA để tăng tốc chương trình

Vận dụng được qui trình tối ưu hóa chương trình CUDA

Vận dụng được kỹ năng làm việc nhóm để hoàn thành các bài tập nhóm trong môn học



# Đánh giá môn học

- Các bài tập cá nhân (gồm cả LT & TH) trong suốt quá trình học: 50%
- Dồ án nhóm vấn đáp vào cuối kỳ: 50%



# Đánh giá môn học

Nên nhớ mục tiêu chính ở đây là học, học một cách chân thật

Bạn có thể thảo luận ý tưởng với bạn khác cũng như là tham khảo các tài liệu, nhưng code và bài làm phải là của bạn, dựa trên sự hiểu của bạn

Nếu vi phạm thì sẽ bị 0 điểm cho toàn bộ môn học



# Lời khuyên

- □ Đi học đầy đủ
- Ghi chép bài
- Lấy khó làm niềm vui
- Đơn giản hóa, tập trung vào các việc chính, tránh xa các nguồn gây nhiễu



# Các tài liệu tham khảo của môn học

- Cheng John, Max Grossman, and Ty McKercher. *Professional Cuda C Programming*. John Wiley & Sons, 2014
- David B. Kirk, Wen-mei W. Hwu. Programming Massively Parallel Processors. Morgan Kaufmann, 2016
- Lê Hoài Bắc, Vũ Thanh Hưng, Trần Trung Kiên. Lập trình song song trên GPU. NXB KH & KT, 2015
- NVIDIA. <u>Intro to Parallel Programming</u>. Udacity
- NVIDIA. <u>CUDA Toolkit Documentation</u>

# Giới thiệu CUDA C/C++

Trần Trung Kiên ttkien@fit.hcmus.edu.vn

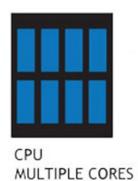


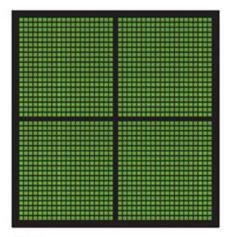


### **CPU vs GPU**







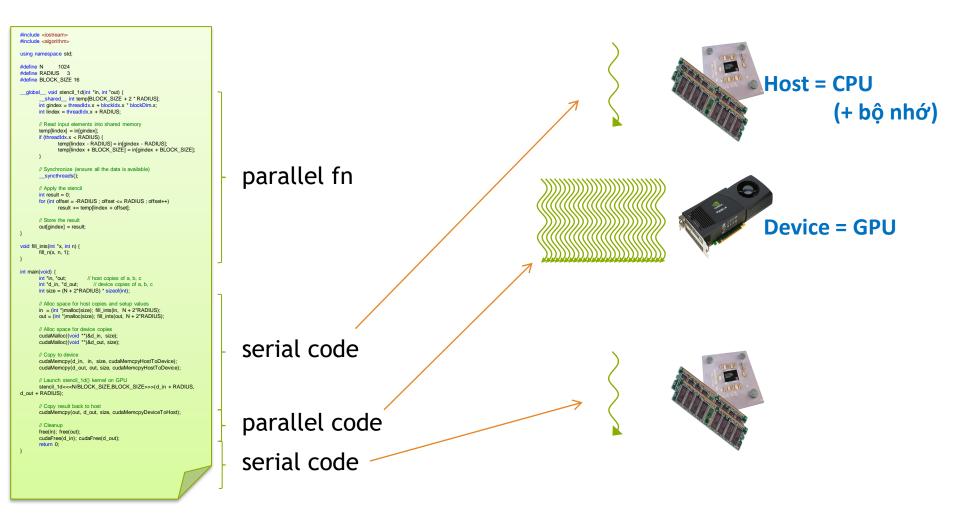


GPU THOUSANDS OF CORES

Tối ưu hóa độ trễ (latency)

Tối ưu hóa băng thông (throughput)

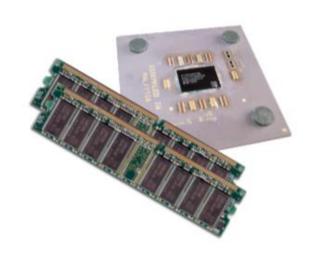
CUDA (Compute Unified Device Architecture) C/C++: là ngôn ngữ C/C++ được mở rộng, cho phép viết chương trình chạy trên CPU (những phần tính toán tuần tự) + GPU (những phần tính toán song song)





### **CPU vs GPU**

- Host: CPU và bộ nhớ của nó
- Device: GPU và bộ nhớ của nó







## Chương trình CUDA đầu tiên

C CUDA

```
void c_hello(){
    printf("Hello World!\n");
}
int main() {
    c_hello();
    return 0;
}
```

```
__global__ void cuda_hello(){
    printf("Hello World from GPU!\n");
}

int main() {
    cuda_hello<<<1,1>>>();
    return 0;
}
```

- global\_\_: hàm sẽ chạy trên device (GPU)
  - Kernel
  - Được gọi từ host (CPU)
- ☐ <<<...>>>: cấu hình thực thi



## Cài đặt CUDA

- Đòi hỏi GPU phải hỗ trợ CUDA.
  - □ <a href="https://developer.nvidia.com/cuda-gpus">https://developer.nvidia.com/cuda-gpus</a>
- Cài CUDA toolkit.
  - □ <a href="https://docs.nvidia.com/cuda/cuda-quick-start-guide/index.html">https://docs.nvidia.com/cuda/cuda-quick-start-guide/index.html</a>
- Video hướng dẫn cài CUDA trên Windows:
  - https://www.youtube.com/watch?v=cL05xtToc mY



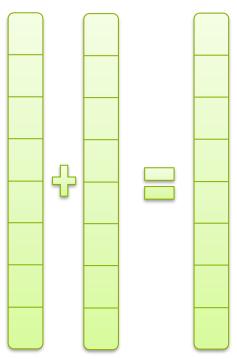
# Làm thế nào để chạy CUDA

- Dùng Google Colab
  - https://colab.research.google.com/notebooks/ /intro.ipynb
- Cấu hình để chạy CUDA trên Google Colab
  - <a href="https://medium.com/@harshityadav95/how-to-run-cuda-c-or-c-on-google-colab-or-azure-notebook-ea75a23a5962">https://medium.com/@harshityadav95/how-to-run-cuda-c-or-c-on-google-colab-or-azure-notebook-ea75a23a5962</a>



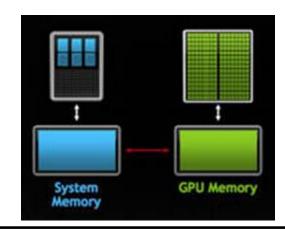
# Chương trình CUDA đầu tiên: cộng 2 véc-tơ

- □ Cộng 2 véc-tơ tuần tự bằng host
- Cộng 2 véc-tơ song song bằng device
- □ Ai thắng?



```
int main(int argc, char **argv)
  int n; // Vector size
  float *in1, *in2; // Input vectors
  float *out; // Output vector
  // Input data into n
  // Allocate memories for in1, in2, out
  // Input data into in1, in2
                                       void addVecOnHost(float* in1, float* in2, float* out, int n)
  // Add vectors (on host)
  addVecOnHost(in1, in2, out, n);
                                          for (int i = 0; i < n; i++)
                                            out[i] = in1[i] + in2[i];
  // Free memories
  return 0;
```

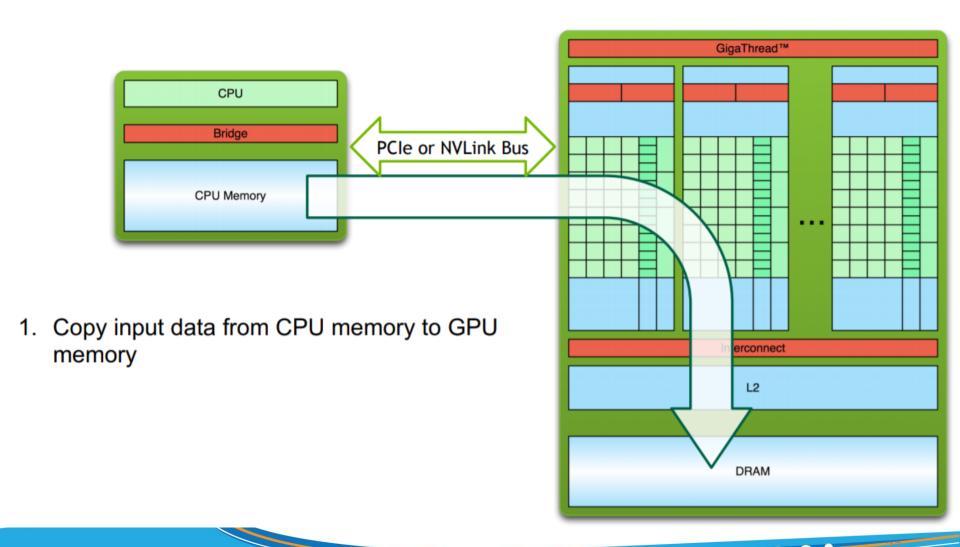
```
int main(int argc, char **argv)
  int n; // Vector size
  float *in1, *in2; // Input vectors
  float *out; // Output vector
  // Input data into n
  // Allocate memories for in1, in2, out
  // Input data into in1, in2
  // Add vectors (on host)
  addVecOnHost(in1, in2, out, n)
  // Free memories
  return 0;
```



```
// Host allocates memories on device
// Host copies data to device memories
// Host invokes kernel function to add vectors
on device
// Host copies result from device memory
// Host frees device memories
```

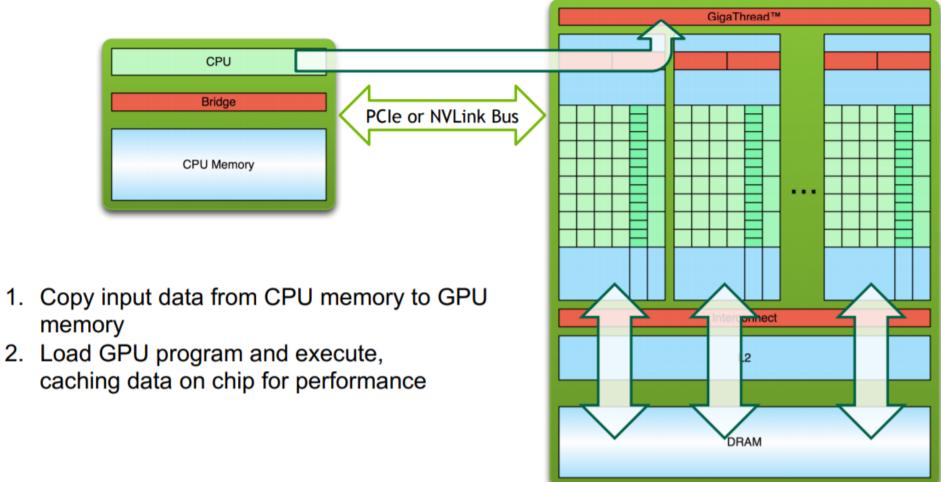


# Quá trình hoạt động cơ bản



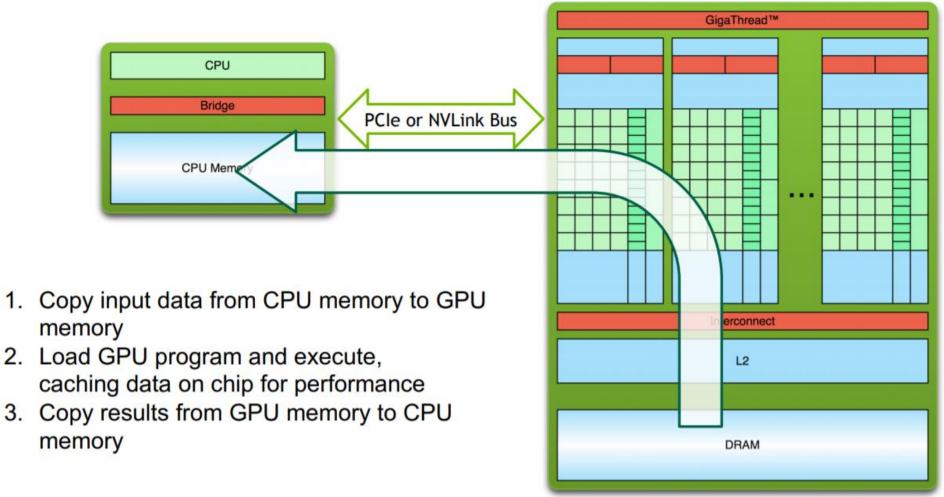


Quá trình hoạt động cơ bản





### Quá trình hoat đông cơ bản





# Quản lý bộ nhớ

- Bộ nhớ cho host và devide là riêng biệt.
  - Thông thường, bộ nhớ devide được xử lý bởi devide code và không thể truy xuất được từ host code.
  - Ngược lại cho bộ nhớ host.
- Các hàm xử lý *bộ nhớ devide* 
  - cudaMalloc(), cudaFree(), cudaMemcpy()
  - Tương tự, malloc(), free(), memopy()





```
// Host allocates memories on device
float *d_in1, *d_in2, *d_out;
cudaMalloc(&d_in1, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d_in2, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d_out, n * sizeof(float));
// Host copies data to device memories
// Host invokes kernel function to add vectors on device
•••
// Host copies result from device memory
// Host frees device memories
```

```
// Host allocates memories on device
float *d in1, *d in2, *d out;
cudaMalloc(&d in1, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d_in2, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d_out, n * sizeof(float));
// Host copies data to device memories
cudaMemcpy(d in1, in1, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy(d in2, in2, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice);
// Host invokes kernel function to add vectors on device
// Host copies result from device memory
•••
// Host frees device memories
```

```
// Host allocates memories on device
float *d in1, *d in2, *d out;
cudaMalloc(&d in1, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d_in2, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d_out, n * sizeof(float));
// Host copies data to device memories
cudaMemcpy(d in1, in1, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy(d in2, in2, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice);
// Host invokes kernel function to add vectors on device
// Host copies result from device memory
cudaMemcpy(out, d out, n * sizeof(float), cudaMemcpyDeviceToHost);
// Host frees device memories
```

```
// Host allocates memories on device
float *d in1, *d in2, *d out;
cudaMalloc(&d in1, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d_in2, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d_out, n * sizeof(float));
// Host copies data to device memories
cudaMemcpy(d in1, in1, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy(d in2, in2, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice);
// Host invokes kernel function to add vectors on device
// Host copies result from device memory
cudaMemcpy(out, d out, n * sizeof(float), cudaMemcpyDeviceToHost);
// Host frees device memories
cudaFree(d in1);
cudaFree(d_in2);
cudaFree(d out);
```

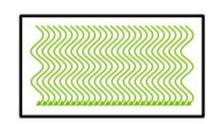


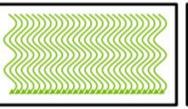
# Thread trong CUDA

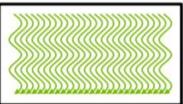
**Thread** 

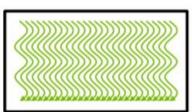
Thread Block

Grid







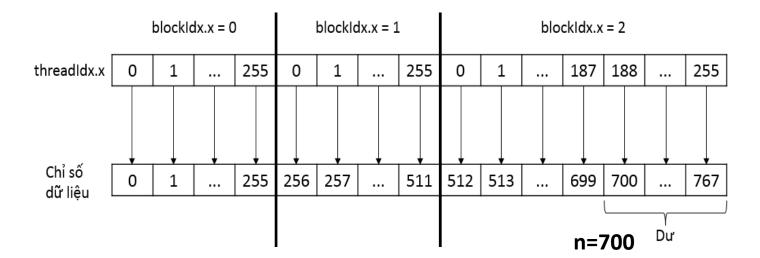


```
// Host allocates memories on device
float *d in1, *d in2, *d out;
cudaMalloc(&d in1, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d_in2, n * sizeof(float));
cudaMalloc(&d out, n * sizeof(float));
// Host copies data to device memories
cudaMemcpy(d in1, in1, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy(d in2, in2, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice);
// Host invokes kernel function to add vectors on device
dim3 blockSize(256);
dim3 gridSize((n - 1) / blockSize.x + 1);
addVecOnDevice<<<gridSize, blockSize>>>(d in1, d in2, d out, n);
Câu lệnh này tạo ra ở device một đống các thread (gọi là một grid) cùng thực thi song
song hàm addVecOnDevice; các thread này được tổ chức thành các nhóm (block) có
cùng kích thước
                         Grid
      Block
                      Block
                                            Block
```

• • •

```
// Host invokes kernel function to add vectors on device dim3 blockSize(256); dim3 gridSize((n - 1) / blockSize.x + 1); addVecOnDevice<<<gri>gridSize, blockSize>>>(d_in1, d_in2, d_out, n); ...
```

```
__global__ void addVecOnDevice(float* in1, float* in2, float* out, int n)
{
   int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
   if (i < n)
      out[i] = in1[i] + in2[i];
}</pre>
```





### **BUILT-IN VARIABLES**

threadIdx.x: thread index trong một block

blockIdx.x Block index trong grid

blockDim.x: số lượng thread trong một block.

gridDim.x số lượng block trong một grid.

Được tạo tự động Read only



# Tính "không đồng bộ" của hàm kernel

Một tính chất của hàm kernel là "không đồng bộ" (asynchronous): sau khi host gọi hàm kernel ở device, host sẽ được tự do tiếp tục làm các công việc của mình mà không phải chờ hàm kernel ở device thực hiện xong

```
// Host invokes kernel function to add vectors on device dim3 blockSize(256); dim3 gridSize((n - 1) / blockSize.x + 1); addVecOnDevice<<<gri>dim3 gridSize, blockSize>>>(d_in1, d_in2, d_out, n); // Host copies result from device memory cudaMemcpy(out, d_out, n * sizeof(float), cudaMemcpyDeviceToHost); // OK?
```



# Tính "không đồng bộ" của hàm kernel

```
// Host invokes kernel function to add vectors on device dim3 blockSize(256); dim3 gridSize((n - 1) / blockSize.x + 1); double start = seconds(); addVecOnDevice<<<gri>gridSize, blockSize>>>(d_in1, d_in2, d_out, n); double time = seconds() - start; // OK?
```



# Tính "không đồng bộ" của hàm kernel

```
// Host invokes kernel function to add vectors on device dim3 blockSize(256); dim3 gridSize((n - 1) / blockSize.x + 1); double start = seconds(); addVecOnDevice<<<gri>gridSize, blockSize>>>(d_in1, d_in2, d_out, n); cudaDeviceSynchronize(); double time = seconds() - start; // OK
...
```



#### Kiểm lỗi khi gọi các hàm CUDA API

- Nhiều khi có lỗi nhưng chương trình CUDA vẫn chạy bình thường và cho ra kết quả sai!
- Do đó, nên luôn tiến hành kiểm lỗi khi gọi các hàm CUDA API
- Để cho tiện, có để định nghĩa một macro kiểm lỗi:

```
#define CHECK(call)
{
    cudaError_t err = call;
    if (err != cudaSuccess)
    {
        printf("%s in %s at line %d!\n", cudaGetErrorString(err), __FILE__, __LINE__); \
        exit(EXIT_FAILURE);
    }
}
```

```
// Host allocates memories on device
float *d in1, *d in2, *d out;
CHECK(cudaMalloc(&d in1, n * sizeof(float)));
CHECK(cudaMalloc(&d_in2, n * sizeof(float)));
CHECK(cudaMalloc(&d_out, n * sizeof(float)));
// Host copies data to device memories
CHECK(cudaMemcpy(d in1, in1, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice));
CHECK(cudaMemcpy(d in2, in2, n * sizeof(float), cudaMemcpyHostToDevice));
// Host invokes kernel function to add vectors on device
dim3 blockSize(256);
dim3 gridSize((n - 1) / blockSize.x + 1);
addVecOnDevice<<<gridSize, blockSize>>>(d_in1, d_in2, d_out, n);
// Host copies result from device memory
CHECK(cudaMemcpy(out, d out, n * sizeof(float), cudaMemcpyDeviceToHost));
// Host frees device memories
CHECK(cudaFree(d in1));
CHECK(cudaFree(d in2));
CHECK(cudaFree(d out));
```



#### Kiểm lỗi hàm kernel?

Đọc ở đây, mục "Handling CUDA Errors"



- Phát sinh ngẫu nhiên giá trị của các véctơ đầu vào trong [0, 1]
- So sánh thời gian chạy giữa host (hàm addVecOnHost) và device (hàm addVecOnDevice, kích thước block là 512) với các kích thước véc-tơ khác nhau
- ☐ GPU: GeForce GTX 560 Ti (compute capability 2.1)



Vec size	Host time (ms)	Device time (ms)	<b>Host time / Device time</b>
64			



Vec size	Host time (ms)	Device time (ms)	<b>Host time / Device time</b>
64	0.001	0.040	0.024



Vec size	Host time (ms)	Device time (ms)	Host time / Device time
64	0.001	0.040	0.024
256			



Vec size	Host time (ms)	Device time (ms)	<b>Host time / Device time</b>
64	0.001	0.040	0.024
256	0.002	0.018	0.118



Vec size	Host time (ms)	Device time (ms)	Host time / Device time
64	0.001	0.040	0.024
256	0.002	0.018	0.118
1024			



Vec size	Host time (ms)	Device time (ms)	Host time / Device time
64	0.001	0.040	0.024
256	0.002	0.018	0.118
1024	0.006	0.017	0.347



Vec size	Host time (ms)	Device time (ms)	Host time / Device time
64	0.001	0.040	0.024
256	0.002	0.018	0.118
1024	0.006	0.017	0.347
4096			



Vec size	Host time (ms)	Device time (ms)	Host time / Device time
64	0.001	0.040	0.024
256	0.002	0.018	0.118
1024	0.006	0.017	0.347
4096	0.030	0.017	1.775



Vec size	Host time (ms)	Device time (ms)	Host time / Device time
64	0.001	0.040	0.024
256	0.002	0.018	0.118
1024	0.006	0.017	0.347
4096	0.030	0.017	1.775
16384	0.127	0.017	7.403
65536	0.516	0.055	9.409
262144	1.028	0.197	5.220
1048576	3.773	0.277	13.619
4194304	13.870	0.617	22.479
16777216	55.177	1.993	27.683