JORNADA DE DIVULGACIÓN DE APLICACIONES CIENTÍFICAS SOBRE PROCESADORES GRÁFICOS Y QUANTUM COMPUTING

JGPUQC 2023 - UNIVERSIDAD DE ALICANTE

Manuel Benavent-Lledó <mbenavent@dtic.ua.es>
David Mulero-Pérez <dmulero@dtic.ua.es>
José García-Rodríquez <jqarcia@dtic.ua.es>

DAVID MULERO

PÉREZ

- Grado en Ingeniería Multimedia
 - Universidad de Alicante
 - 2017 2021
- Máster en Ciencia de Datos
 - Universidad de Alicante
 - 2021 2022
- Doctorado en Informática (Virtual Reality and Deep Learning)
 - Univerisdad de Alicante
 - 2022 Actualidad

MAIL: **DMULERO @ DTIC.UA.ES**

MANUEL BENAVENT

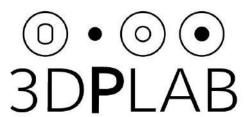
LLEDÓ

- Grado en Ingeniería Informática
 - Universidad de Alicante
 - 2017 2021
- Máster en Automática y Robótica
 - Universidad de Alicante
 - 2021 2022
- Doctorado en Informática (Deep Learning and Computer Vision)
 - Univerisdad de Alicante
 - 2022 Actualidad

MAIL: MBENAVENT @ DTIC.UA.ES

DEDICACIÓN

INVESTIGACIÓN



The 3D Perception Lab at the University of Alicante is a group of researchers interested in the intersection of machine learning and computer vision. Our research mission focuses on various aspects of perception often related with mobile robotics in which we exploit 3D data as the main source of information. Some of our research lines include object recognition, semantic segmentation, rigid and non-rigid registration, visual localization and mapping, behavior analysis, and depth estimation. Apart from those general lines we are also highly interested in making those solutions run efficiently by leveraging GPU acceleration using CUDA. Aside from 3D data as our backbone, we are also tied together by our shared vision in the great potential of artificial intelligence, mainly deep learning, which we try to apply and push its limits in every project we work on.



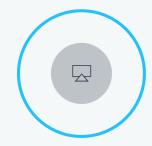
DEEP LEARNING

Artificial intelligence applied to computer vision and robotics (semantic segmentation, depth estimation, scene understanding, object recognition, localization and maping).



3D COMPUTER VISION

Traditional computer vision methods and new challenges for 3D data (rigid registration, non-rigid registration, reconstruction).



GPU COMPUTING

Acceleration of computer vision methods and artificial intelligence pipelines for real-time execution and maximum efficiency.

ESTRUCTURA

PROCESAMIENTO PARALELO CON GPUS (2h)

TEORÍA

HISTORIA DE LA GPGPU ARQUITECTURA CUDA

PRÁCTICA

SUMA DE VECTORES



COMPUTACIÓN CUÁNTICA (2h)

TEORÍA

COMPUTACIÓN CUÁNTICA BASES MATEMÁTICAS

PRÁCTICA

PROGRAMACIÓN CUÁNTICA









MATERIALES

https://github.com/3dperceptionlab/jgpuqc2023



INICIOS Y EVOLUCIÓN DE LOS PROCESADORES GRÁFICOS (GPUs)

JORNADA DE DIVULGACIÓN DE APLICACIONES CIENTÍFICAS SOBRE PROCESADORES GRÁFICOS Y QUANTUM COMPUTING

JGPUQC 2023 - UNIVERSIDAD DE ALICANTE

Manuel Benavent-Lledó <mbenavent@dtic.ua.es>

David Mulero-Pérez <dmulero@dtic.ua.es>

José García-Rodríguez <jgarcia@dtic.ua.es>

CONTENIDO

La Ley de Moore

La Unidad de Procesamiento Gráfico (GPU)

Primeros Pasos en Computación sobre GPUs

La Arquitectura CUDA

¿Qué es CUDA?

Arquitectura Hardware

Arquitectura Software

GORDON MOORE

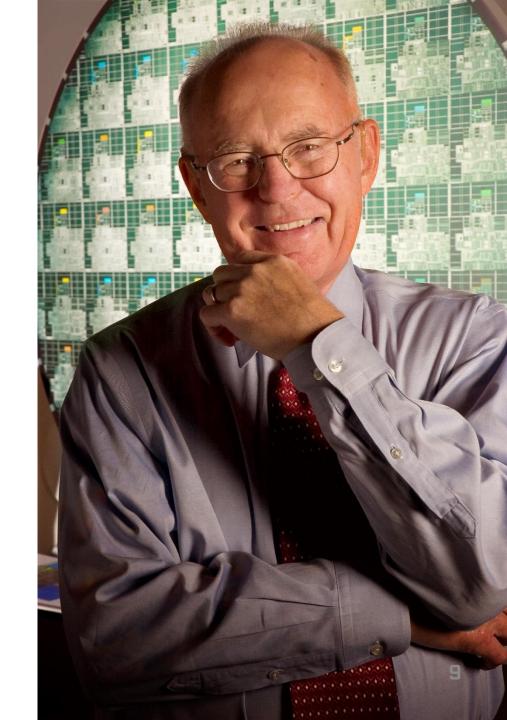
Cramming More Components onto Integrated Circuits. Gordon E. Moore, 1965

"THE NUMBER OF TRANSISTORS ON A CHIP DOUBLES EVERY 12 MONTHS"

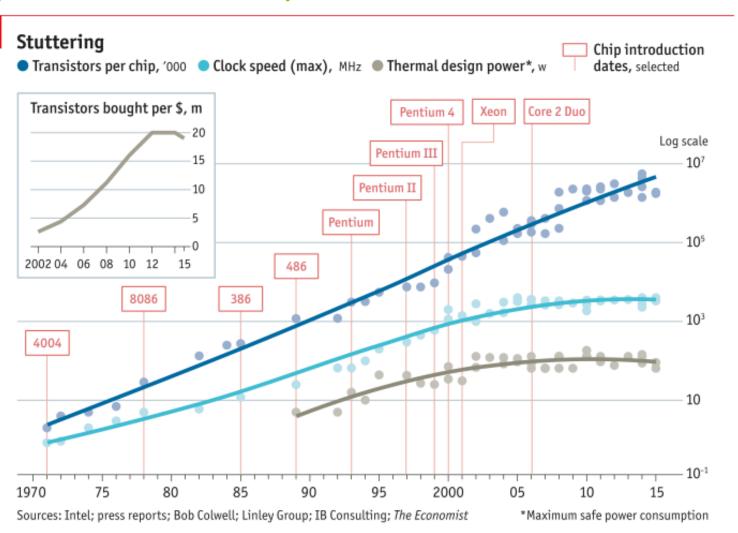
- GORDON MOORE, COFUNDADOR DE INTEL, 1965

"THE NUMBER OF TRANSISTORS ON A CHIP DOUBLES EVERY 24 MONTHS"

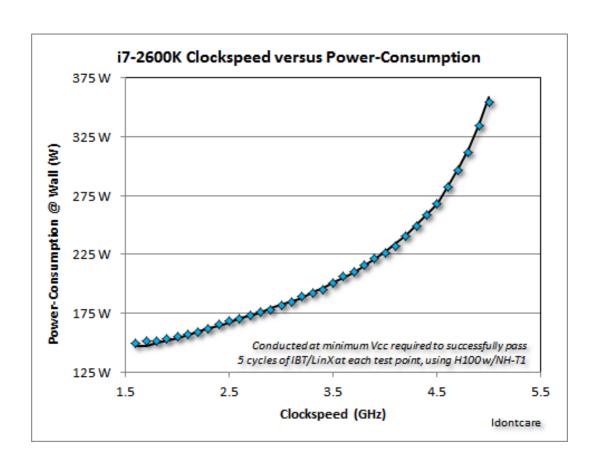
- GORDON MOORE, COFUNDADOR DE INTEL, 1975



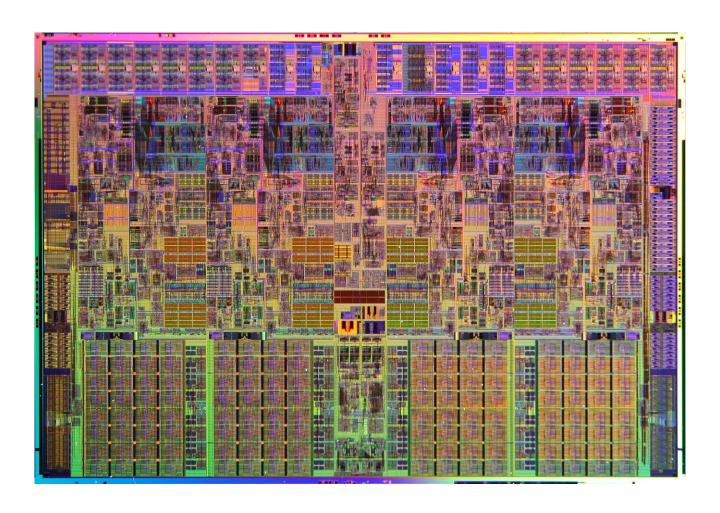
CADA DOS AÑOS, APROXIMADAMENTE, SE DUPLICA EL NÚMERO DE TRANSISTORES



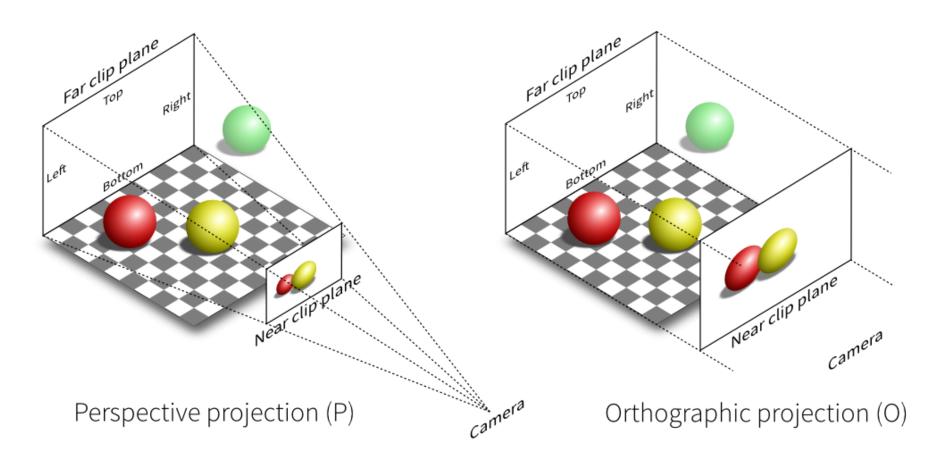
PROBLEMAS: TAMAÑO DEL TRANSISTOR Y EFECTO TÚNEL CONSUMO ENERGÉTICO Y DISIPACIÓN DE CALOR



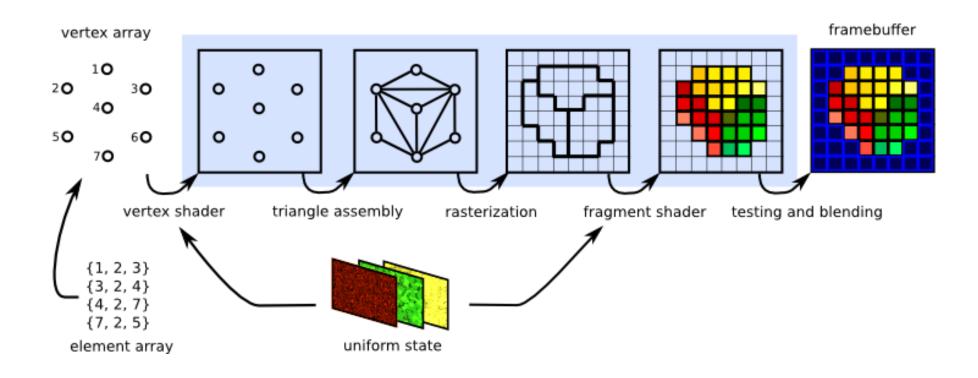
¿CÓMO CONTINUAR ESCALANDO? MULTICORE



EL PIPELINE GRÁFICO: RENDERING



EL PIPELINE GRÁFICO: RENDERING



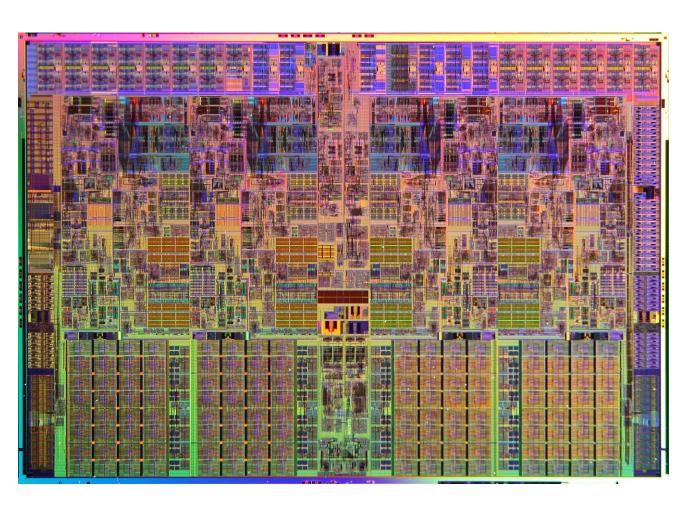
GEFORCE 256 (1999)

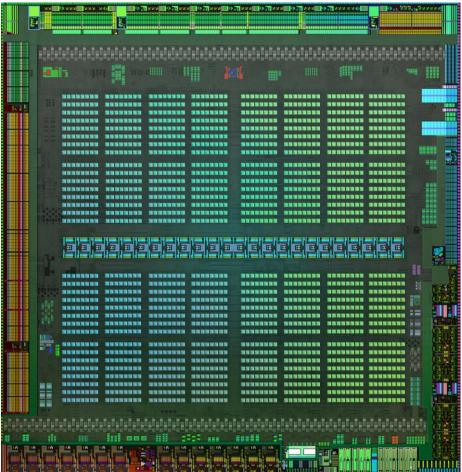


GEFORCE 256 (1999)

"A SINGLE-CHIP PROCESSOR WITH INTEGRATED TRANSFORM, LIGHTING, TRIANGLE SETUP/CLIPPING, AND RENDERING ENGINES THAT IS CAPABLE OF PROCESSING A MINIMUM OF 10 MILLION POLYGONS PER SECOND."

LA ESENCIA DE LA GPU





PRIMEROS PASOS EN COMPUTACIÓN SOBRE GPUS

GEFORCE 3 CON VERTEX Y PIXEL SHADERS PROGRAMABLES (2001)



PRIMEROS PASOS EN COMPUTACIÓN SOBRE GPUS

ENGAÑAR A LA GPU EMPLEANDO APIS GRÁFICAS (OPENGL O DIRECTX)

```
float saxpy (
       float2 coords : TEXCOORDO,
    uniform sampler2D textureY,
    uniform sampler2D textureX,
    uniform float alpha ) : COLOR
       float result;
       float yval=y old[i];
       float y = tex2D(textureY, coords);
       float xval=x[i];
       float x = tex2D(textureX, coords);
       y new[i]=yval+alpha*xval;
       result = y + alpha * x;
       return result;
```

PRIMEROS PASOS EN COMPUTACIÓN SOBRE GPUS

LIMITACIONES QUE IMPIDIERON EL PROGRESO

CURVA DE APRENDIZAJE DE OPENGL/DIRECTX Y ESFUERZO DE TRADUCCIÓN

NECESIDAD DE APRENDER LENGUAJES DE SHADING (CG, GLSL)

SOPORTE DE FLOAT O DOUBLE NO GARANTIZADO

LIMITACIONES EN LOS PATRONES DE ESCRITURA Y LECTURA DE MEMORIA

CARENCIA DE HERRAMIENTAS DE DEPURACIÓN Y CONTROL DE ERRORES

RECURSOS LIMITADOS: MEMORIA, VELOCIDAD, FLEXIBILIDAD...

ARQUITECTURA CUDA

2007

CUDA (Compute Unified Device Architecture) es una plataforma de computación paralela en GPUs desarrollada por nvidia



NVIDIA GEFORCE 8800 GTX (2007)

ARQUITECTURA CUDA

ECOSISTEMA

ARQUITECTURA HARDWARE PROPIA

DRIVER ESPECIALIZADO PARA LA GPU

LENGUAJE DE PROGRAMACIÓN FLEXIBLE (BASADO EN C++ INICIALMENTE)

COMPILADOR Y ENTORNO DE DESARROLLO Y DEPURACIÓN

DOCUMENTACIÓN, TUTORIALES, DONACIONES

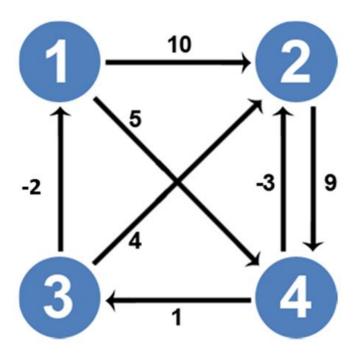
INTRODUCCIÓN A CUDA



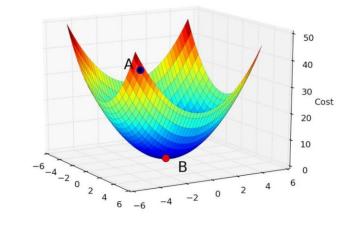


PROTEIN FOLDING, FLOYD WARSHALL ALGORITHM

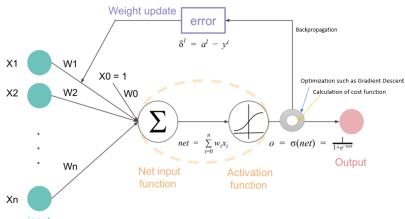




GRADIENT DESCENT Y BACKPROPAGATION







Machine Learning





DEJEMOS QUE LOS CAZADORES DE MITOS LO EXPLIQUEN



https://youtu.be/-P28LKWTzrl

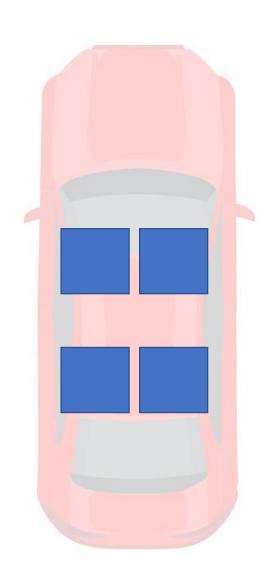
¿QUÉ ES CUDA? ANALOGÍA



¿QUÉ ES CUDA? ANALOGÍA

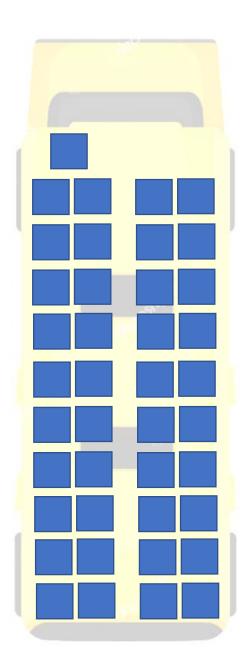


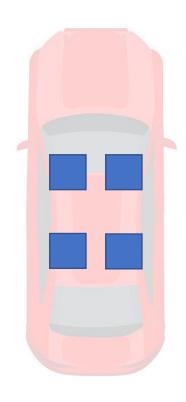


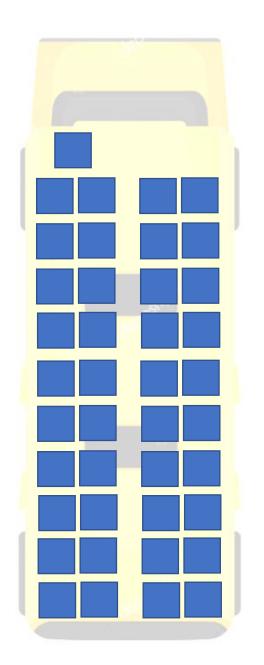




¿QUÉ ES CUDA? ANALOGÍA

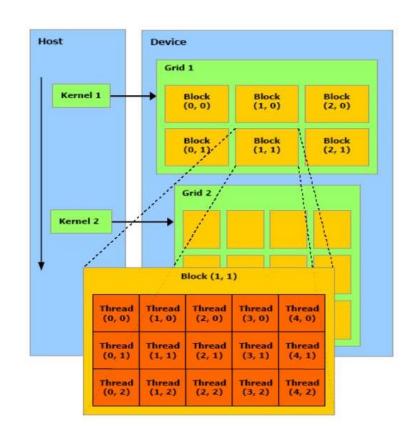






ARQUITECTURA HARDWARE CUDA

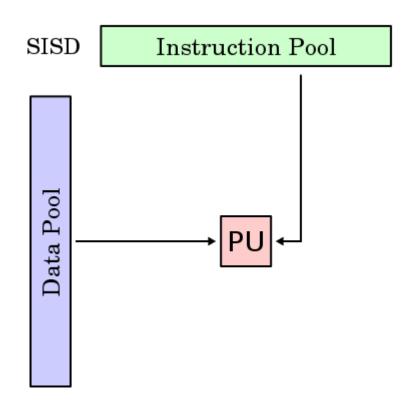
SUBTÍTULO QUE NADIE LEE

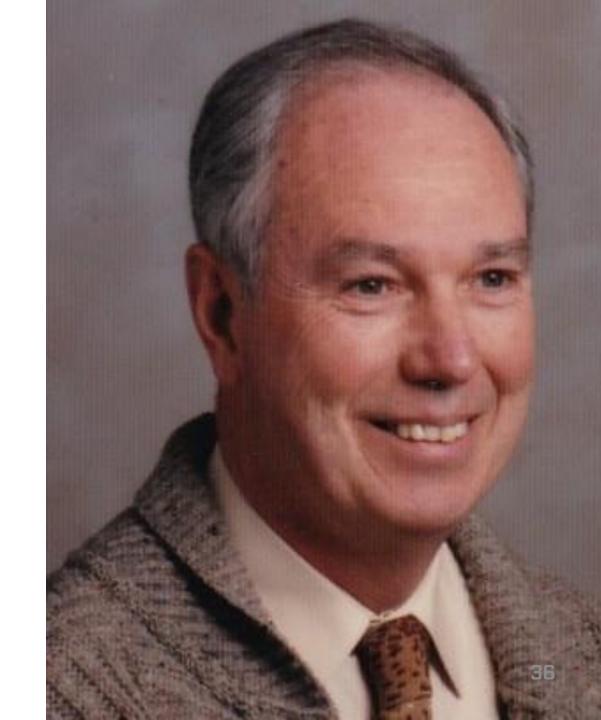




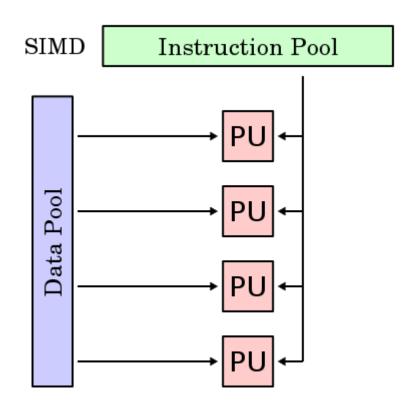
ARQUITECTURA HARDWARE

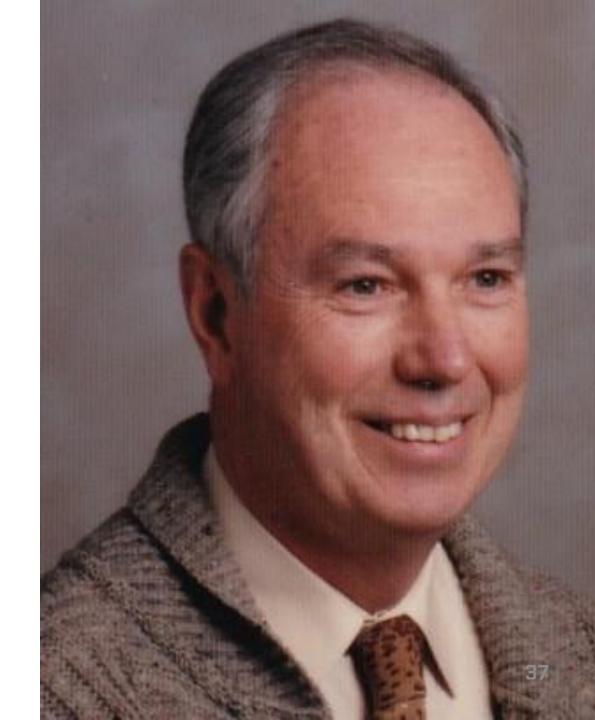
TAXONOMÍA DE FLYNN (SISD)



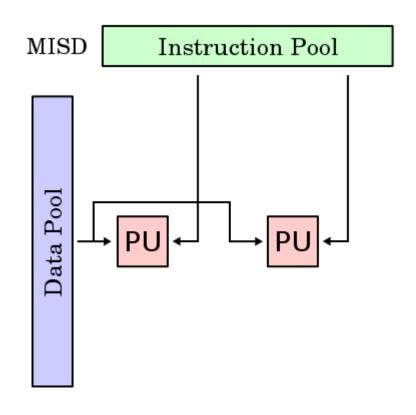


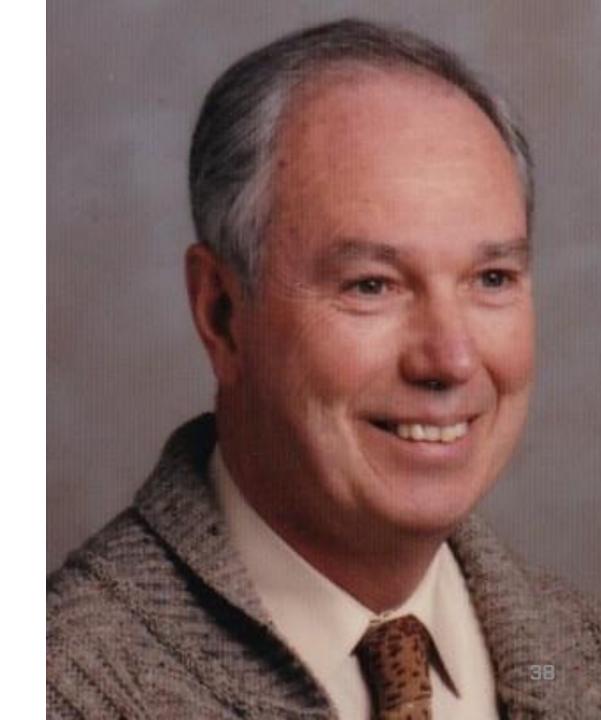
TAXONOMÍA DE FLYNN (SIMD)



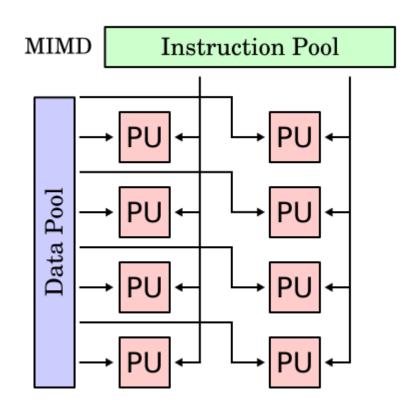


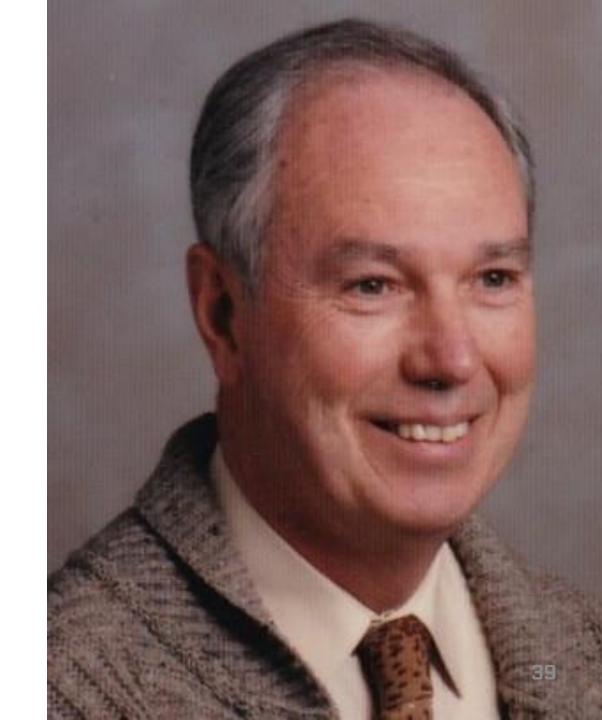
TAXONOMÍA DE FLYNN (MISD)



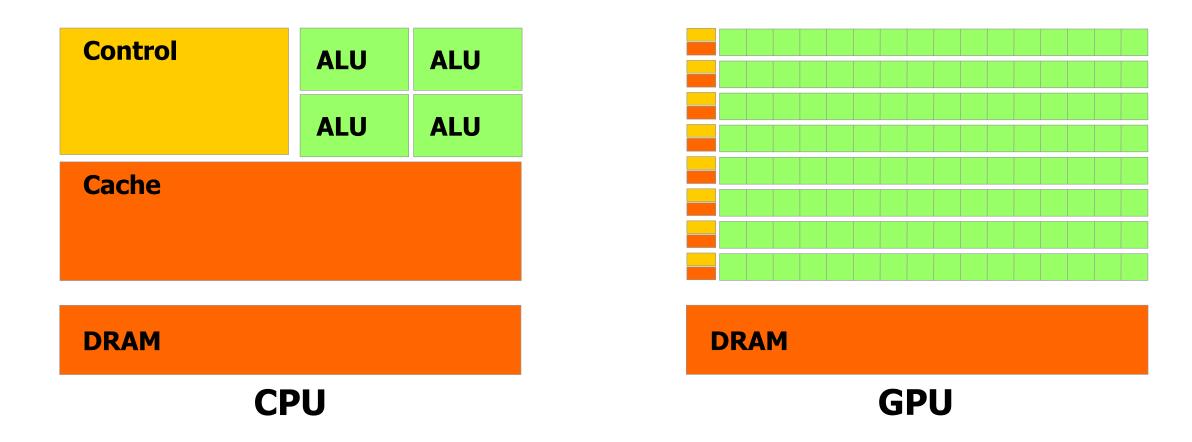


TAXONOMÍA DE FLYNN (MIMD)





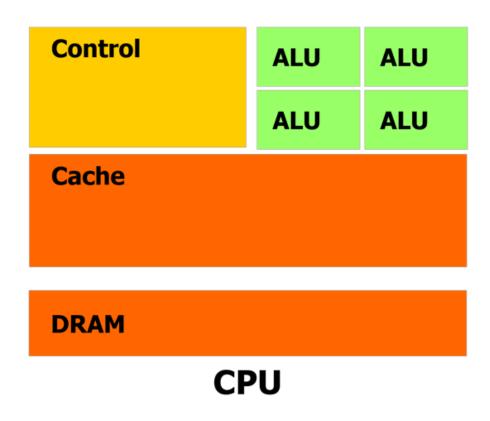
DIFERENCIAS ENTRE CPU Y GPU



DIFERENCIAS ENTRE CPU Y GPU

CPU

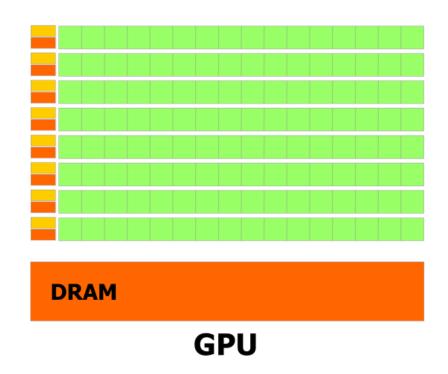
- Caches grandes
 - Permiten bajar la latencia en los accesos a memoria.
- Unidad de control compleja
 - Branch prediction
 - Data forwarding
- ALUs complejas
 - Reducen latencia de las operaciones



DIFERENCIAS ENTRE CPU Y GPU

GPU

- Caches pequeñas
 - Potenciar ancho banda memoria.
- Unidad de control simple
 - No Branch prediction
 - No Data forwarding



- Muchas ALUs simples
 - Altamente segmentadas para aumentar el ancho de banda de la memoria
- Requiere un número muy elevado de hilos para ocultar las latencias

DIFERENCIAS ENTRE CPU Y GPU

- Los hilos en la GPU son muy ligeros.
 - Se necesita muy poco tiempo para crear/destruir hilos.
- La GPU necesita muchos hilos para ser eficiente.
 - Una CPU multi-núcleo solo necesita unos pocos hilos.
- El tiempo de acceso a memoria en la GPU es alto.
 - En la CPU el ancho de banda es menor.

COMPARACIÓN ENTRE CPU Y GPU

Intel Core i7-12700

- 12 núcleos MIMD
- Pocos registros, cache multi-nivel
- 70 GB/s ancho de banda hacia la memoria principal

NVIDIA GTX4080

- 9728 núcleos, organizados en 76 unidades SM cada una con 128 núcleos.
- Muchos registros, inclusión cachés nivel 1 y 2.
- 5 GB/s ancho de banda hacia el procesador HOST.
- **700 GB/s** ancho de banda memoria tarjeta gráfica.

STREAMING MULTIPROCESSORS

INSTRUCTION CACHE/DECODER

SCHEDULER

CUDA CORES

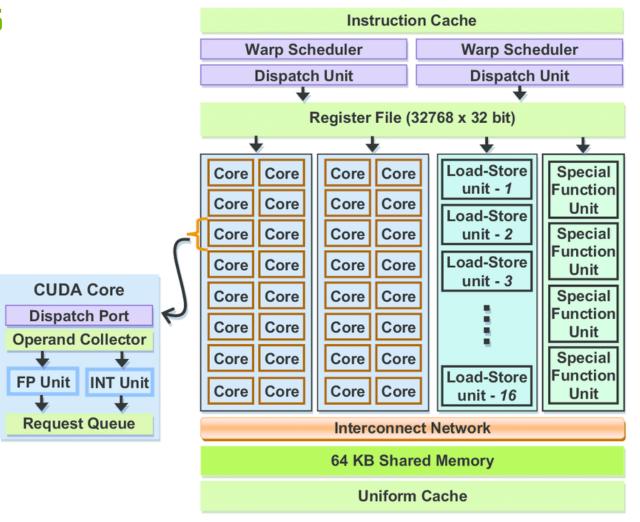
UNIDADES LOAD-STORE

UNIDADES SFU

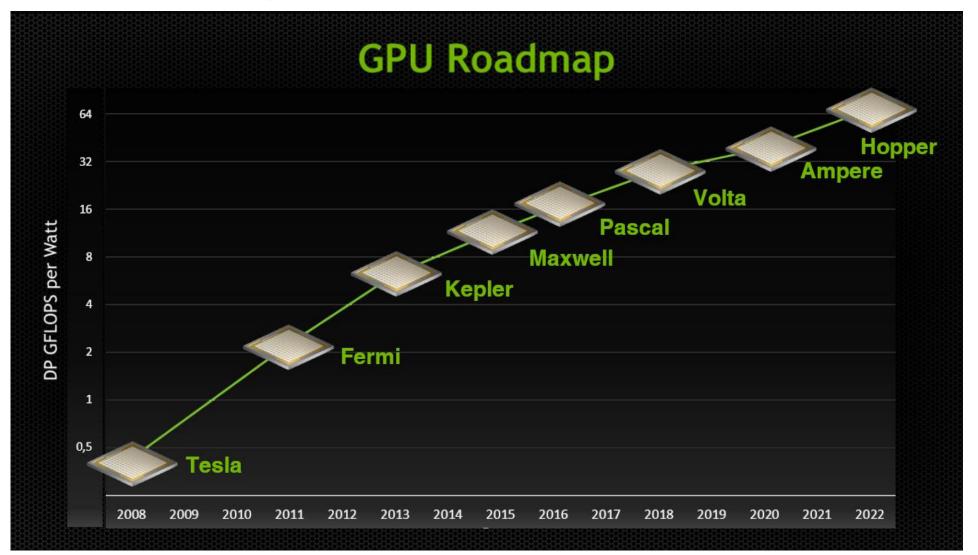
MEMORIA COMPARTIDA

CACHÉS DE TEXTURAS

ARCHIVO DE REGISTROS

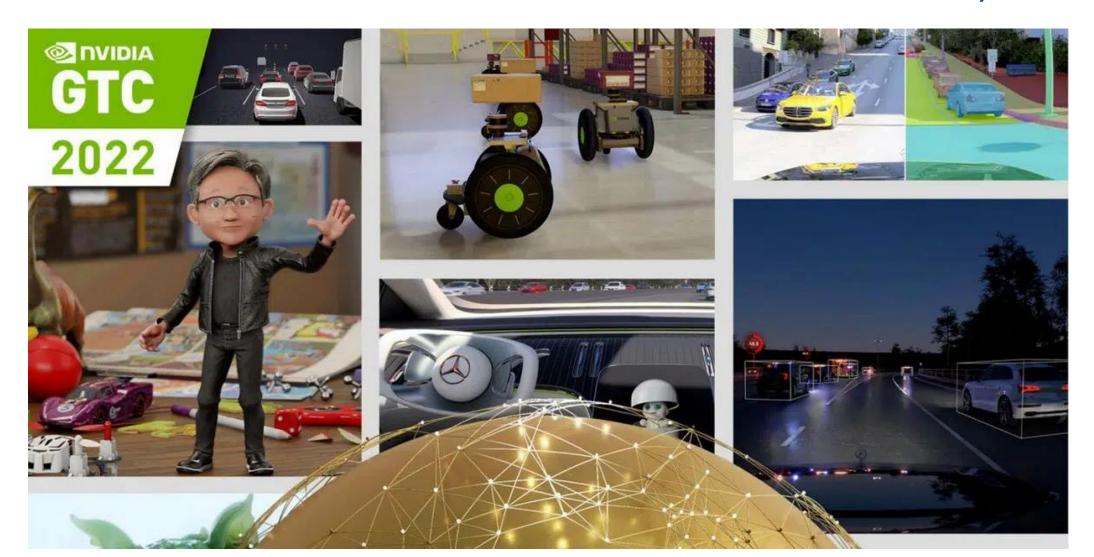


EVOLUCIÓN DE MICROARQUITECTURAS



GPU TECHNOLOGY CONFERENCE 2022

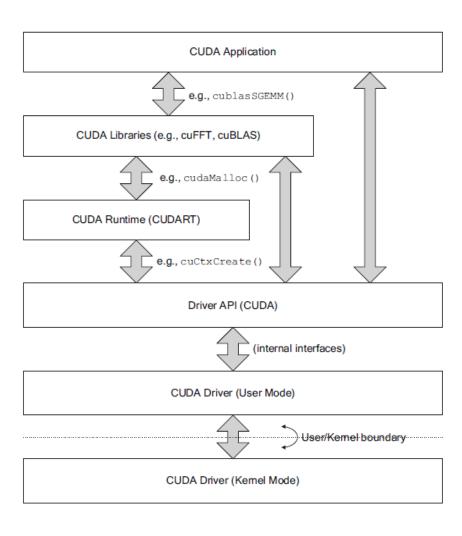
March 20-23, 2023



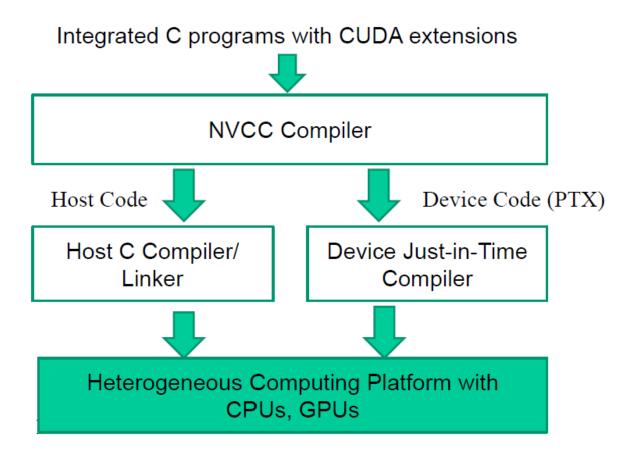
CUDA

- CUDA (Compute Unified Device Architecture)
 - Hace referencia tanto a un compilador como a un conjunto de herramientas de desarrollo creadas por NVIDIA.
- Basado en C/C++ con algunas extensiones
- Soporte C++ , Fortran. Wrappers para otros lenguajes: .NET, Python, Java...
- Gran cantidad de ejemplos y buena documentación, lo cual reduce la curva de aprendizaje para aquellos con experiencia en lenguajes como OpenMPI y MPI.
- Extensa comunidad de usuarios en los **foros de NVIDIA**.

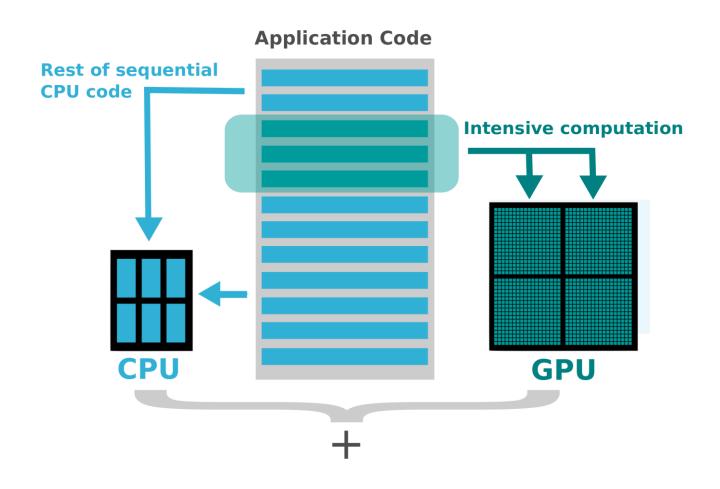
STACK CUDA



COMPILACIÓN



COMPUTACIÓN HETEROGÉNEA



CONCEPTOS BÁSICOS

HILO: es la unidad de ejecución en la GPU, que puede realizar cálculos y acceder a la memoria.

KERNEL: es una función que al ejecutarse lo hará en una gran cantidad de hilos y en la GPU.

BLOCK: es una agrupación de hilos en 1D, 2D o 3D. Cada bloque se ejecuta sobre un único SM, pero un SM puede tener asignados varios bloques para ejecución.

GRID: es una forma de estructurar los bloques, bien en 1D, 2D o 3D

CONCEPTOS BÁSICOS

INVOCACIÓN DE KERNEL:

kernel_routine<<<grid_dim, block_dim>>> (args...);

- gridDim: número de bloques. Tamaño del grid.
- **blockDim:** número de hilos que se ejecutan dentro de un bloque.
- **Args:** número limitado de argumentos, normalmente punteros a memoria de la GPU.

TAMAÑOS DE BLOQUE Y MALLA DEFINIDOS CON DIM3:

dim3 block_dim (32, 32, 1); // 1024 hilos en bloque de 32 x 32 x 1 (2D) dim3 grid_dim (4, 4, 1); // 16 bloques en malla de 4 x 4 x 1 (2D)

CONCEPTOS BÁSICOS

CADA HILO EJECUTA UNA COPIA DEL KERNEL, Y DISPONE DE LA SIGUIENTE INFORMACIÓN:

VARIABLES PASADAS COMO ARGUMENTO

- PUNTEROS A MEMORIA GPU
- VARIABLES SIMPLES POR VALOR (INT, FLOAT, CHAR, LÍMITE DE TAMAÑO)

CONSTANTES GLOBALES EN MEMORIA GPU

VARIABLES ESPECIALES (DIM3) PARA IDENTIFICAR AL HILO:

gridDim (tamaño de la malla)
blockDim (tamaño de los bloques)
blockIdx (identificador de bloque) LOCAL PARA CADA BLOQUE
threadIdx (identificador de hilo) LOCAL PARA CADA BLOQUE

FLUJO DE EJECUCIÓN

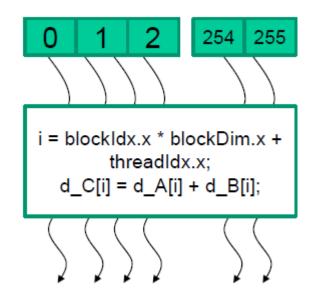
En el nivel más alto encontramos un proceso sobre la CPU (Host) que realiza los siguientes pasos:

- 1. Inicializa GPU
- 2. Reserva memoria en la parte host y device
- 3. Copia datos desde el **host** hacia la memoria **device**
- 4. Lanza la ejecución de múltiples copias del **kernel**
- 5. Copia datos desde la memoria **device** al **host**
- 6. Se repiten los pasos 3-5 tantas veces como sea necesario
- 7. Libera memoria y finaliza la ejecución proceso maestro

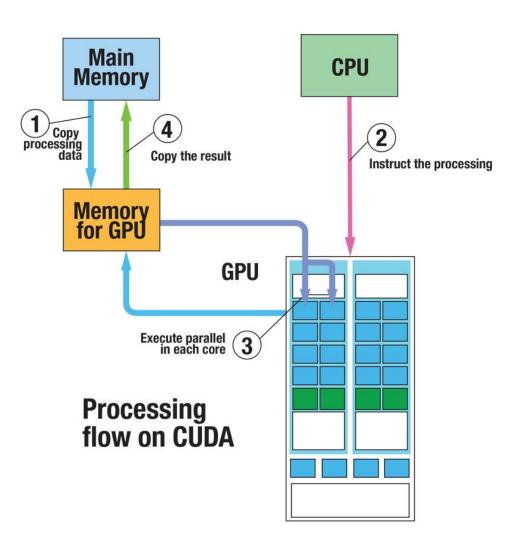
EJECUCIÓN DE UN KERNEL

Un kernel CUDA se ejecuta sobre un grid de hilos:

- Todos los threads del grid ejecutan el mismo código
- Cada hilo tiene sus índices y lo utiliza para direccionar la memoria y realizar su lógica.

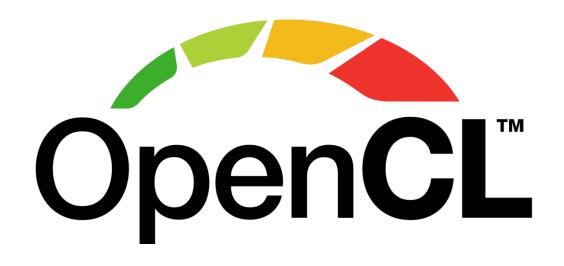


FLUJO DE EJECUCIÓN

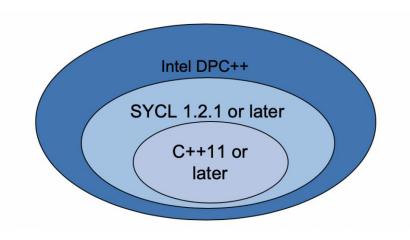


ALTERNATIVAS

OTROS MODELOS DE COMPUTACIÓN HETEROGÉNEA







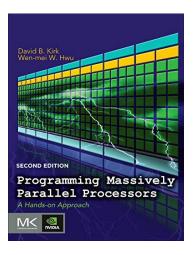
BIBLIOGRAFÍA RECOMENDADA

PARA APRENDER UN POQUITO MÁS



Programación de GPUs Usando Compute Unified Device Architecture (CUDA)

 Alberto García García, Sergio Orts Escolano, José Celilia Canales, José García Rodríguez

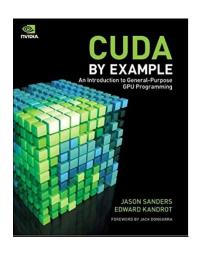


Programming Massively Parallel Processors (A Handson Approach)

David B. Kirk, Wen-mei W. Hwu

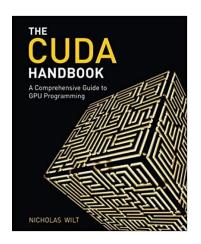
BIBLIOGRAFÍA RECOMENDADA

PARA APRENDER UN POQUITO MÁS



CUDA BY EXAMPLE (An Introduction to General-Purpose GPU Programming)

• Jason Sanders, Edward Kandrot



THE CUDA HANDBOOK (A Comprehensive Guide to GPU Programming)

• Nicholas Wilt

ALGUNA PREGUNTA?

JORNADA DE DIVULGACIÓN DE APLICACIONES CIENTÍFICAS SOBRE PROCESADORES GRÁFICOS Y QUANTUM COMPUTING JGPUQC 2023 - UNIVERSIDAD DE ALICANTE

Manuel Benavent-Lledó <mbenavent@dtic.ua.es>
David Mulero-Pérez <dmulero@dtic.ua.es>
José García-Rodríguez <jgarcia@dtic.ua.es>