CUDA

(Compute Unified Device Architecture)

Alvaro Cuno

23/01/2010

CUDA

- Arquitectura de computación paralela de propósito general
- La programación para la arquitectura CUDA puede hacerse usando lenguaje C
- Incluye una biblioteca con rutinas para acceso a la GPU
- Permite que partes del código de una aplicación corra en la GPU y otras en la CPU
- Presenta el hardware de forma transparente
 - Una GPU puede tener cientos de núcleos que soportan miles de hilos

CUDA

- Requerimientos
 - Hardware
 - GPU que soporte CUDA
 - Software
 - Distribución/versión de Linux/Windows que soporte CUDA
 - Herramientas CUDA

Hardware

- Fabricantes
 - NVidia
 - AMD (antiguamente ATI)
 - IBM
 - Desarrolló el Cellprocessor para el PlayStation con Sony y Toshiba
 - Intel
 - Desarrolla el GPU "Larrabee" a lanzarse a inicios del 2010

Hardware



GeForce 9800 GX2 (series 8,9)



GeForce GTX 295 (series 200)





Tesla S1070

Hardware

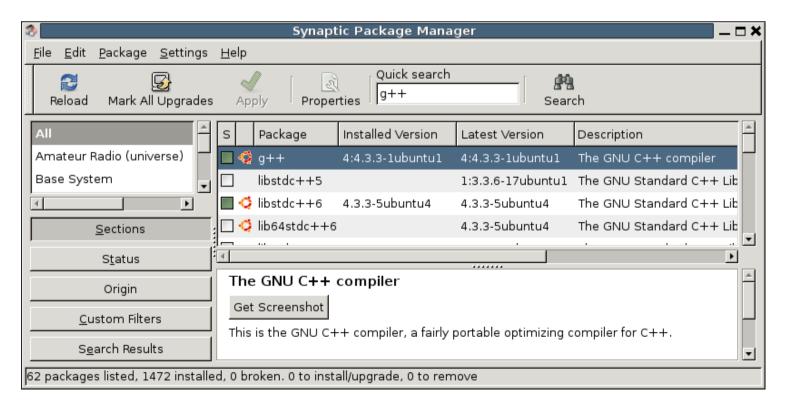


GeForce 9500 GT

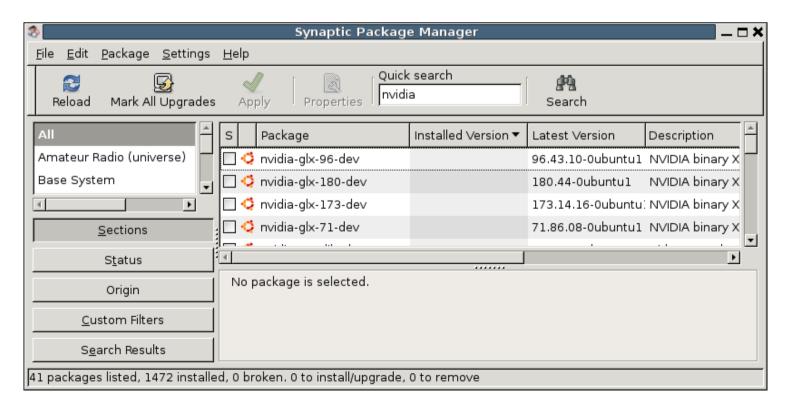
- Precio: 50 dolares
- No necesita fuente de energía especial

- Instalación
 - SO
 - Red Hat, Suse, Fedora, Ubuntu
 - Driver
 - Toolkit
 - SDK

- Pre-requisitos (Ubuntu 9.04)
 - Instalar el compilador g++, gcc
 - Instalar freeglut, freeglut3-dev, libglui-dev, libglew
 - Desinstalar cualquier otro driver Nvidia



- Pre-requisitos (Ubuntu 9.04)
 - Instalar el compilador g++, gcc
 - Instalar freeglut, freeglut3-dev, libglui-dev, libglew
 - Desinstalar cualquier otro driver Nvidia



- Instalación (http://www.nvidia.com/object/cuda_get.html)
 - Driver (NVIDIA Driver 190.18 Beta for Linux (Ubuntu 9.04) with CUDA Support)
 - Driver para la placa gráfica
 - Toolkit (CUDA Toolkit 2.3 for Linux (Ubuntu 9.04))
 - Herramientas para construir y compilar una aplicación CUDA
 - SDK (CUDA SDK 2.3 code samples for Linux (Ubuntu 9.04))
 - Códigos de ejemplos

Driver Nvidia

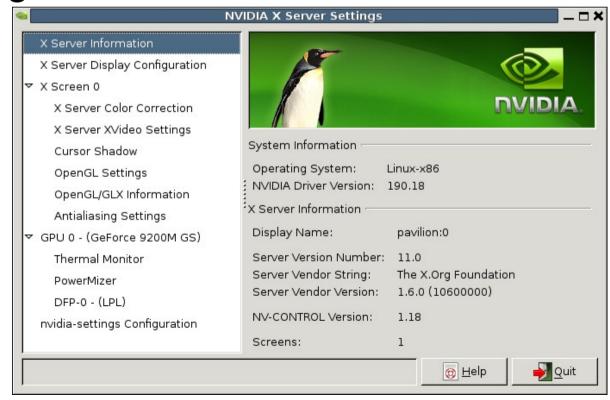
- 1) Salir del ambiente gráfico
 - sudo /sbin/init 3
- 2) Correr el instalador del driver
- 3) Volver al ambiente gráfico
 - sudo startx

Consultar: CUDA_Getting_Started_2.3_Linux.pdf

Driver Nvidia

- 1) Salir del ambiente gráfico
 - sudo /sbin/init 3
- 2) Correr el instalador del driver
- 3) Volver al ambiente gráfico
 - sudo startx

Si todo fue ok, verificar: System>Preferences>NVidiaXServerSettings



CUDA Toolkit

- 1) Correr el archivo: ./cudatoolkit_2.3_linux_32_ubuntu9.04.run
 - Puede ser como usuario normal o como sudo
 - Dependiendo del usuario la ubicación de la instalación será diferente
- 2) En el archivo ~.bachrc incluir las siguientes lineas:

```
export PATH=~/CUDA/cuda/bin:"${PATH}"
    export LD_LIBRARY_PATH=~/CUDA/cuda/lib:"$
{LD_LIBRARY_PATH=}"
    export CUDA_INSTALL_PATH=~/CUDA/cuda
```

CUDA SDK

• Correr el archivo: cudasdk_2.3_linux.run

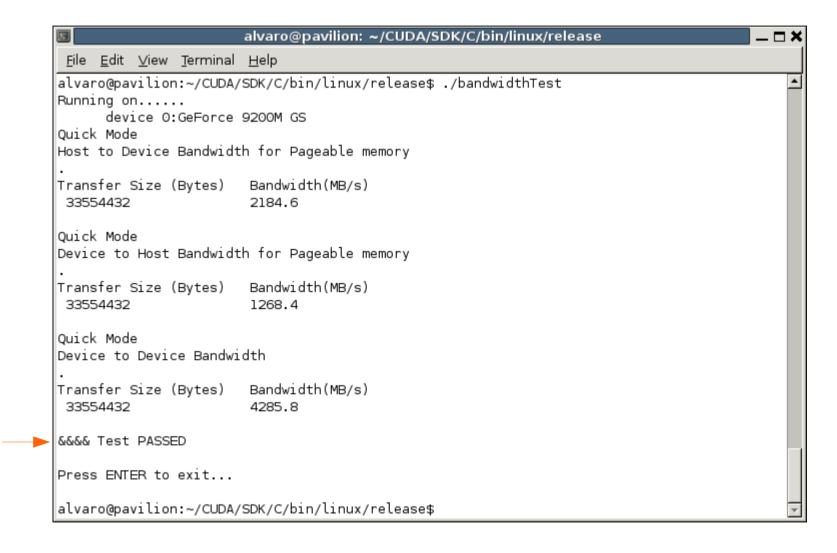
Verificar la instalación

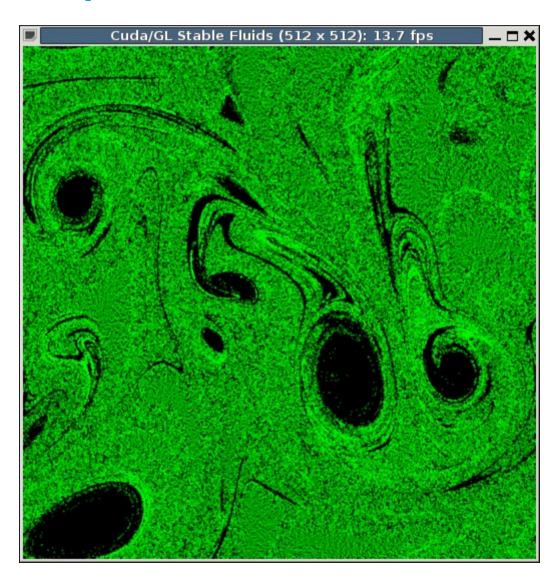
Verificar la instalación

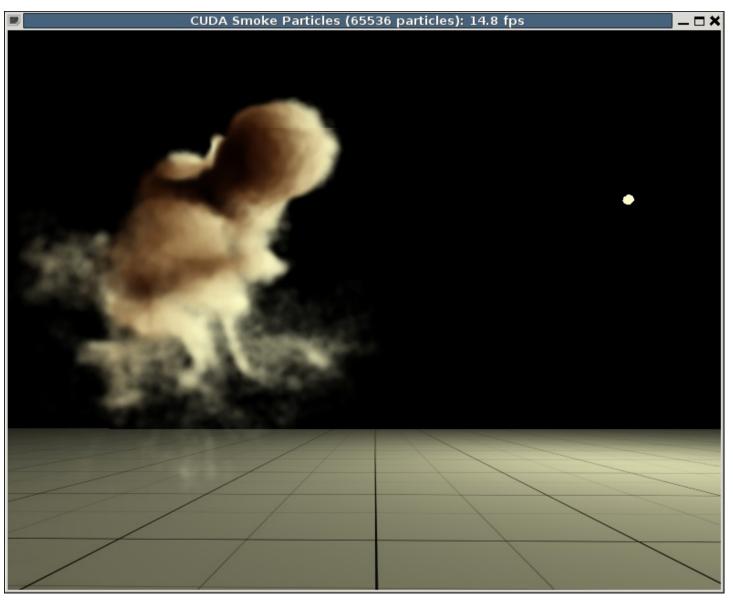
S	alvaro@pavilion: ~/CU	DA/SDK/C/bin/linux/release	_ = X
<u>F</u> ile <u>E</u> dit <u>V</u> iew <u>T</u> erminal <u>H</u> elp			
alvaro@pavilion:~/CUDA/	SDK/C/bin/linux/relea	se\$ ls	_
3dfd	deviceQuery	nbody	simpleStreams
alignedTypes	deviceQueryDrv	oceanFFT	simpleTemplates
asyncAPI	dwtHaar1D	params.txt	simpleTexture
bandwidthTest	dxtc	particles	simpleTexture3D
barbara_cuda1.bmp	eigenvalues	postProcessGL	simpleTextureDrv
barbara_cuda2.bmp	fastWalshTransform	ptxjit	simpleVoteIntrinsics
barbara_cuda_short.bmp	fluidsGL	quasirandomGenerator	simpleZeroCopy
barbara_gold1.bmp	histogram	radixSort	smokeParticles
barbara_gold2.bmp	imageDenoising	recursiveGaussian	SobelFilter
bicubicTexture	lineOfSight	reduction	SobolQRNG
binomialOptions	Mandelbrot	scalarProd	sortingNetworks
BlackScholes	marchingCubes	scan	template
boxFilter	matrixMul	scanLarge∧rray	threadFenceReduction
clock	matrixMulDrv	simpleAtomicIntrinsics	threadMigration
convolutionFFT2D	matrixMulDynlinkJIT	simpleCUBLAS	transpose
convolutionSeparable	MersenneTwister	simpleCUFFT	transposeNew
convolutionTexture	mlsGlut	simpleGL	volumeRender
cppIntegration	MonteCarlo	simpleMultiGPU	
dct8x8	MonteCarloMultiGPU	simplePitchLinearTexture	
alvaro@pavilion:~/CUDA/	SDK/C/bin/linux/relea	se\$	•

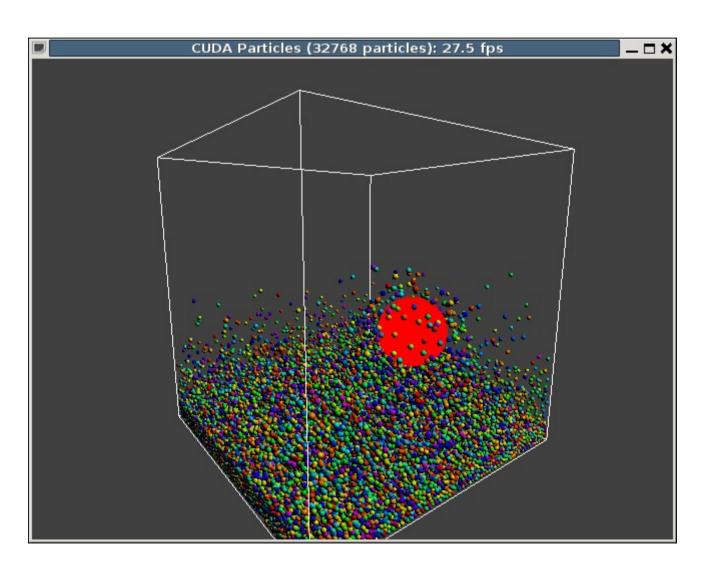
alvaro@pavilio	on: ~/CUDA/SDK/C/bin/linux/release	- - ×
<u>F</u> ile <u>E</u> dit <u>V</u> iew <u>T</u> erminal <u>H</u> elp		
alvaro@pavilion:~/CUDA/SDK/C/bin/linux/release\$		•
alvaro@pavilion:~/CUDA/SDK/C/bin/linux/release\$		
CUDA Device Query (Runtime API) version (CUDART	static linking)	
There is 1 device supporting CUDA		
Device 0: "GeForce 9200M GS"		
CUDA Driver Version:	2.30	
CUDA Runtime Version:	2.30	
CUDA Capability Major revision number:	1	
CUDA Capability Minor revision number:	1	
Total amount of global memory:	267714560 bytes	
Number of multiprocessors:	1	
Number of cores:	8	
Total amount of constant memory:	65536 bytes	
Total amount of shared memory per block:	16384 bytes	
Total number of registers available per block:		
Warp size:	32	
Maximum number of threads per block:	512	
Maximum sizes of each dimension of a block:	512 x 512 x 64	
Maximum sizes of each dimension of a grid:	65535 x 65535 x 1	
Maximum memory pitch:	262144 bytes	
Texture alignment:	256 bytes	
Clock rate:	1.30 GHz	
Concurrent copy and execution:	No	
Run time limit on kernels:	Yes	
Integrated:	No	
Support host page-locked memory mapping:	No	
Compute mode:	Default (multiple host threads can use this device simultaneous	Ly)
		▼

```
alvaro@pavilion: ~/CUDA/SDK/C/bin/linux/release
 File Edit View Terminal Help
alvaro@pavilion:~/CUDA/SDK/C/bin/linux/release$
alvaro@pavilion:~/CUDA/SDK/C/bin/linux/release$ ./deviceQuery
CUDA Device Ouery (Runtime API) version (CUDART static linking)
There is 1 device supporting CUDA
Device 0: "GeForce 9200M GS"
  CUDA Driver Version:
                                                  2.30
  CUDA Runtime Version:
                                                  2.30
  CUDA Capability Major revision number:
  CUDA Capability Minor revision number:
  Total amount of global memory:
                                                  267714560 bytes
  Number of multiprocessors:
  Number of cores:
  Total amount of constant memory:
                                                  65536 bytes
  Total amount of shared memory per block:
                                                  16384 bytes
  Total number of registers available per block: 8192
  Warp size:
                                                  32
  Maximum number of threads per block:
                                                  512
  Maximum sizes of each dimension of a block:
                                                  512 x 512 x 64
  Maximum sizes of each dimension of a grid:
                                                  65535 x 65535 x 1
  Maximum memory pitch:
                                                  262144 bytes
  Texture alignment:
                                                  256 bytes
  Clock rate:
                                                  1.30 GHz
  Concurrent copy and execution:
                                                  Nο
  Run time limit on kernels:
                                                  Yes
  Integrated:
                                                  Nο
  Support host page-locked memory mapping:
                                                  Default (multiple host threads can use this device simultaneously)
  Compute mode:
```

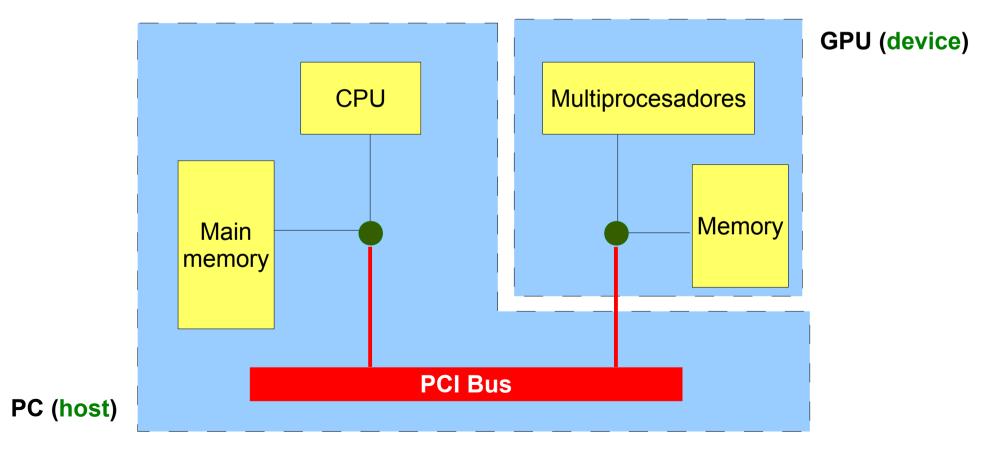


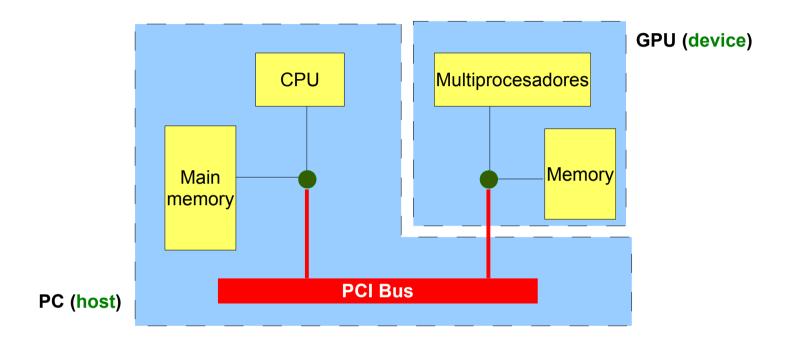






 La GPU y la CPU son tratados como dispositivos separados con su propio espacio de memoria





- La GPU no puede acceder directamente a la memoria principal
- La CPU no puede acceder directamente a la memoria de la GPU
- La transferencia de datos necesita ser explícita
- No es posible hacer printf en la GPU

- Abstracciones
 - Jerarquía de hilos
 - Jerarquía de memoria
 - Barrier synchronization
- Escalabilidad
 - Un programa CUDA puede ejecutarse sobre cualquier número de procesadores
 - No es necesario recompilar el código
 - Solo en tiempo de ejecución es necesario conocer el #
 - Lo cual permite homogeneidad de conceptos para usuarios:
 GeForce, Quadro y Tesla

Suma de vectores

Suma de vectores

- Sumar dos arreglos lineales usando la GPU
 - s[i] = a[i] + b[i]
- Operaciones
 - 1. Escribir kernels (__global__)
 - 2. Reservar memoria de la GPU (cudaMalloc())
 - 3. Copiar datos de/hacia la GPU (cudaMemcpy())
 - 4. Ejecutar/invocar kernels (<<<>>>)
 - 5. Compilación y ejecutar (nvcc)

1. El kernel

```
__global__
void sumaVectores_kernel(int N, float *a, float *b, float *s) {
    for (int i=0; i<N; i++)
        s[i] = a[i] + b[i];
}</pre>
```

2. Reservar memoria

```
int main(int argc, char** argv) {
   int N=16; // longitud de los arreglos
  // separar memoria en el host
   float *a h = (float *)malloc(sizeof(float)*N);
   float *b h = (float *)malloc(sizeof(float)*N);
   float *s h = (float *)malloc(sizeof(float)*N);
  // punteros a arreglos en el device
   float *a d, *b d, *s d;
  // separar memoria en el device
   cudaMalloc((void **)&a_d, sizeof(float)*N);
   cudaMalloc((void **)&b_d, sizeof(float)*N);
   cudaMalloc((void **)&s_d, sizeof(float)*N);
```

3. Copiar datos hacia la GPU

```
// inicializar a y b en el host
for (int i=0; i < N; i++) {
    a_h[i] = (float)i;
    b_h[i] = (float)i;
}

// transferir a y b desde el host hacia el device
cudaMemcpy((void *)a_d, (void *)a_h, sizeof(float)*N, cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy((void *)b_d, (void *)b_h, sizeof(float)*N, cudaMemcpyHostToDevice);</pre>
```

4. Invocar el kernel y obtener el resultado

```
// invocar el kernel (un solo hilo/thread)
sumaVectores_kernel<<<1,1>>>(N, a_d, b_d, s_d);

// copiar el resultado del device hacia host
cudaMemcpy((void *)s_h, (void *)s_d, sizeof(float)*N, cudaMemcpyDeviceToHost);
```

5. Compilar y ejecutar

Kernels

- Rutinas ejecutadas paralelamente N veces por N diferentes hilos
- Definidos por __global__

Kernels

- Rutinas ejecutadas paralelamente N veces por N diferentes hilos
- Definidos por global

```
__global__
void sumaVectores_kernel(int N, float *a, float *b, float *s) {
   for (int i=0; i<N; i++)
      s[i] = a[i] + b[i];
}</pre>
```

Kernels

- Rutinas ejecutadas paralelamente N veces por N diferentes hilos
- Definidos por global

```
__global__
void sumaVectores_kernel(int N, float *a, float *b, float *s) {
    for (int i=0; i<N; i++)
        s[i] = a[i] + b[i];
}

// invocar el kernel (un solo hilo/thread)
    sumaVectores kernel<<<1,1>>>(N, a d, b d, s d);
```

Tipos de funciones

- CUDA ofrece "tipos" de funciones
 - Permite definir donde corre una función
- host__: el código debe correr en el host (valor por default)
- __device__: el código debe correr en la GPU, y la función debe ser llamada por código corriendo en la GPU
- __global__: el código debe correr en la GPU pero invocado desde el host. Es el punto de acceso

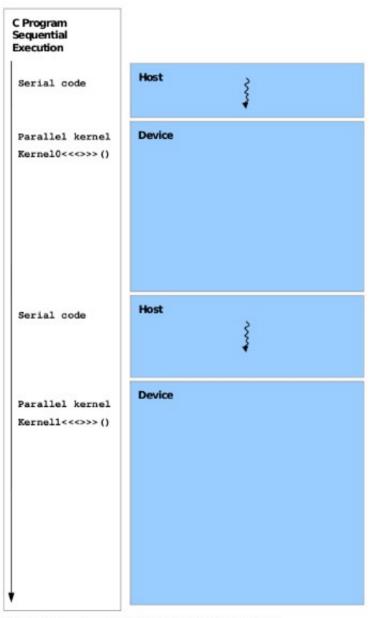
Tipos de funciones

- Restricciones
 - Código de DEVICE debe ser escrito solamente en C
 - Código de HOST puede ser escrito en C++
 - Es posible usar STL
 - Código de DEVICE no puede ser llamado recursivamente

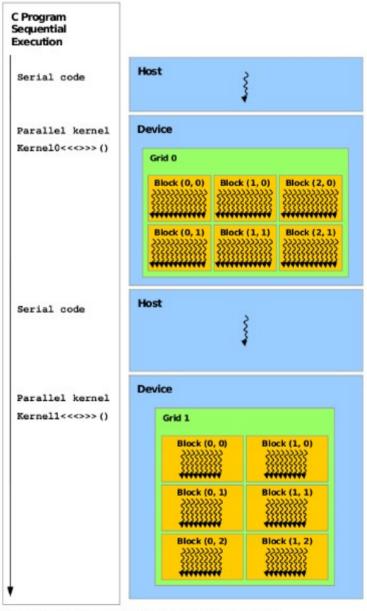
- Re-escribir en C++ el código que suma dos vectores
 - Usar STL

Threads

Ejecución del código



Ejecución del código



Ejecución del código

- Ejercicio
 - Modificar el programa de suma de dos vectores:
 A+B=C para, posterior a la suma, multiplicar: C*K

Threads

- Todas las llamadas a una función __global___ deben especificar el número de hilos a ser instanciados
 - Sintaxis: <<< >>>

Múltiples hilos

```
// invocar el kernel (un solo hilo/thread)
sumaVectores_kernel<<<1,1>>>>(N, a_d, b_d, s_d);
__global__
void sumaVectores_kernel(int N, float *a, float *b, float *s) {
   for (int i=0; i<N; i++)
        s[i] = a[i] + b[i];
}</pre>
```

Múltiples hilos

```
// invocar el kernel (un solo hilo/thread)
sumaVectores_kernel<<<1,1>>>>(N, a_d, b_d, s_d);
__global__
void sumaVectores_kernel(int N, float *a, float *b, float *s) {
    for (int i=0; i<N; i++)
        s[i] = a[i] + b[i];
}
// invocar el kernel (N hilos)
sumaVectores_kernel<<<1,N>>>(a_d, b_d, s_d);
```

- Cada hilo que ejecuta un kernel tiene un identificador único
- El identificador es accesible a través de la variable threadldx

Múltiples hilos

```
// invocar el kernel (un solo hilo/thread)
sumaVectores_kernel<<<1,1>>>>(N, a_d, b_d, s_d);
__global__
void sumaVectores_kernel(int N, float *a, float *b, float *s) {
    for (int i=0; i<N; i++)
        s[i] = a[i] + b[i];
}
// invocar el kernel (N hilos)
sumaVectores_kernel<<<1,N>>>(a_d, b_d, s_d);
```

- Cada hilo que ejecuta un kernel tiene un identificador único
- El identificador es accesible a través de la variable threadldx

```
__global__
void sumaVectores_kernel(float *a, float *b, float *s) {
   int i = threadIdx.x;
   s[i] = a[i] + b[i];
}
```

 Modificar el código del archivo simpleSuma.cu para ejecutar la suma usando 4 hilos

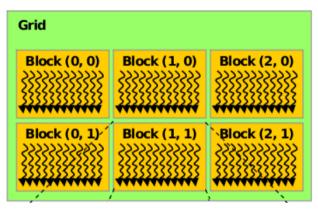
threads son agrupados en blocks y estos en una grid

Grid

- Esto define una jerarquía
 - Grid->Blocks->Threads

threads son agrupados en blocks y estos en una grid

- Esto define una jerarquía
 - Grid->Blocks->Threads

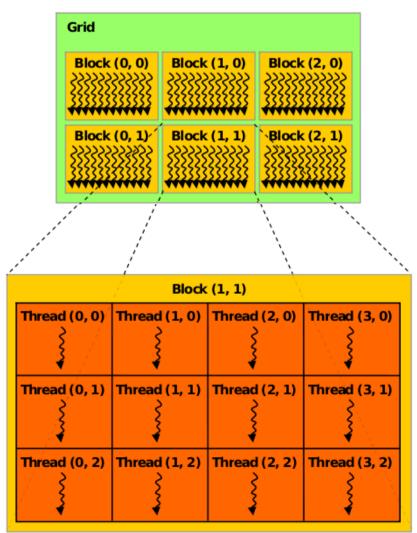


threads son agrupados en blocks y estos en una

grid

Esto define una jerarquía

Grid->Blocks->Threads



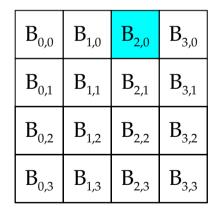
- Dentro de <<<>>> se necesitan dos argumentos
 - Pueden ser dos mas (tienen valores default)
- **Ejemplo**: myKernel < < < g, b >>> (agr1, arg2)
- g especifica las dimensiones de la grid mientras que b define la dimensión de cada block
- g y b son de tipo dim3
 - Tres unsigned int (nuevo tipo de dato CUDA)
 - dim3 g(2,2) define g.x=2, g.y=2, g.z=1
- Es permitida la sintaxis 1D: myKernel << 5, 6>>>

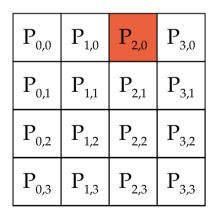
- Ids
 - Threads:
 - 3D lds, únicas en un bloque
 - Blocks:
 - 2D lds, únicas en una grid

- Para código corriendo en la GPU (__device__ y __global__) hay variables predefinidas (pueden ser accedidas)
 - dim3 gridDim: Dimensions of the grid.
 - uint3 blockIdx: location of this block in the grid.
 - dim3 blockDim: Dimensions of the blocks
 - uint3 threadIdx: location of this thread in the block

 Codificar un programa que sume dos matrices NxN haciendo uso de hilos

$A_{0,0}$	A _{1,0}	A _{2,0}	A _{3,0}
$A_{0,1}$	A _{1,1}	A _{2,1}	A _{3,1}
A _{0,2}	A _{1,2}	A _{2,2}	A _{3,2}
$A_{0,3}$	A _{1,3}	A _{2,3}	A _{3,3}





$A_{0,0}$	A _{1,0}	A _{2,0}	A _{3,0}
A _{0,1}	A _{1,1}	A _{2,1}	A _{3,1}
A _{0,2}	A _{1,2}	A _{2,2}	A _{3,2}
A _{0,3}	A _{1,3}	A _{2,3}	A _{3,3}

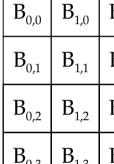
X

B _{0,0}	B _{1,0}	B _{2,0}	B _{3,0}
B _{0,1}	B _{1,1}	B _{2,1}	B _{3,1}
B _{0,2}	B _{1,2}	B _{2,2}	B _{3,2}
B _{0,3}	B _{1,3}	B _{2,3}	B _{3,3}

=

P _{0,0}	P _{1,0}	P _{2,0}	P _{3,0}
P _{0,1}	P _{1,1}	P _{2,1}	P _{3,1}
P _{0,2}	P _{1,2}	P _{2,2}	P _{3,2}
P _{0,3}	P _{1,3}	P _{2,3}	P _{3,3}

$A_{0,0}$	A _{1,0}	A _{2,0}	A _{3,0}
A _{0,1}	A _{1,1}	A _{2,1}	A _{3,1}
A _{0,2}	A _{1,2}	A _{2,2}	A _{3,2}
A _{0,3}	A _{1,3}	A _{2,3}	A _{3,3}

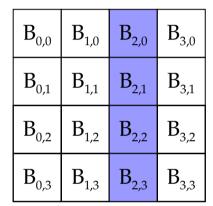


X

 $B_{2,0}$ $B_{3,0}$ $B_{2,1}$ $B_{3,1}$ B_{2,2} $B_{3,2}$ $B_{0,3}$ $B_{2,3}$

P _{0,0}	P _{1,0}	P _{2,0}	P _{3,0}
P _{0,1}	P _{1,1}	P _{2,1}	P _{3,1}
P _{0,2}	P _{1,2}	P _{2,2}	P _{3,2}
P _{0,3}	P _{1,3}	P _{2,3}	P _{3,3}

$A_{0,0}$	A _{1,0}	A _{2,0}	A _{3,0}
A _{0,1}	A _{1,1}	A _{2,1}	A _{3,1}
$A_{0,2}$	A _{1,2}	A _{2,2}	A _{3,2}
$A_{0,3}$	A _{1,3}	A _{2,3}	A _{3,3}

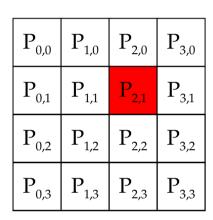


X

 $\begin{array}{|c|c|c|c|c|}\hline P_{0,0} & P_{1,0} & P_{2,0} & P_{3,0} \\ \hline P_{0,1} & P_{1,1} & P_{2,1} & P_{3,1} \\ \hline P_{0,2} & P_{1,2} & P_{2,2} & P_{3,2} \\ \hline P_{0,3} & P_{1,3} & P_{2,3} & P_{3,3} \\ \hline \end{array}$

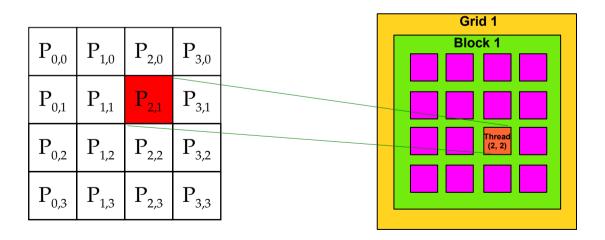
A _{0,0}	A _{1,0}	A _{2,0}	A _{3,0}
A _{0,1}	A _{1,1}	A _{2,1}	A _{3,1}
A _{0,2}	A _{1,2}	A _{2,2}	A _{3,2}
$A_{0,3}$	A _{1,3}	A _{2,3}	A _{3,3}

B _{0,0}	B _{1,0}	B _{2,0}	B _{3,0}
B _{0,1}	B _{1,1}	B _{2,1}	B _{3,1}
B _{0,2}	B _{1,2}	B _{2,2}	B _{3,2}
B _{0,3}	B _{1,3}	B _{2,3}	B _{3,3}



B _{0,0}	B _{1,0}	B _{2,0}	B _{3,0}
B _{0,1}	B _{1,1}	B _{2,1}	B _{3,1}
B _{0,2}	B _{1,2}	B _{2,2}	B _{3,2}
B _{0,3}	B _{1,3}	B _{2,3}	B _{3,3}

A _{0,0}	A _{1,0}	A _{2,0}	A _{3,0}
A _{0,1}	A _{1,1}	A _{2,1}	A _{3,1}
A _{0,2}	A _{1,2}	A _{2,2}	A _{3,2}
A _{0,3}	A _{1,3}	A _{2,3}	A _{3,3}



 Con el raciocinio anterior, implementar un kernel para la multiplicación de dos matrices 4x4

- Con el raciocinio anterior, implementar un kernel para la multiplicación de dos matrices 4x4
 - Desventajas
 - Matriz < 512 elementos

- Con el raciocinio anterior, implementar un kernel para la multiplicación de dos matrices 4x4
 - Desventajas
 - Matriz < 512 elementos
- Implementar un programa para multiplicar matrices de tamaño arbitrario

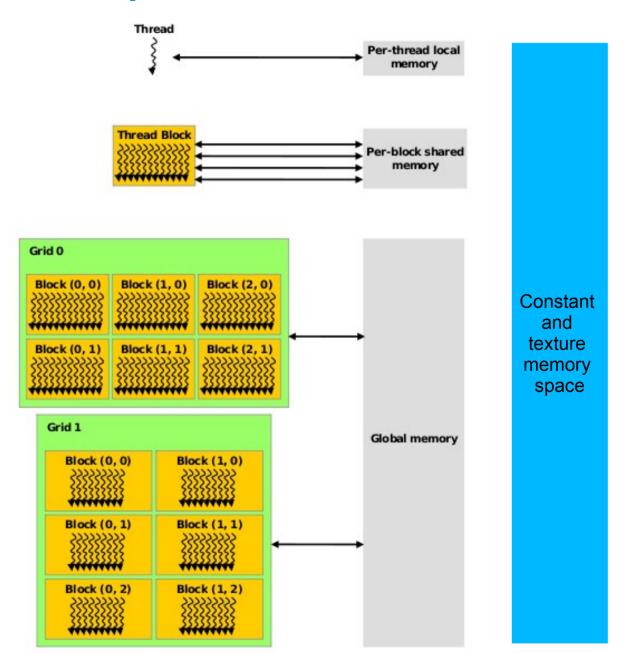


Table 3.1 Salient features of device memory

Memory	Location on/off chip	Cached	Access	Scope	Lifetime
Register	On	n/a	R/W	1 thread	Thread
Local	Off	No	R/W	1 thread	Thread
Shared	On	n/a	R/W	All threads in block	Block
Global	Off	No	R/W	All threads + host	Host allocation
Constant	Off	Yes	R	All threads + host	Host allocation
Texture	Off	Yes	R	All threads + host	Host allocation

- Para código corriendo en la GPU (__device__ y __global__) la memoria usada para almacenar una variable puede ser especificada como:
 - __device__: the variable resides in the GPU's global memory and is defined while the code runs.
 - __constant__: the variable resides in the constant memory space of the GPU and is defined while the code runs
 - __shared__: the variable resides in the shared memory of the thread block and has the same lifespan as the block