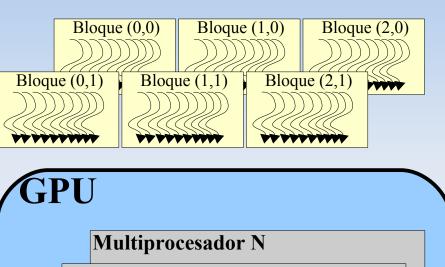
## Introducción a la programación de hardware gráfico paralelo:CUDA







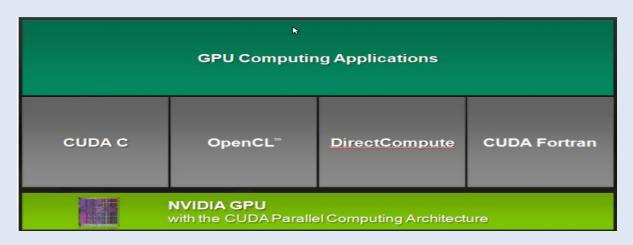


#### Introducción a CUDA 3.0

- Compute Unified Device Architecture (CUDA)

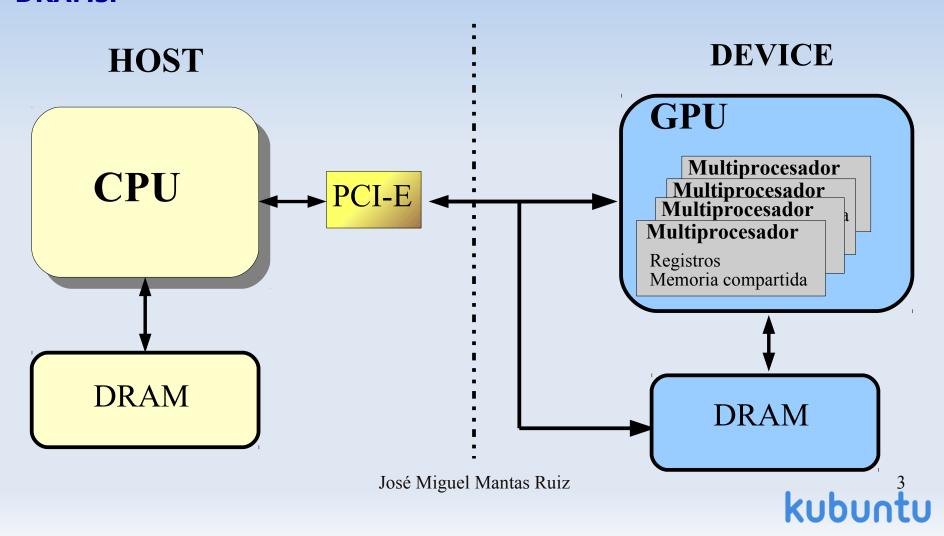
Plataforma hardware-software que permite aprovechar de forma eficiente el potencial de las GPUs de NVIDIA para resolver problemas muy costosos

- Entorno software asequible: Incluye extensión de C para programación de GPUs (CUDA C). También soporta otros lenguajes y APIs



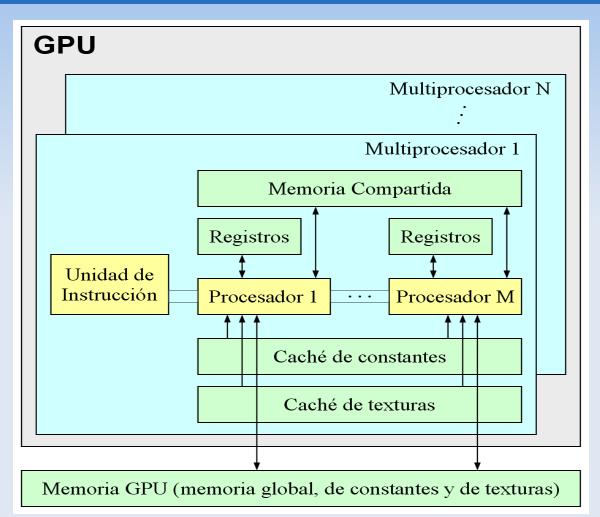
### GPU como coprocesador

- CPU y GPU actúan como dispositivos separados, con sus propias DRAMs.



## Modelo hardware (GPU)

- LA GPU contiene N multiprocesadores.
- Cada multiprocesador incluye:
  - M procesadores
  - Banco de registros
  - Memoria compartida: muy rápida, pequeña.
  - Cachés de ctes y de texturas (sólo lectura)
- La memoria global es 500 veces más lenta que la memoria compartida

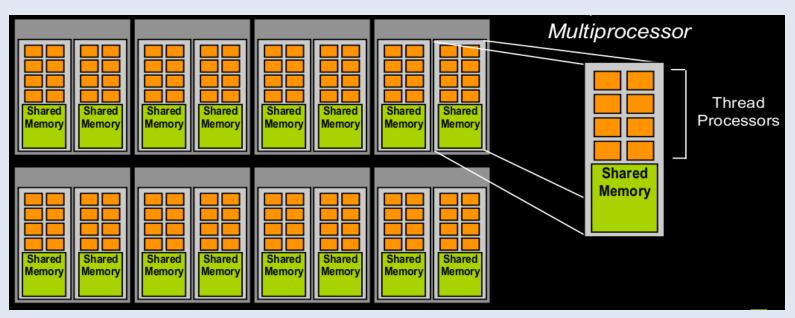




## Arquitectura hardware

#### **Serie 8 (G80)**

- 128 procesadores de hebras
- 16 multiprocesadores cada uno con 8 procesadores de hebras y memoria compartida de 16KB.

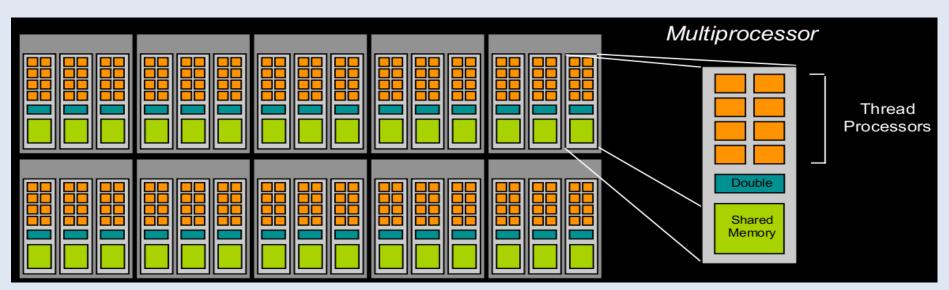




#### Arquitectura hardware

#### **Serie 200 (GT200)**

- 240 procesadores de hebras
- 30 multiprocesadores cada uno con 8 procesadores de hebras, una unidad de doble precisión y memoria compartida de 16KB.



#### Arquitectura hardware

#### Fermi (GT400)

- 512 cores
- 16 multiprocs.
- Cada multiprocs. con 32 cores y 16 Unidades de doble precisión.
- 64 KB. de SRAM a repartir entre memoria compartida y Cache L1.







#### **Kernels CUDA**

- Kernel en CUDA C: Función C que se ejecutará N veces en paralelo por N hebras CUDA diferentes.
- No se pueden ejecutar varios kernels en paralelo en el mismo device.

#### - Restricciones:

- No puede acceder a memoria de host
- Devuelve tipo void
- No argumentos no variable
- No recursivo
- Sin variables static
- Se declaran usando modificador\_\_global\_\_\_

#### Suma de dos vectores Ay B de N floats

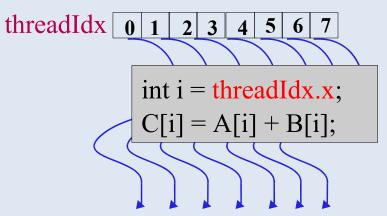
```
__global__ void VecAdd(float* A, float* B, float* C)
{ int i = threadIdx.x;
    C[i] = A[i] + B[i]; }
int main()
{
...
// Invocación de un kernel con N hebras
VecAdd<<<1, N>>>(A, B, C);
}
```



#### **Hebras CUDA**

#### Extremadamente ligeras:

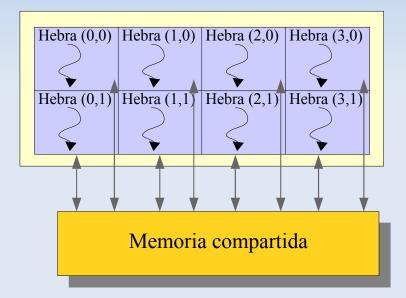
- Creación y cambios de contexto rapidísimos
- Para lograr eficiencia: Descomposiciones de grano fino que permitan lanzar miles de hebras.
- Un Kernel se ejecuta por un array de hebras
  - Todas ejecutan el mismo código pero la acción depende del Identificador de hebra
- •El identificador de hebra threadIdx (de tipo uint3) se usa para calcular direcciones de memoria y tomar decisiones de control



## Bloques de hebras

- Cada hebra se identifica con un índice de hebra (threadIdx) unidimensional, bidimensional o tridimensional dentro de un bloque de hebras.
  - Unidad de asignación de hebras a multiprocesadores.
  - Cada multiprocesador puede tener asignados 8 bloques y cada bloque puede incluir hasta 512 hilos.
  - Las hebras de un bloque pueden comunicarse a través de memoria compartida.
  - La variable predefinida blockDim (de tipo dim3) permite acceder a las dimensiones del bloque dentro de un kernel

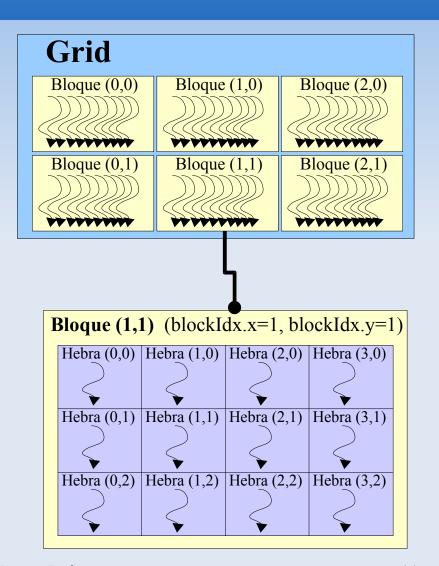
**Bloque** (blockDim.x=4, blockDim.y=2)





#### Grid de hebras

- Grid de bloques: Los bloques se organizan formando una matriz 1D o 2D denominada grid.
  - El número de hebras por bloque y bloques por grid que se usarán para lanzar un kernel se especifica con la sintaxis <<<..., ....>>>.
- Variables predefinidas
  - uint3 blockIdx: permite identificar el bloque dentro del grid.
  - dim3 gridDim: guarda las dimensiones del grid.
- Las dimensiones del grid y el bloque para un kernel deben ser escogidas por el programador para maximizar eficiencia.



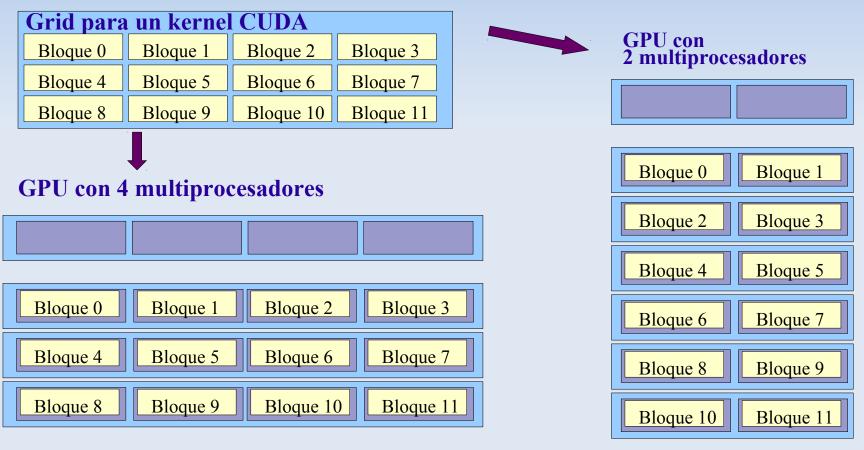


#### Suma de matrices N×N en GPU

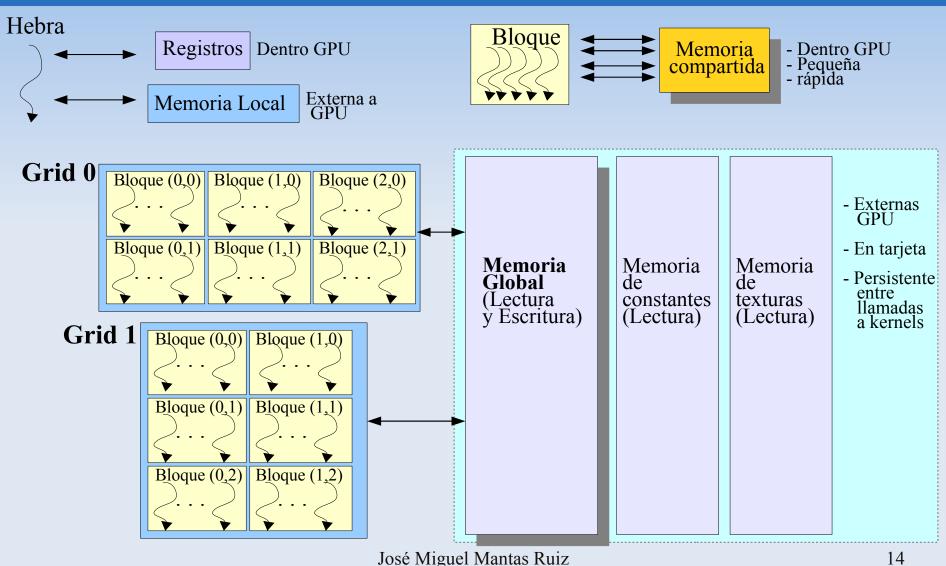
```
global void MatAdd (float A[N][N], float B[N][N],float C[N][N])
         int i = blockIdx.x * blockDim.x + threadIdx.x;
         int j = blockIdx.y * blockDim.y + threadIdx.y;
         if (i \le N \&\& j \le N) C[i][j] = A[i][j] + B[i][j];
int main()
          // Invocación de un Kernel
          dim3 threadsPerBlock(16, 16);
          dim3 numBlocks(N / threadsPerBlock.x, N / threadsPerBlock.y);
          MatAdd <<<numBlocks, threadsPerBlock>>> (A, B, C);
```

#### Escalabilidad automática

 El hardware se encarga de asignar los bloques de hebras a multiprocesadores: Los kernels escalan a distinto número de MPs.



#### Jerarquía de Memoria



kubuntu

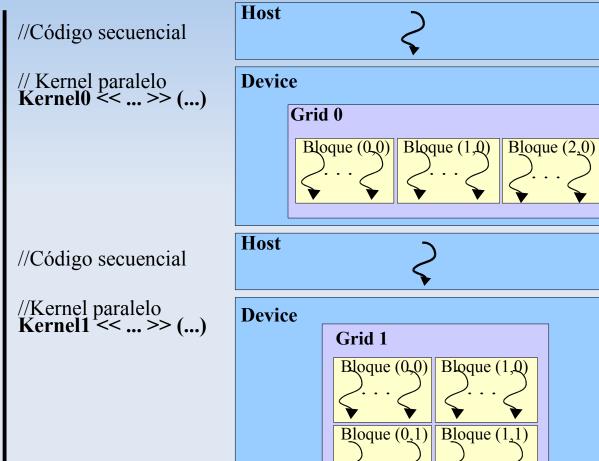
## Programación heterogénea

#### **Programa C**

```
__global__ Kernel0 (...)
{ ... }
__global__ Kernel1 (...)
{ ... }
```

• Un kernel no comienza en GPU hasta que no hayan finalizado las llamadas

CUDA anteriores



José Miguel Mantas Ruiz

#### Interfaz de programación CUDA C

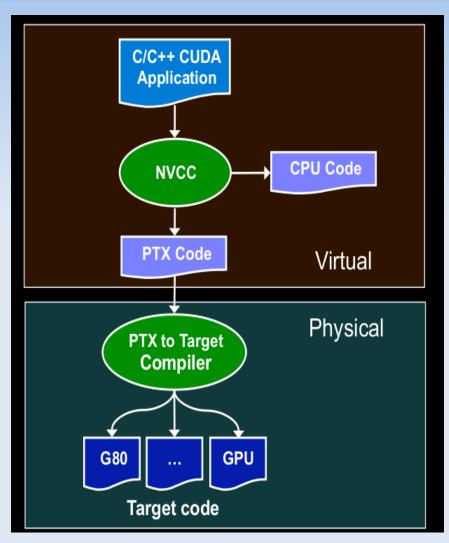
- Extensión mínima de C para definir kernels como funciones C +
- API en tiempo de ejecución: implementada con la biblioteca dinámica cudart
  - Reservar y liberar memoria en el device
  - Transferir datos entre memoria de host y device
  - Gestionar múltiples devices
- Requiere usar el driver de compilación nvcc

 También es posible programar con la API del driver de CUDA pero es de más bajo nivel (más duro).

## Compilación código CUDA

#### Dos etapas

- Independiente GPU: Genera Código PTX (Parallel Thread eXecution).
- Física: Genera código objeto para una GPU concreta.
- Nvcc es el driver de compilación:
   Monitoriza llamadas a todos los compiladores y herramientas CUDA: cudac, g++, ...
- Salida: Separa código CPU de código GPU.
  - Código C para CPU (debe ser compilado con otra herramienta).
  - Código objeto PTX.
- El ejecutable CUDA usa dos bibliotecas dinámicas:
  - Cudart (CUDA runtime)
  - Cuda (CUDA core)



#### **Modificadores**

- Modificadores para funciones a ejecutar en GPU
  - Función invocada en CPU

```
__global__ void Kernel (...) {.....}
```

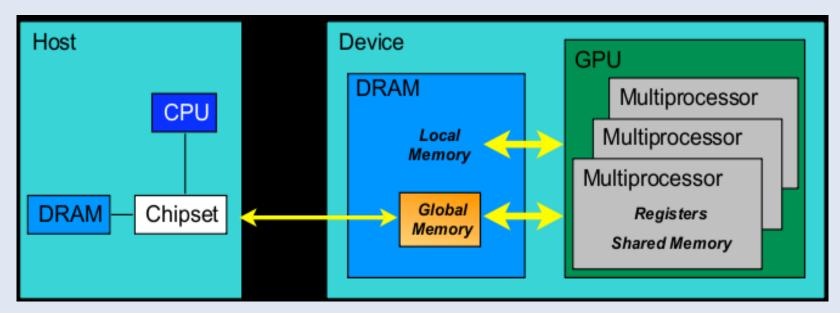
Función invocada en GPU

```
__device__ int Funcion (...) {.....}
```

- Modificadores para variables en device
  - Variable en memoria compartida: \_\_shared\_\_ float matriz[32];
    - Accesible por todas las hebras dentro del mismo bloque
    - Sólo dura mientras se ejecuta el bloque de hebras
  - Constante: \_\_constant\_\_ float A[64];
  - Variables sin modificador: Escalares y vectores de tipos predefinidos se almacenan en registros si caben. En caso contrario, a memoria local.

#### Gestión memoria device

- CPU y GPU tienen espacios de memoria separados.
- Existen funciones de tiempo de ejecución para:
  - Reservar/liberar memoria global device (DRAM)
  - Transferir datos entre memoria global device y memoria host



#### Reservar/liberar memoria

- Reservar mem. device: cudaMalloc(void \*\* puntero, size\_t numbytes)
- Liberar mem. device: cudaFree(void\* puntero)
- Fijar valor en memoria lineal device

cudaMemset(void \* puntero, int valor, size\_t numbytes)

```
int numbytes = 1024*sizeof(int);
int *a_d;
cudaMalloc( (void**)&a_d, numbytes );
cudaMemset( a_d, 0, nbytes);
cudaFree(a_d);
```

#### Transferencias de datos

- La localización (host o device) de destino y fuente vienen dados por direccion:
  - cudaMemcpyHostToDevice: Desde la CPU a la GPU
  - cudaMemcpyDeviceToHost: Desde la GPU a la CPU
  - cudaMemcpyDeviceToDevice: Entre posiciones de la memoria global device
- La llamada bloquea a la hebra CPU y devuelve el control cuando se completa la copia de datos.
- La transferencia no se inicia hasta que se hayan completado todas las llamadas CUDA previas.

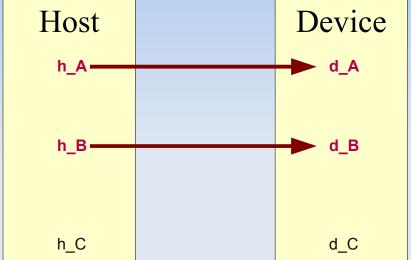
```
global void VecAdd(float* A, float* B, float* C, int N)
  int i = blockDim.x * blockldx.x + threadldx.x;
 if (i < N) C[i] = A[i] + B[i]; }
                                                                Host
int main()
                                                                   h_A
{ int N = ...; size t size = N * sizeof(float);
float* h_A = (float*) malloc(size);
float* h B = (float*) malloc(size);
                                                                   h B
float* h C = (float*) malloc(size);
Initialize(h_A, h_B, N);
float* d A; cudaMalloc((void**)&d A, size);
float* d B; cudaMalloc((void**)&d B, size);
                                                                   h C
float* d C; cudaMalloc((void**)&d C, size);
cudaMemcpy (d A, h A, size, cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy (d B, h B, size, cudaMemcpyHostToDevice);
int hebrasBloque = 256; int bloquesGrid =ceil(float(N)/hebrasBloque);
VecAdd<<<ble>bloquesGrid, hebrasBloque>>>(d_A, d_B, d_C, N);
cudaMemcpy(h C, d C, size, cudaMemcpyDeviceToHost);
cudaFree(d A);cudaFree(d B); cudaFree(d C); ... }
                                              José Miguel Mantas Ruiz
```

```
global__ void VecAdd(float* A, float* B, float* C, int N)
  int i = blockDim.x * blockIdx.x + threadIdx.x;
 if (i < N) C[i] = A[i] + B[i]; }
                                                               Host
int main()
                                                                  h_A
{ int N = ...; size t size = N * sizeof(float);
float* h A = (float*) malloc(size);
float* h B = (float*) malloc(size);
                                                                  h B
Initialize(h A, h B, N);
float* d_A; cudaMalloc((void**)&d_A, size);
float* d_B; cudaMalloc((void**)&d_B, size);
float* d C; cudaMalloc((void**)&d C, size);
                                                                  h C
cudaMemcpy (d A, h A, size, cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy (d B, h B, size, cudaMemcpyHostToDevice);
int hebrasBloque = 256; int bloquesGrid =ceil(float(N)/hebrasBloque);
VecAdd<<<br/>bloquesGrid, hebrasBloque>>>(d A, d B, d C, N);
cudaMemcpy(h C, d C, size, cudaMemcpyDeviceToHost);
cudaFree(d A);cudaFree(d B); cudaFree(d C); ... }
```

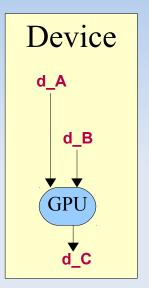
# Device d\_A d\_B

d C

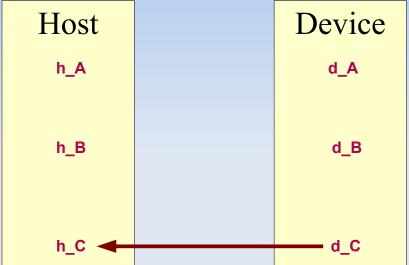
```
global void VecAdd(float* A, float* B, float* C, int N)
  int i = blockDim.x * blockIdx.x + threadIdx.x;
 if (i < N) C[i] = A[i] + B[i]; }
int main()
{ int N = ...; size t size = N * sizeof(float);
float* h A = (float*) malloc(size);
float* h B = (float*) malloc(size);
Initialize(h A, h B, N);
float* d A; cudaMalloc((void**)&d A, size);
float* d B; cudaMalloc((void**)&d B, size);
float* d C; cudaMalloc((void**)&d C, size);
cudaMemcpy (d A, h A, size, cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy (d B, h B, size, cudaMemcpyHostToDevice);
int hebrasBloque = 256; int bloquesGrid =ceil(float(N)/hebrasBloque);
VecAdd<<<br/>bloquesGrid, hebrasBloque>>>(d A, d B, d C, N);
cudaMemcpy(h C, d C, size, cudaMemcpyDeviceToHost);
cudaFree(d A);cudaFree(d B); cudaFree(d C); ... }
```



```
global void VecAdd(float* A, float* B, float* C, int N)
  int i = blockDim.x * blockldx.x + threadldx.x;
 if (i < N) C[i] = A[i] + B[i]; }
                                                                Host
int main()
                                                                   h A
{ int N = ...; size t size = N * sizeof(float);
float* h_A = (float*) malloc(size);
float* h B = (float*) malloc(size);
                                                                   h B
Initialize(h A, h B, N);
float* d A; cudaMalloc((void**)&d A, size);
float* d B; cudaMalloc((void**)&d B, size);
                                                                   h C
float* d C; cudaMalloc((void**)&d_C, size);
cudaMemcpy (d A, h A, size, cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy (d B, h B, size, cudaMemcpyHostToDevice);
int hebrasBloque = 256; int bloquesGrid=ceil(float(N)/hebrasBloque);
VecAdd<<<br/>bloquesGrid, hebrasBloque>>>(d_A, d_B, d_C, N);
cudaMemcpy(h C, d C, size, cudaMemcpyDeviceToHost);
cudaFree(d A);cudaFree(d B); cudaFree(d C); ... }
```



```
global__ void VecAdd(float* A, float* B, float* C, int N)
  int i = blockDim.x * blockldx.x + threadldx.x:
 if (i < N) C[i] = A[i] + B[i]; }
int main()
{ int N = ...; size t size = N * sizeof(float);
float* h A = (float*) malloc(size);
float* h B = (float*) malloc(size);
Initialize(h A, h B, N);
float* d A; cudaMalloc((void**)&d A, size);
float* d B; cudaMalloc((void**)&d B, size);
float* d C; cudaMalloc((void**)&d C, size);
cudaMemcpy (d A, h A, size, cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy (d B, h B, size, cudaMemcpyHostToDevice);
int hebrasBloque = 256; int bloquesGrid=ceil(float(N)/hebrasBloque);
VecAdd<<<br/>bloquesGrid, hebrasBloque>>>(d A, d B, d C, N);
cudaMemcpy(h C, d C, size, cudaMemcpyDeviceToHost);
cudaFree(d A);cudaFree(d B); cudaFree(d C); ... }
```



```
global void VecAdd(float* A, float* B, float* C, int N)
  int i = blockDim.x * blockldx.x + threadldx.x:
 if (i < N) C[i] = A[i] + B[i]; }
                                                               Host
int main()
                                                                  h A
{ int N = ...; size t size = N * sizeof(float);
float* h A = (float*) malloc(size);
                                                                  h B
float* h B = (float*) malloc(size);
Initialize(h A, h B, N);
float* d A; cudaMalloc((void**)&d A, size);
float* d B; cudaMalloc((void**)&d B, size);
                                                                  h C
float* d C; cudaMalloc((void**)&d C, size);
cudaMemcpy (d A, h A, size, cudaMemcpyHostToDevice);
cudaMemcpy (d B, h B, size, cudaMemcpyHostToDevice);
int hebrasBloque = 256; int bloquesGrid=ceil(float(N)/hebrasBloque);
VecAdd<<<br/>bloquesGrid, hebrasBloque>>>(d A, d B, d C, N);
cudaMemcpy(h C, d C, size, cudaMemcpyDeviceToHost);
cudaFree(d_A);cudaFree(d_B); cudaFree(d_C); ... }
```

Device



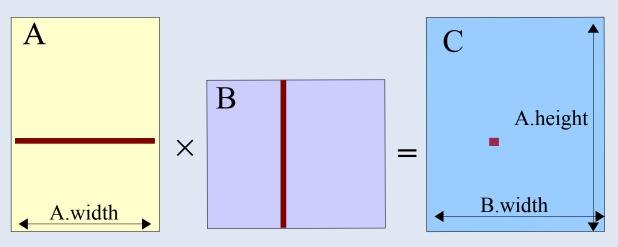
#### Sincronización de hebras

void \_\_syncthreads();

- Sincroniza todas las hebras de un mismo bloque
  - Establece barrera de sincronización entre todas las hebras del bloque
  - Se usa para evitar inconsistencias en el acceso a memoria compartida
- Sólo se puede llamar en código condicional si la condición presenta la misma evaluación para todas las hebras del bloque

## Uso de la memoria compartida

- La memoria compartida (16KB-48KB por MP) es muchísimo más rápida que la global.
- Casi siempre, interesa reemplazar accesos a memoria global con accesos a memoria compartida.
- Puede suponer rediseñar el código para reutilizar datos en memoria compartida.
- Ejemplo: Multiplicación matriz-matriz: A × B=C,



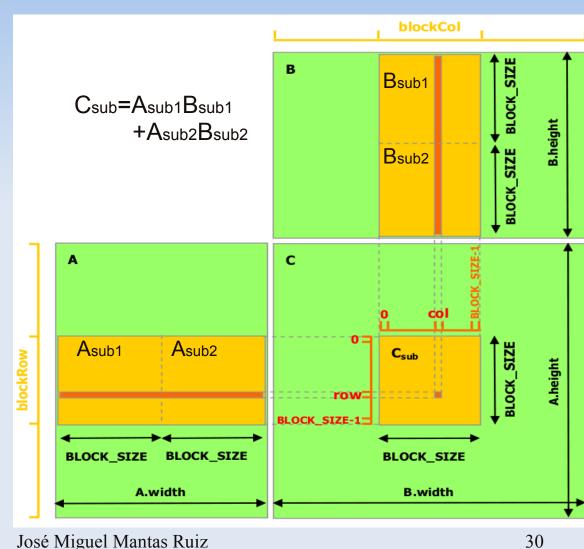
```
typedef struct {
  int width;
  int height;
  int stride;
  float* elements;
} Matrix;
```

```
M(row, col) = *(M.elements
+ row * M.stride
+ col)
```



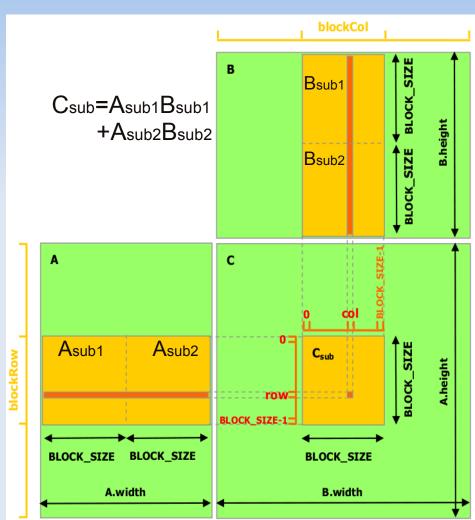
#### Multiplicación matriz-matriz

- Cada bloque de hebras calcula una submatriz cuadrada Csub de C y cada hebra del bloque calcula un elemento de Csub
- Cada C<sub>sub</sub> es el producto de dos submatrices rectangulares: A<sub>sub</sub> y B<sub>sub</sub>.
- Asub y Bsub se descomponen en submatrices cuadradas de dimensión BLOCK\_SIZE (Asubi y Bsubi ) y Csub se calcula como suma de productos de estas submatrices.
- Cada producto se realiza:
  - **1.** Cargando Asubi y Bsubi en mem. compartida (desde mem. Global)
  - **2.** Cada hebra calcula un elemento del producto y guarda resultado en registro parta ir acumulando
- Al finalizar productos cada hebra guarda resultado en mem. global



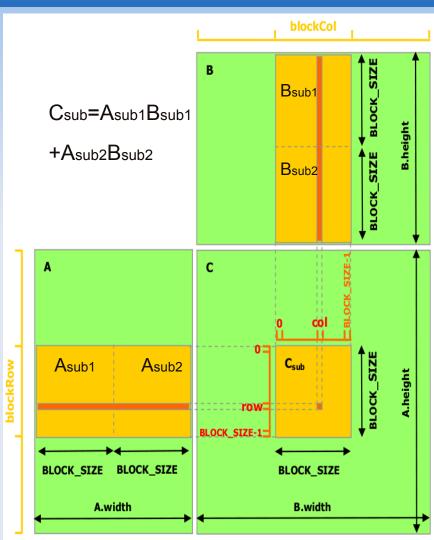
#### Multiplicación matriz-matriz Preliminares

```
#define BLOCK SIZE 16 // Tamaño del bloque de hebras
// Obtener un elemento de una matriz A
  device float GetElement (const Matrix A, int row, int col)
   return A.elements[row * A.stride + col]; }
// Fijar el valor de un elemento de una matriz A
  device void SetElement(Matrix A, int row, int col, float value)
   { A.elements[row * A.stride + col] = value;}
// Obtener la submatriz Asub que se encuentra col submatrices
 a la derecha y row submatrices abajo del comienzo de A
  device Matrix GetSubMatrix(Matrix A, int row, int col)
  Matrix Asub;
  Asub.width = BLOCK SIZE;
  Asub.height = BLOCK SIZE;
  Asub.stride = A.stride;
  Asub.elements = &A.elements [A.stride * BLOCK SIZE * row
                                   + BLOCK SIZE * col];
  return Asub;
```



#### Multiplicación matriz-matriz Función del host

```
void MatMul(const Matrix A, const Matrix B, Matrix C)
//Carga A a memoria global device
Matrix d A; d A.width = d A.stride = A.width; d A.height =
A.height;
size t size = A.width * A.height * sizeof(float);
cudaMalloc((void**)&d A.elements, size);
cudaMemcpy(d A.elements, A.elements, size,
cudaMemcpyHostToDevice);
//Carga B a memoria global device
 // Reserva memoria para C en device
Matrix d C;d C.width = d C.stride = C.width; d C.height = C.height;
size = C.width * C.height * sizeof(float);
cudaMalloc((void**)&d C.elements, size);
 // Llamada al kernel
 dim3 dimBlock(BLOCK SIZE, BLOCK SIZE);
 dim3 dimGrid(B.width / dimBlock.x, A.height / dimBlock.y);
 MatMulKernel<<<dimGrid, dimBlock>>>(d A, d B, d C);
// Lee C de device
 cudaMemcpy(C.elements, d C.elements, size,
                                   cudaMemcpyDeviceToHost);
 // Libera memoria device ...}
```



#### Multiplicación matriz-matriz Kernel

```
global void MatMulKernel(Matrix A, Matrix B, Matrix C)
 int blockRow = blockIdx.y; int blockCol = blockIdx.x;
 Matrix Csub = GetSubMatrix(C, blockRow, blockCol);
 float Cvalue = 0; // Variable para guardar resultado
int row = threadIdx.y; int col = threadIdx.x;
 //Bucle para multiplicar submatrices Asubi y Bsubi
 for (int m = 0; m < (A.width / BLOCK SIZE); ++m) {
  Matrix Asub = GetSubMatrix(A, blockRow, m); // Obten Asub de A
  Matrix Bsub = GetSubMatrix(B, m, blockCol); // Obten Bsub de B
  // Declara y carga variables en memoria compartida
    shared float As[BLOCK SIZE][BLOCK SIZE];
    shared float Bs[BLOCK SIZE][BLOCK SIZE];
                 As[row][col] = GetElement(Asub, row, col);
                 Bs[row][col] = GetElement(Bsub, row, col);
    syncthreads(); // Sincroniza para asegurar carga
  // Multiplica Asubi y Bsubi para actualizar Cvalue
  for (int e = 0; e < BLOCK SIZE; ++e)
              Cvalue += As[row][e] * Bs[e][col];
    syncthreads(); // Sincroniza para asegurar fin cómputo previo }
SetElement(Csub, row, col, Cvalue); // Escribe Csub a memoria global
```

