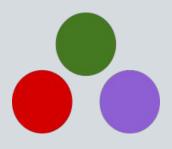
# CURSO-TALLER Introducción a Julia



CODA Compute Unified Device Architecture





# La GPU

¿Qué es?



#### **GPU**

- Unidad de procesamiento gráfico.
- Está diseñada para el procesamiento paralelo.
- Propósito original: Acelerar el renderizado de gráficos 3D.
- Obtuvieron mayor flexibilidad y mayores facilidades de programación con el paso del tiempo.

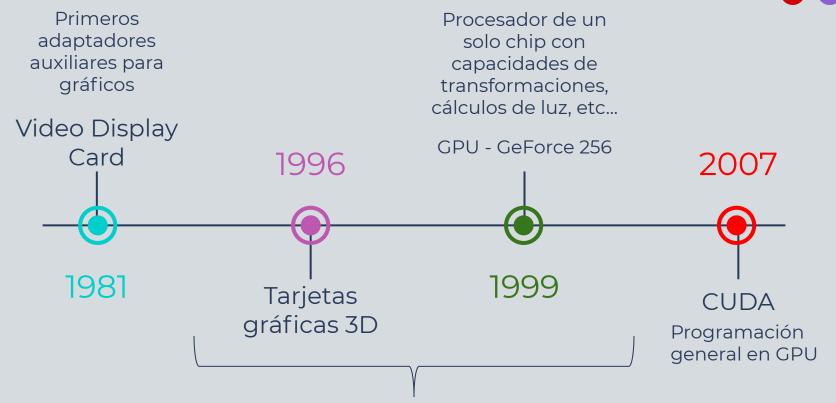


# Historia de la GPU

Una breve visita

## Historia del GPU





"Hacks" para cómputo general

# Programación general en GPUs (en el pasado)



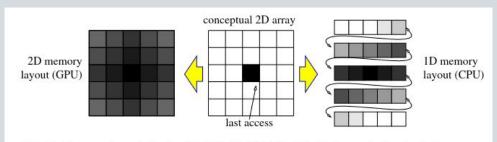


Fig. 3. Memory layout for the GPU (left), CPU (right); dark gray indicates fast access.

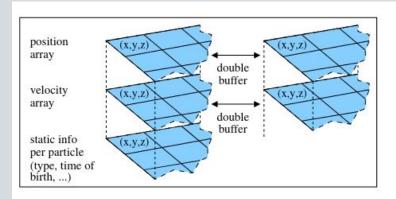




Fig. 4. Data storage concept for particle systems (left) and two depth-maps as parts of a complex boundary representation of a statue (right).





## **CUDA**

Arquitectura de cómputo paralelo general



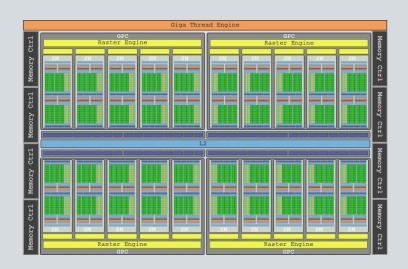
#### Idea de CUDA

- Las GPU tienen una gran capacidad de paralelismo que solo se está utilizando para gráficos.
- Se puede generar una nueva interfaz para comunicarse con las GPU, que permita el **cómputo general** accesible para cualquiera.
- Brindar facilidades al usuario para desarrollo, así como una documentación completa.
- Gradualmente dar soporte más enfocado a las aplicaciones de interés para el cómputo paralelo.



#### Paradigma de CUDA (I)

 Se busca tener múltiples procesadores, en los cuales operan muchos hilos. (Miles de hilos al mismo tiempo)

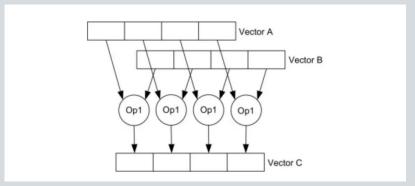


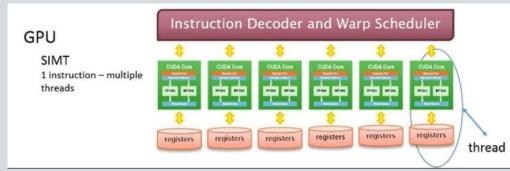




#### Paradigma de CUDA (II)

- Un programa que se ejecuta en GPU se conoce como kernel, y este se ejecuta con los mismos datos de entrada en múltiples hilos.
- Se hace una división del trabajo entre los hilos, ya que cada uno actúa sobre un subconjunto distinto de los datos de entrada.



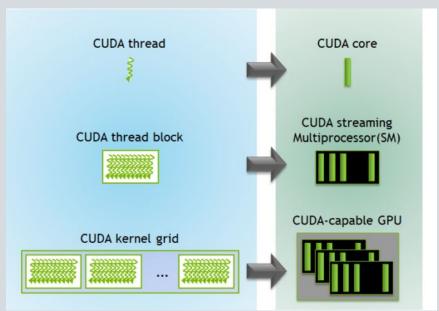


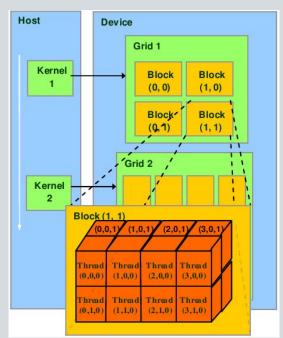


#### Paradigma de CUDA (III)

Los hilos que ejecutan el mismo kernel se agrupan en bloques y

retículas. (Transparente con el hardware)

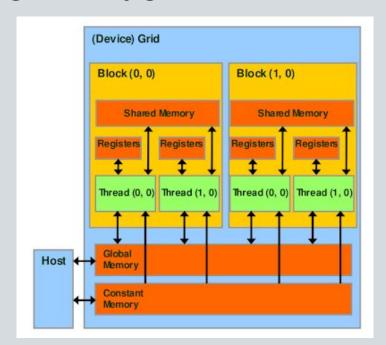






#### Paradigma de CUDA (IV)

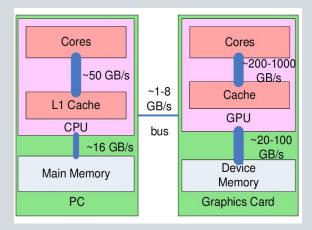
• Los procesadores tienen una memoria propia pequeña, y existe una memoria global muy grande.





#### Paradigma de CUDA (V)

- La comunicación suele verse de la siguiente manera:
  - La computadora (host) llama un kernel con ciertas entradas.
  - Las entradas se transfieren al GPU.
  - Se realiza el procesamiento, se obtiene una salida en el GPU.
  - La salida se transfiere de regreso al host.





## Kernels

¿Cómo se ven? ¿Cómo se programan?



#### **CUDA C**

- Extensión para el lenguaje C.
- Funciones para transferir/reservar memoria entre dispositivos.
- Diferenciar las funciones que se ejecutan en CPU y GPU.
- Las funciones en GPU (kernel) modifican una sección en memoria global del GPU, no devuelven valores.
- Facilidades para dividir el trabajo (asignación de índices uni/bi/tridimensionales automáticamente).



#### Ejemplo - CUDA C

#### Kernel - El programa que se ejecuta en el GPU

```
| #include <iostream>
 __global__ void add(int a, int b, int *c) {
  *c = a + b;
5 int main(void) {
                   Reservar memoria en el GPU
 int c;
  int *dev c;
  cudaMalloc((void**)&dev_c, sizeof(int));
  add<<<1,1>>>(3, 4, dev_c); Ejecutar el kernel
  cudaMemcpy(&c, dev_c, sizeof(int), Transferir resultado
      cudaMemcpyDeviceToHost );
                                       a CPU
  printf("3 + 4 = %d\n", c);
  cudaFree (dev_c); Liberar memoria del GPU
  return 0;
14 }
```

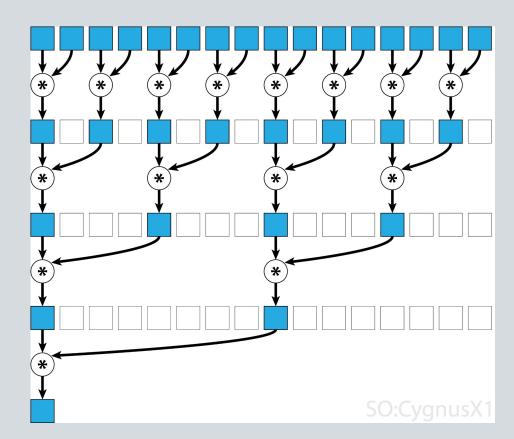


#### Ejemplo 2 - CUDA C

```
global__ void vector_add(float *out, float *a,
    float *b, int n) {
    int indice = threadIdx.x;//Indice del thread.
    int paso = blockDim.x;//El numero de threads por
    bloque
    for(int i = indice; i < n; i+=paso) {
        out[i] = a[i] + b[i];
    }
}</pre>
```



#### Patrones de diseño más complejos





## Más allá de CUDA C

Su desarrollo y alternativas



#### Bibliotecas para cómputo científico

- cuBLAS (Algebra lineal)
- cuFFT (Transformadas rápidas de Fourier)
- cuRAND (Generación de números aleatorios)
- cuSOLVER (Resolver sistemas de ecuaciones)
- cuDNN (Primitivas para redes neuronales profundas)

#### Desempeño y costo





- Mundo real: Inputs de 100GB
- Hadoop/Spark: Diseñados para procesamiento en petabytes.
- Severo desperdicio de recursos con un cluster.



## Integración













