

Технології графічного процесінгу & розподілених обчислень

Лекція 2: Вступ до CUDA C

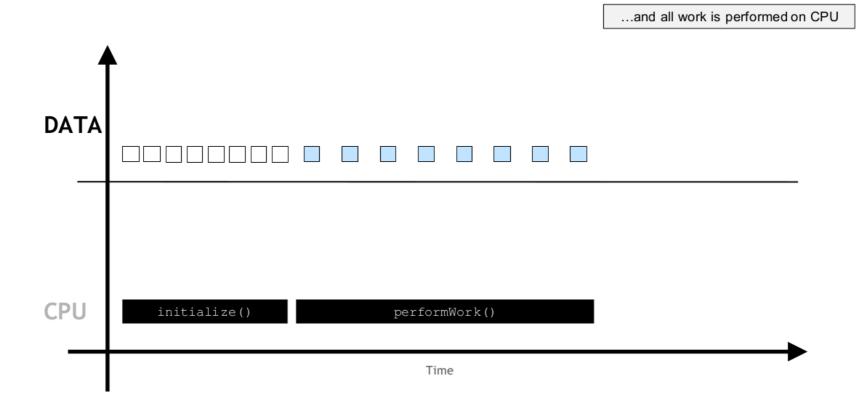
Кочура Юрій Петрович iuriy.kochura@gmail.com @y_kochura

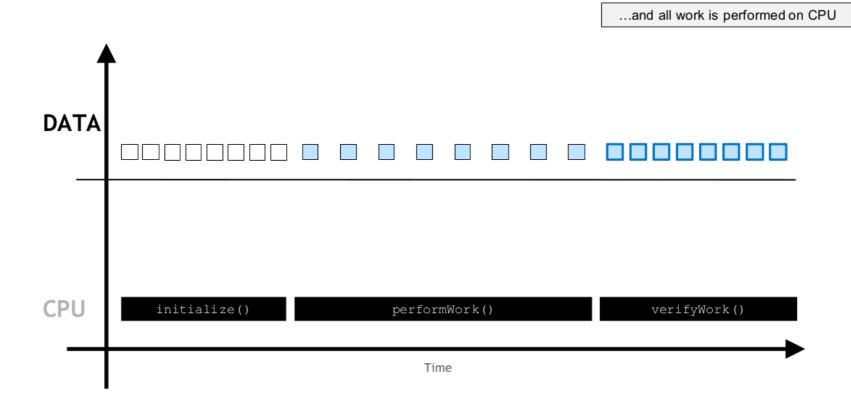
Сьогодні

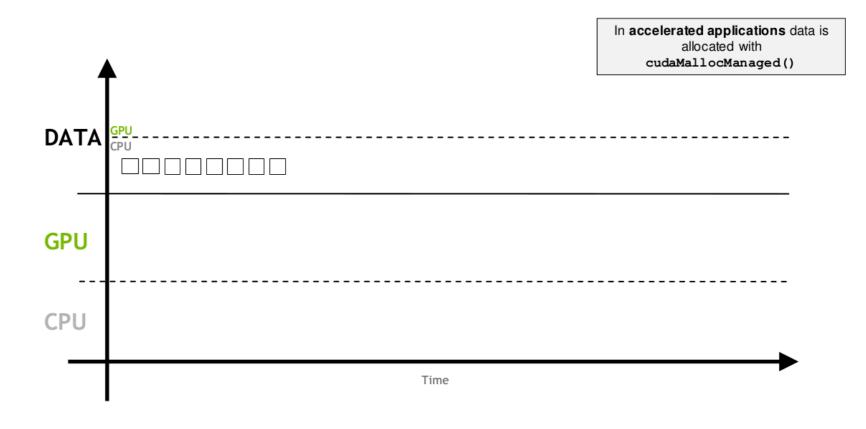
- GPU-прискорені vs лише CPU програми
- Способи прискорення виконання програм
- Приклади паралельних обчислень
- Процес компіляції CUDA C/C++
- Ядра: функції GPU
- Ієрархія потоків
- Демо

GPU-прискорені vs лише CPU програми

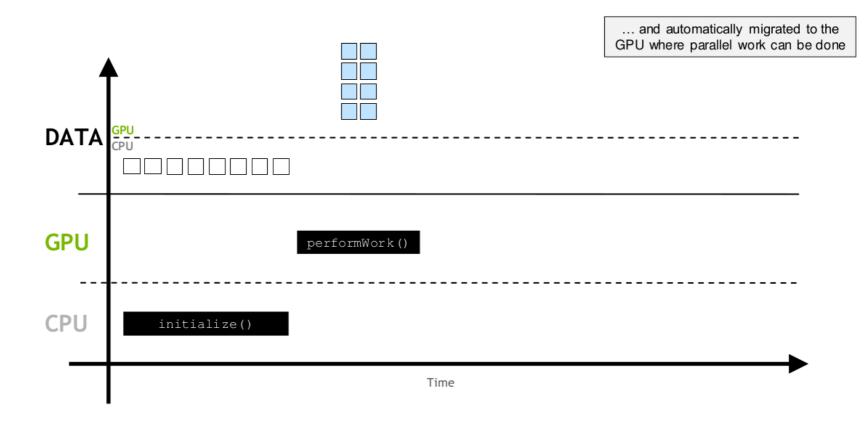


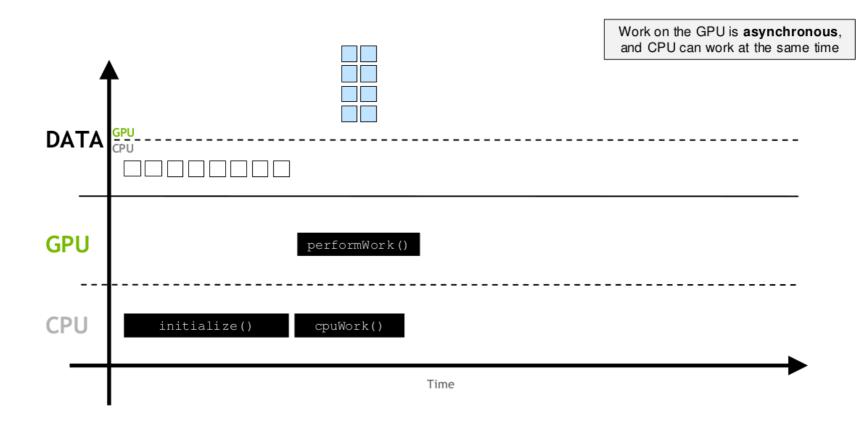


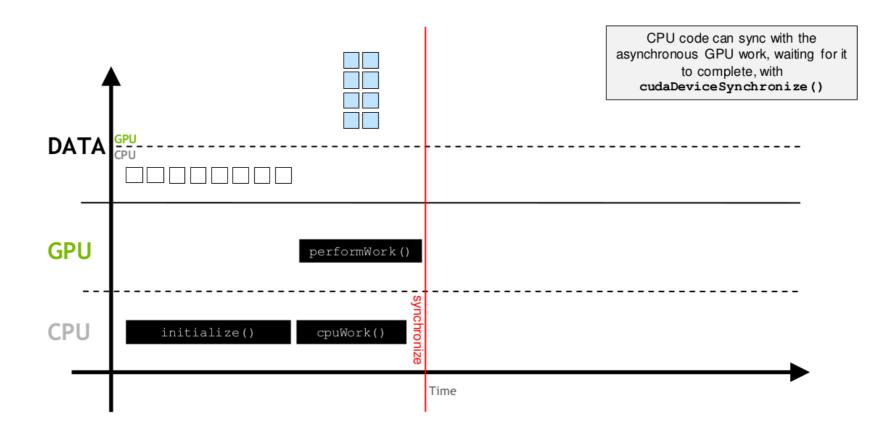


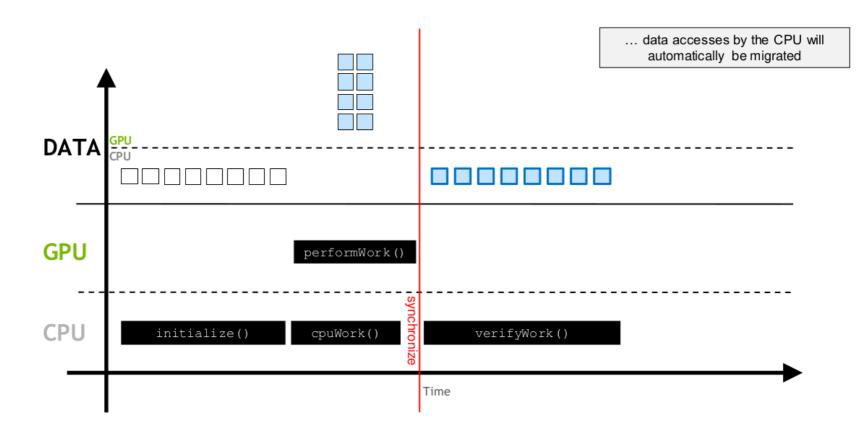












Способи прискорення виконання програм

Програми

Бібліотеки

Директиви компілятора

Мови програмування

Прості у використанні Висока продуктивність Прості у використанні Портативний код Висока продуктивність Висока гнучкість

Бібліотеки

Бібліотеки: проста, високо-якісне прискорення

- Простота використання: використання бібліотек дозволяє прискорювати обчислень на GPU без поглиблених знань програмування GPU
- Багато бібліотек для прискорення обчислень на GPU дотримуються стандартних API, що дозволяє прискорювати роботу з мінімальними змінами коду
- Якість: бібліотеки пропонують високоякісні реалізації функцій, які зустрічаються у великій кількості додатків

Математичні бібліотеки



cuBLAS

GPU-accelerated basic linear algebra (BLAS) library



cuFFT

GPU-accelerated library for Fast Fourier Transforms



CUDA Math Library

GPU-accelerated standard mathematical function library



cuRAND

GPU-accelerated random number generation (RNG)



cuSOLVER

GPU-accelerated dense and sparse direct solvers



cuSPARSE

GPU-accelerated BLAS for sparse matrices



cuTENSOR

GPU-accelerated tensor linear algebra library



AmgX

GPU-accelerated linear solvers for simulations and implicit unstructured methods

Бібліотеки паралельних алгоритмів



Thrust

Бібліотека паралельних алгоритмів і структур даних C++ з GPU

Бібліотеки візуальної обробки

nvJPEG

High performance GPU-accelerated library for JPEG decoding

NVIDIA Performance Primitives

Provides GPU-accelerated image, video, and signal processing functions

NVIDIA Video Codec SDK

A complete set of APIs, samples, and documentation for hardwareaccelerated video encode and decode on Windows and Linux

NVIDIA Optical Flow SDK

Exposes the latest hardware capability of NVIDIA Turing™ GPUs dedicated to computing the relative motion of pixels between images

Бібліотеки комунікації



NVSHMEM

OpenSHMEM standard for GPU memory, with extensions for improved performance on GPUs.



NCCL

Open-source library for fast multi-GPU, multi-node communications that maximizes bandwidth while maintaining low latency.

Бібліотеки глибинного навчання

NVIDIA cuDNN

GPU-accelerated library of primitives for deep neural networks

NVIDIA TensorRT™

High-performance deep learning inference optimizer and runtime for production deployment

NVIDIA Riva

Platform for developing engaging and contextual AIpowered conversation apps

NVIDIA DeepStream SDK

Real-time streaming analytics toolkit for Albased video understanding and multi-sensor processing

NVIDIA DALI

Portable, open-source library for decoding and augmenting images and videos to accelerate deep learning applications

Директиви компілятора

Директиви компілятора: проста, портативне прискорення

- Простота використання: Компілятор подбає про деталі керування паралелізмом і переміщенням даних
- Портативність: Код є загальним, не специфічним для будь-якого типу апаратного забезпечення та може бути розгорнутий на кількох мовах
- Невизначеність: Продуктивність коду може відрізнятися в різних версіях компілятора

OpenACC

• Директиви компілятора для C/C++ та Fortran

Приклад:

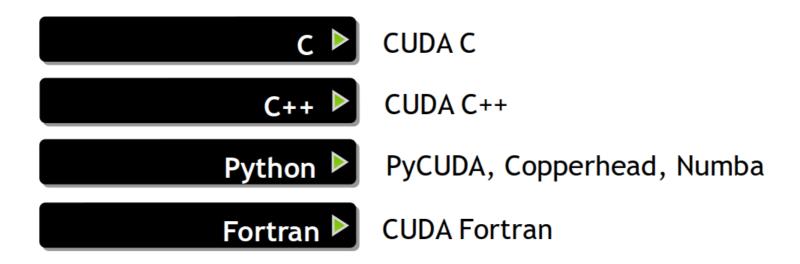
```
main()
{
      <serial code>
          #pragma acc kernels
          // automatically runs on GPU
          {
                <parallel code>
          }
}
```

Мови програмування

Мови програмування: висока продуктивність та гнучке прискорення

- Продуктивність: Програміст може найкраще контролювати паралельність та переміщення даних
- Гнучкість: Обчислення не потрібно пристосовувати до обмеженого набору бібліотечних шаблонів або типів директив
- Багатослівність: Програмісту часто потрібно виразити більше деталей

Мови програмування **GPU**



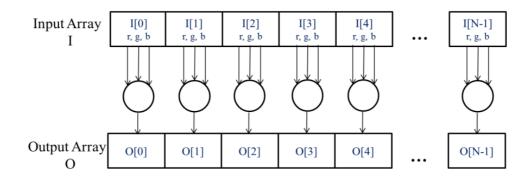
GPU Computing Applications Libraries and Middleware cuFFT PhysX VSIPL cuDNN cuBLAS CULA Thrust MATLAB SVM OptiX cuRAND MAGMA NPP Mathematica TensorRT OpenCurrent iRay cuSPARSE **Programming Languages** Java Directives С C++ DirectCompute Python Fortran (e.g. OpenACC) Wrappers **CUDA-Enabled NVIDIA GPUs** Tesla A Series NVIDIA Ampere Architecture (compute capabilities 8.x) GeForce 2000 Series Quadro RTX Series Tesla T Series **NVIDIA Turing Architecture** (compute capabilities 7.x) DRIVE/JETSON Quadro GV Series Tesla V Series **NVIDIA Volta Architecture** AGX Xavier (compute capabilities 7.x) Tegra X2 GeForce 1000 Series Quadro P Series Tesla P Series **NVIDIA Pascal Architecture** (compute capabilities 6.x) Data Center Embedded Workstation Desktop/Laptop

Приклади паралельних обчислень

Перетворення **RGB** зображення у відтінки сірого

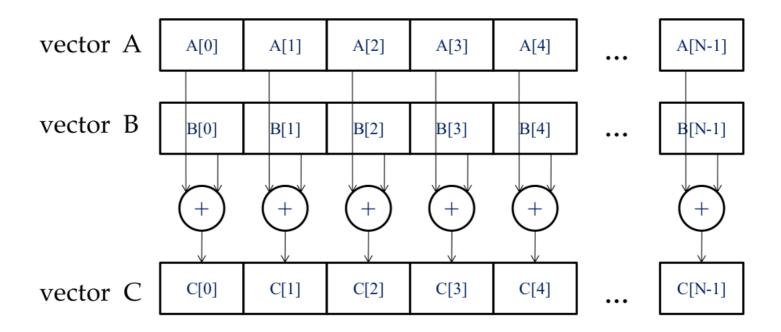


```
for each pixel {
    pixel = gsConvert(pixel)
}
// Every pixel is independent
// of every other pixel
```



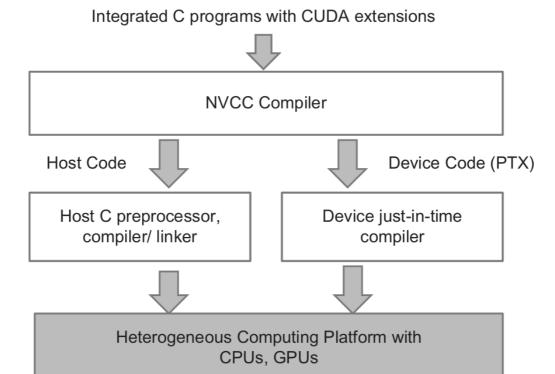
$$O = r \cdot 0.21 + g \cdot 0.72 + b \cdot 0.07$$

Додавання векторів



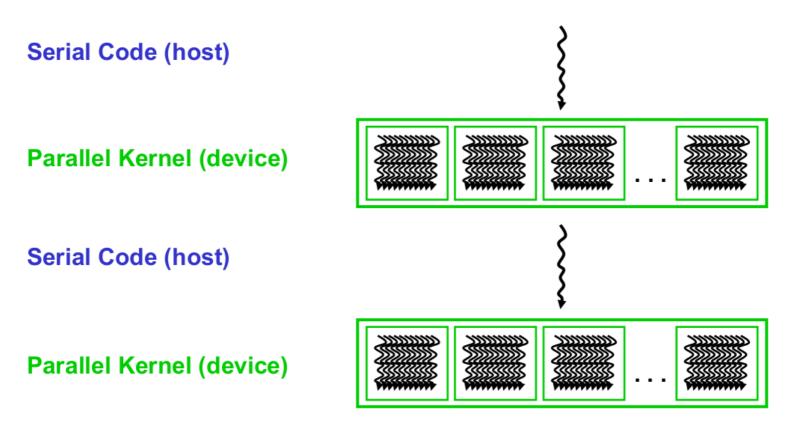
Процес компіляції **CUDA C/C++**

• Типовий код CUDA C/C++: хост (CPU) + пристрій (GPU)



CUDA/OpenCL — модель виконання

- Послідовні або помірно паралельні частини в коді, що виконуються хостом
- Високо паралельні частини в коді, що виконуються пристроєм: ядро



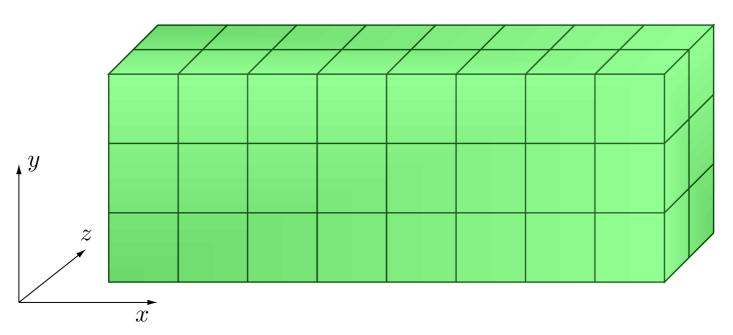
Ядра (Kernels)

• Ядро визначається за допомогою специфікатора __global__

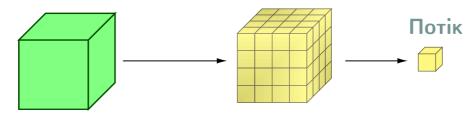
```
// Kernel definition
__global___ void VecAdd(float* A, float* B, float* C)
{
int i = threadIdx.x;
C[i] = A[i] + B[i];
}
int main()
{
...
// Kernel invocation with N threads
VecAdd<<<1, N>>>(A, B, C);
...
}
```

Ієрархія потоків

Сітка: масив блоків



Блок: масив потоків

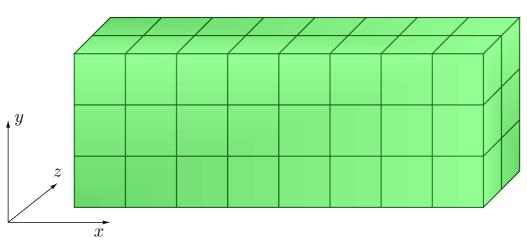


gridDim

Кількість блоків у кожному вимірі:

- gridDim.x = 8
- gridDim.y = 3
- gridDim.z = 2

Сітка: масив блоків

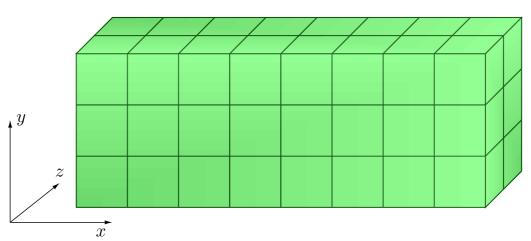


blockIdx

Кожен блок має унікальний індекс у сітці:

- blockIdx.x (від 0 до gridDim.x -1)
- blockIdx.y (від0 до gridDim.y-1)
- blockIdx.z (від 0 до gridDim.z -1)

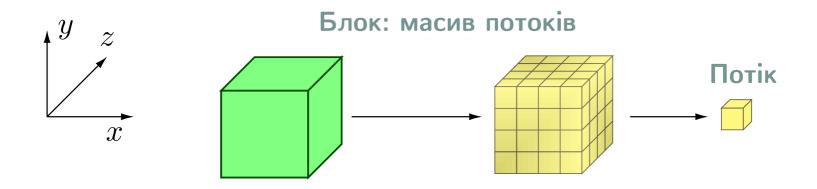
Сітка: масив блоків



blockDim

Кількість потоків у блоці:

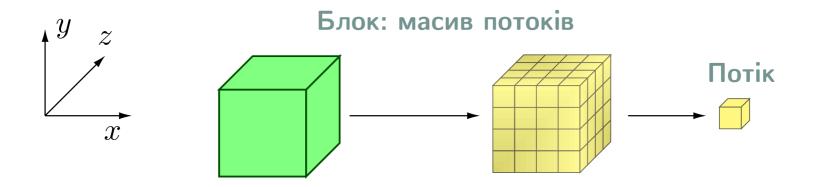
- blockDim.x = 4
- blockDim.y = 4
- blockDim.z = 4



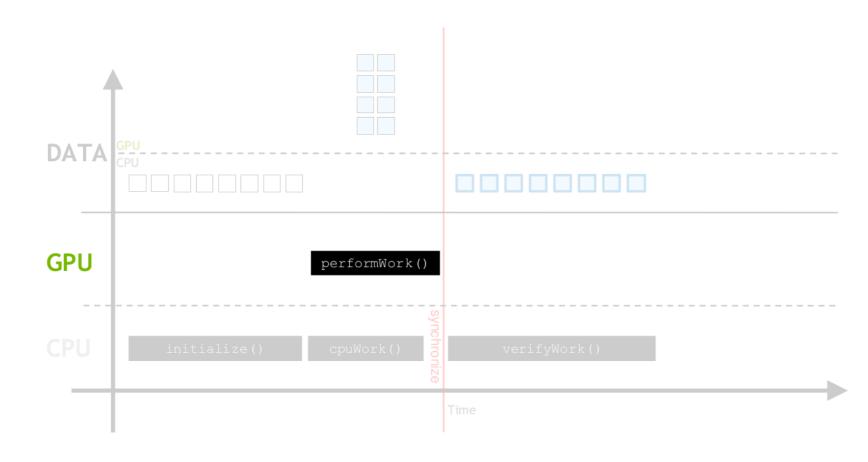
threadIdx

Кожен потік має унікальний індекс у блоці:

- threadIdx.x (від 0 до blockDim.x -1)
- threadIdx.y (від 0 до blockDim.x -1)
- threadIdx.z (від 0 до blockDim.x -1)



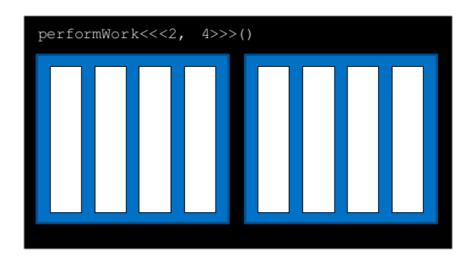
Приклад: одновимірний випадок



Джерело слайду: NVIDIA, DLI 34 / 49

Для виконання ядра потрібно вказати кілікість блоків та кількість потоків в одному блоці

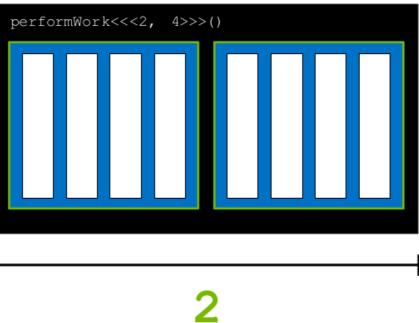




Джерело слайду: NVIDIA, DLI 35 / 49

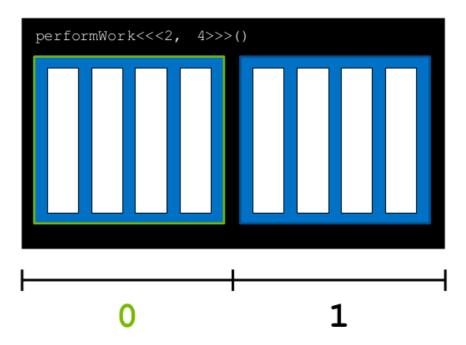
${\tt gridDim.x}$ визначає кількість блоків у сітці, у цьому випадку ${\tt gridDim.x}=2$

GPU



Джерело слайду: NVIDIA, DLI 36/49 ${ t blockIdx.x}$ визначає поточний індекс блоку у сітці, у цьому випадку ${ t blockIdx.x}=0$

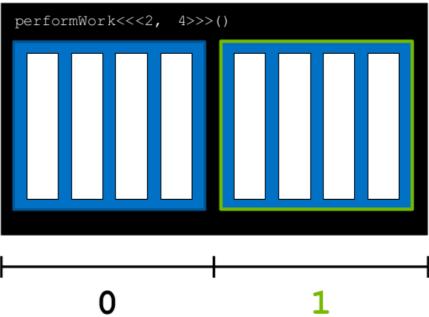
GPU



Джерело слайду: NVIDIA, DLI 37 / 49

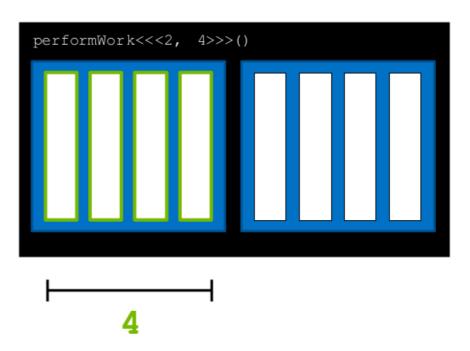
blockIdx.x визначає поточний індекс блоку у сітці, у цьому випадку blockIdx.x=1

GPU



Джерело слайду: NVIDIA, DLI 38 / 49 ${ t blockDim.x}$ визначає кількість потоків у блоці, у цьому випадку ${ t blockDim.x}=4$

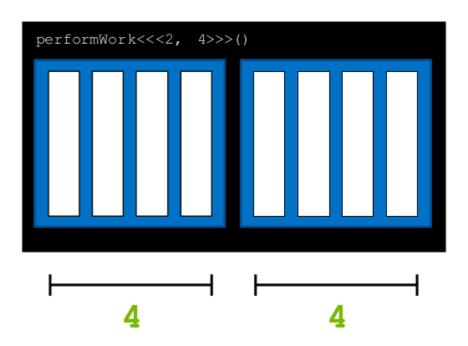
GPU



Джерело слайду: NVIDIA, DLI 39 / 49

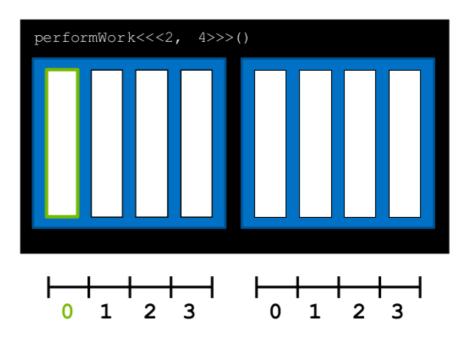
Усі блоки у сітці містять однакову кількість потоків





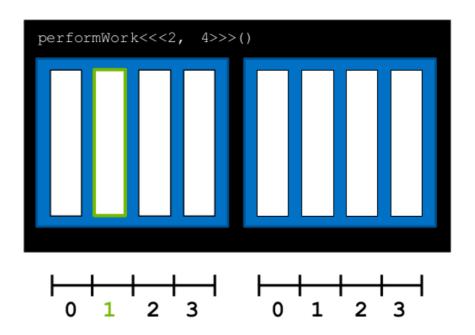
Джерело слайду: NVIDIA, DLI 40 / 49

GPU



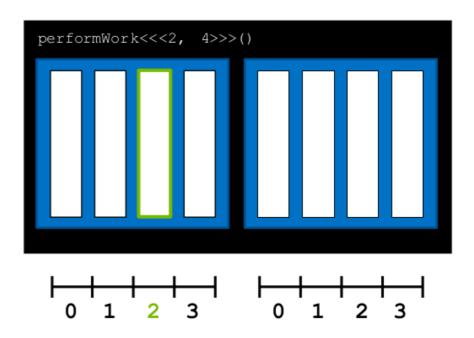
Джерело слайду: NVIDIA, DLI

GPU



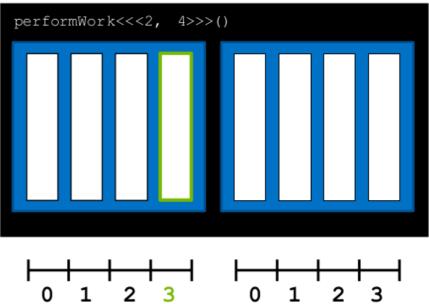
Джерело слайду: NVIDIA, DLI 42 / 49

GPU



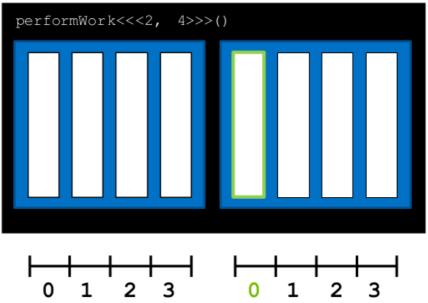
Джерело слайду: NVIDIA, DLI 43 / 49





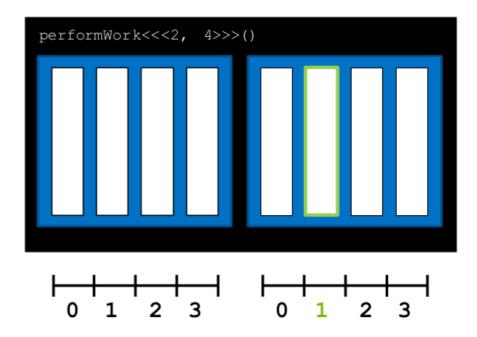
Джерело слайду: NVIDIA, DLI 44 / 49

GPU



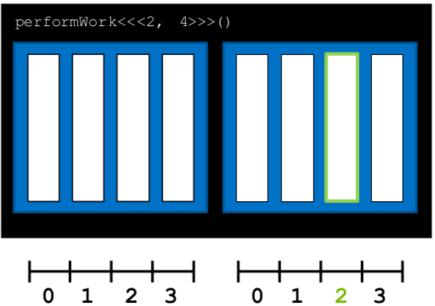
Джерело слайду: NVIDIA, DLI 45 / 49

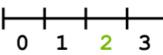
GPU



Джерело слайду: NVIDIA, DLI 46 / 49

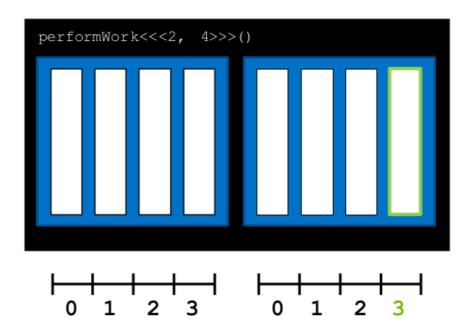
GPU





Джерело слайду: NVIDIA, DLI 47 / 49

GPU



Джерело слайду: NVIDIA, DLI 48 / 49

Демо: запит пристрою



Демо: додавання векторів



Додаток

• NVIDIA, CUDA Quick Start Guide

