# Sistemas Distribuidos y Paralelos

Ingeniería en Computación



Capability
Jerarquía de memoria





- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



### I. CUDA Capability

- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



# **CUDA Capability**

- Una capability indica la generación de una GPU cuales son sus posibilidades y sus limitaciones. Una nueva capability agrega funcionalidad y tiene compatibilidad hacia atrás.
- Una capability se representa por dos dígitos (R.V), el primero es la revisión (R) y el segundo es una versión (V). El mismo número de revisión indica la misma arquitectura.

Capability	Arquitectura					
1.0	G80					
2.0, 2.1	Fermi					
3.0, 3.1, 3.5	Kepler					
5.0, 5.2, 5.3	Maxwell					
8.0	Ampere					

## **CUDA Capability**

Una capability¹ nos muestra distintos límites:

	Capability									
Especificaciones Técnicas	1.0	1.1	1.2	1.3	2.x	3.0	3.5	3.7	5.0	5.2
Máxima dimensión de un grid.	2					3				
Máxima dimensión x de un grid.	65535					2 <sup>31</sup> - 1				
Máxima dimensión y o z de un grid.	65535									
Máxima dimensión de un bloque.	3									
Máxima dimensión x o y de un bloque.	512 1024									
Máxima dimensión z de un bloque.	64									
Máximo número de hilos por bloques.	512					1024				

¹http://docs.nvidia.com/cuda/cuda-c-programming-guide/index.html#compute-capabilities

# CUDA Capability Capability en las GPUs de la cátedra

Capabilities del dispositivo<sup>2</sup>.

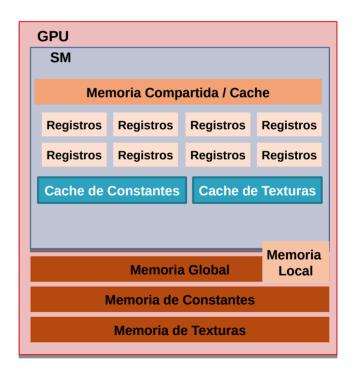
Placa	Arquitectura	Capability
GTX 560TI	Fermi GF114	2.1
Tesla C2075	Fermi GF110GL	2.0
GTX 960	Maxwell GM206-300	5.2
RTX 2070	Turing If02	7.5
RTX 3070	Ampere GA104	8.6
RTX 4090	Ada Lovelace AD102	8.9

- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



# Jerarquía de memoria Características generales

- Los hilos pueden acceder a datos que están en memorias:
  - On-Chip: Dentro de cada SM
    - Registros
    - Memoria compartida (shared)
    - Distintas caché
  - Off-Chip: Fuera de los SMs
    - Memoria global
    - Memoria de constantes
    - Memoria de texturas
    - Memoria local



## Jerarquía de memoria Diferencias de velocidad entre memorias

- Desde el punto de vista de la arquitectura, cada nivel de memoria se diferencia en:
  - Tamaño (GB a bits).
  - Ancho de banda (TB a Mb).
  - Velocidad de acceso (Off-chip vs. On-chip).
- De acuerdo a la velocidad de acceso, la jerarquía se ordena desde la memoria mas lenta a la mas rápida como:

Memoria Global Memoria Local

Memoria de Constantes Memoria de Texturas

Memoria Compartida Registros Cachés

# Jerarquía de memoria <u>Características de las variables</u>

- Desde el punto de vista del programador, éste decide las características de las variables y en qué memoria las aloja.
- Esto determina:
  - La velocidad de acceso
  - La visibilidad (CPU y/o GPU)
  - El alcance
  - El tiempo de vida

# Jerarquía de memoria Alcance y tiempo de vida

- El alcance establece qué hilos acceden a una variable:
  - Un único hilo
  - Todos los hilos de un bloque
  - Todos los hilos de un grid
  - Todos los hilos de una aplicación
- El tiempo de vida indica la duración de la variable en la ejecución del programa:
  - La ejecución de un kernel: la variable se crea durante la ejecución de un kernel y se destruye cuando el kernel finaliza
  - Toda la aplicación: Permanece y es accesible por todos los kernels involucrados en la aplicación

# Jerarquía de memoria Latencia y ocultamiento de la latencia

- La latencia de una instrucción de memoria varía dependiendo de:
  - El espacio de memoria al que se accede
  - El patrón de acceso

 Los hilos pueden demorarse al ejecutar una instrucción de memoria dejando al SM ocioso. La GPU oculta esa latencia realizando cambios de contexto (Multithreading por hardware) cargando otro warp en el SM.

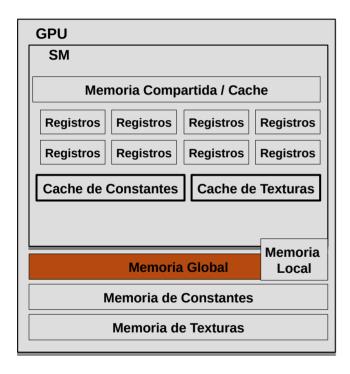
- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



### **Memoria Global**



#### Visibilidad

Lectura y escritura tanto por CPU como GPU.

#### Velocidad

Es una memoria off-chip, por lo tanto su acceso es lento.

### **Variables**

#### **Alcance**

Todos los hilos de un grid y/o de una aplicación.

### Tiempo de vida

Toda la aplicación

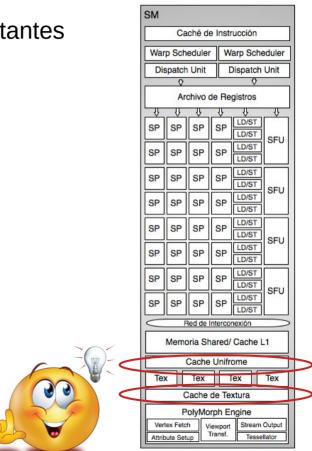
### **Memoria Global**

- La memoria global se divide en tres espacios de memoria independientes:
  - Memoria Global ppd.
  - Memoria de Textura
  - Memoria de Constantes



### **Memoria Global**

- Tanto la memoria de textura como la memoria de constantes poseen caché on-chip.
- Además de ser de sólo lectura por los hilos de GPU.



# Memoria Global Variables en memoria global

- Todos los hilos pueden acceder a una variable global ( device )
- Una variable global puede verse como una variable compartida por todos los hilos del grid y pueden utilizarse como medio de comunicación entre hilos de distintos bloques (no habitual por bajo rendimiento).
- El tiempo de vida de una variable global es toda la aplicación: una vez finalizado un kernel los valores de las variables globales persisten y pueden utilizarse por siguientes invocaciones a kernels.

# Memoria Global Patrón de acceso

- Los accesos a la memoria global se resuelven de a medio warp:
  - Un requerimiento a memoria de un warp se divide en dos,un requerimiento para la primera mitad del warp y otro para la segunda mitad.
- El acceso de medio warp a memoria global es lento pero, dependiendo del patrón de acceso, el hardware puede aumentar la eficiencia incrementando la velocidad a partir de dos tareas específicas:
  - Unificar transacciones
  - Minimizar la cantidad de datos a traer
- El tamaño del segmento de memoria es variable y puede ser:
  - 32 bytes: si todos los hilos acceden a palabras de 1 byte
  - 64 bytes: si todos los hilos acceden a palabras de 2 bytes
  - 128 bytes: si todos los hilos acceden a palabras de 4 bytes

# Memoria Global Patrón de acceso

### • Unificar transacciones:

- Si los hilos del medio warp acceden a N segmentos de memoria distintos, entonces se producen N transacciones.
- En cambio, si los hilos acceden al mismo segmento de memoria, las transacciones pueden unificarse

### Minimizar la cantidad de datos a traer:

- Si los hilos del medio warp no acceden a todos los datos del segmento, entonces se leen datos que no se usan desperdiciando ancho de banda.
- El hardware puede **acotar la cantidad de datos** a traer dentro del segmento, pudiendo traer subsegmentos de 32 bytes o 64 bytes.

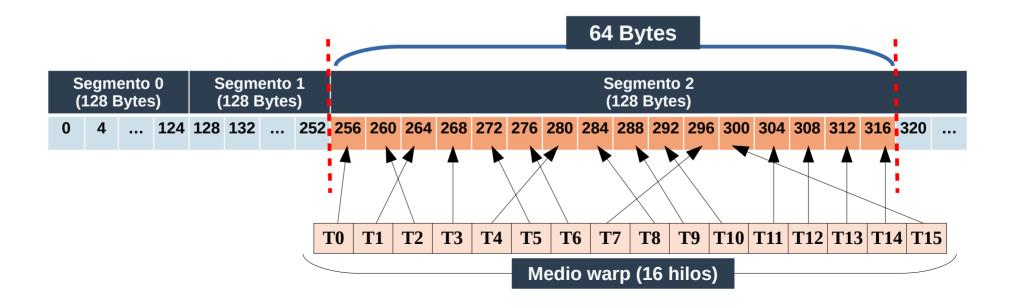
# Memoria Global Patrón de acceso – Ejemplo

- Supongamos una memoria global organizada de la siguiente manera:
  - Palabras de 4 Bytes
  - Segmentos de 128 Bytes

Di	Segm ireccion			Segmento 1 Direcciones (128-255)			Segmento					
0	4	•••	124	128	132	•••	252	256		•••	•••	

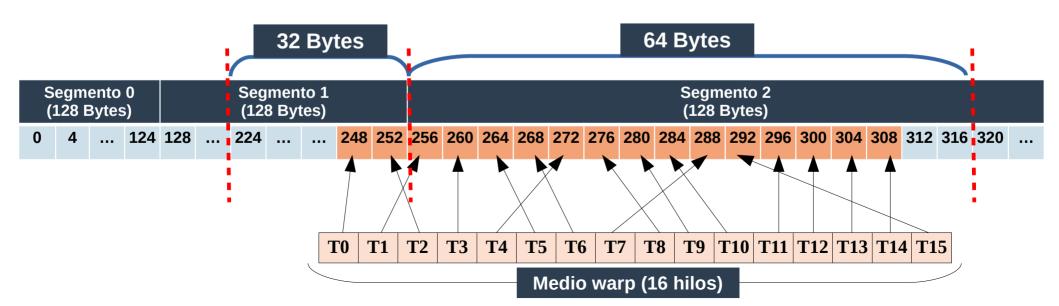
# Memoria Global Patrón de acceso – Ejemplo: Caso 1

- Los hilos de medio warp acceden a 16 posiciones consecutivas alineadas con un segmento de 128 Bytes.
- El hardware genera una única transacción (unificación) y trae sólo 64 Bytes para evitar leer datos innecesarios (minimización).



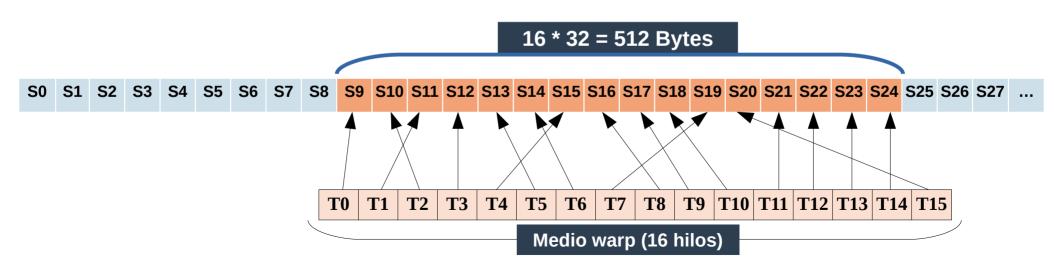
# Memoria Global Patrón de acceso – Ejemplo: Caso 2

- Los hilos de medio warp acceden a 16 posiciones alojadas en distintos segmentos de 128Bytes.
- El hardware generan dos transacciones (unificación parcial) de 32 y 64 Bytes (minimización).



# Memoria Global Patrón de acceso – Ejemplo: Caso 3

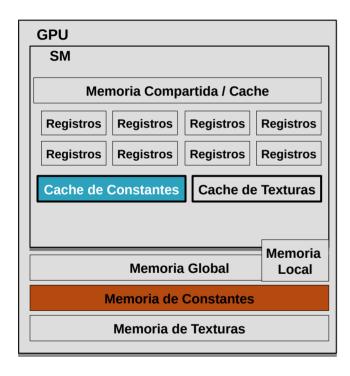
- Los hilos de medio warp acceden a 16 posiciones, cada una alojada en distintos segmentos de 128Bytes.
- El hardware generan 16 transacciones (no unificación) de 32 Bytes cada una (minimización parcial – 16 \* 32 Bytes).



- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



### **Memoria de Constantes**



#### Visibilidad

Sólo lectura desde GPU. Escritura desde CPU.

#### Velocidad

Es una memoria off-chip, por lo tanto su acceso es lento. Mejorado por cache on-chip.

### Variables

#### **Alcance**

Todos los hilos de un grid y/o de una aplicación.

### Tiempo de vida

Toda la aplicación.

## Memoria de Constantes Constantes en memoria de constantes

Las constantes se definen en el host precedida por la palabra clave \_\_\_constant\_\_

```
__constant__ int d_N=1000;
```

Como la memoria de constantes es parte de la memoria global, una variable puede ir precedida por la palabra clave \_\_\_device\_\_\_ y se le asigna un valor con la función cudaMemcpyToSymbol()

```
unsigned long h_N=16;
  __device__ unsigned long d_N;
  ...
int main(int argc, char** argv){
    ...
    cudaMemcpyToSymbol(d_N,&h_N,sizeof(unsigned long));
    ...
}
```

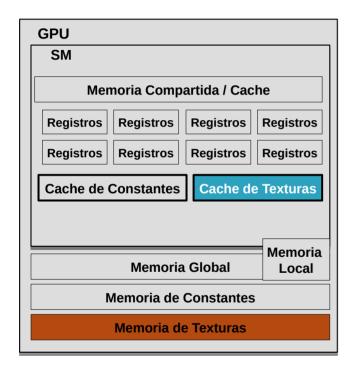
## Memoria de Constantes Acceso

- El tamaño de la memoria de constantes depende de la capability. Generalmente se limita a 64KB.
- El tamaño de la caché de constantes en un SM depende de la capability.
   Generalmente se limita a 8KB o 10KB.
- Con los patrones de acceso adecuados, el acceso a la memoria de constantes es rápido y paralelo. Los costos de acceso pueden ser:
  - Semejante a un acceso a registro: si la referencia está en cache y uno o más hilos del medio warp acceden a la misma posición.
  - Ligeramente mayor a un acceso a registro: si los hilos del medio warp acceden a posiciones distintas de la cache.
  - Igual a un acceso a memoria global: si se produce un fallo de cache.

- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



### Memoria de Texturas



#### Visibilidad

Sólo lectura desde GPU. Escritura desde CPU.

#### Velocidad

Es una memoria off-chip, por lo tanto su acceso es lento. Mejorado por cache on-chip.

### Variables

#### **Alcance**

Todos los hilos de un grid y/o de una aplicación.

### Tiempo de vida

Toda la aplicación

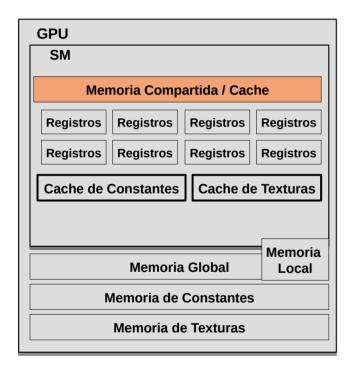
### **Memoria de texturas**

- El costo de acceso a memoria de texturas es diferente a la memoria global y la memoria de constantes:
  - Está optimizada para aprovechar la localidad espacial de **dos dimensiones**, por lo tanto las lecturas tienen mayores beneficios para **estructuras bi-dimensionales**.
  - Desde el punto de vista de las imágenes es muy probable que si se accede a una parte de ésta, se lea la imagen completa.

- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



## **Memoria Compartida**



#### Visibilidad

Lectura y escritura sólo desde GPU. Sin acceso desde CPU.

#### Velocidad

Es una memoria on-chip, por lo tanto su acceso es rápido.

### **Variables**

#### Alcance

Todos los hilos de un bloque.

### Tiempo de vida

Un kernel.

# Memoria Compartida Bancos de memoria

- La memoria compartida se organiza en bancos (generalmente de 1KB).
- Cada banco está formado por palabras de 32 bits
- Palabras de 32 bits consecutivas pertenecen a bancos diferentes.
- Cada banco de memoria soporta una única operación de lectura/escritura.
- El ancho de banda de cada banco es 32 bits por cada 2 o 3 ciclos de reloj.

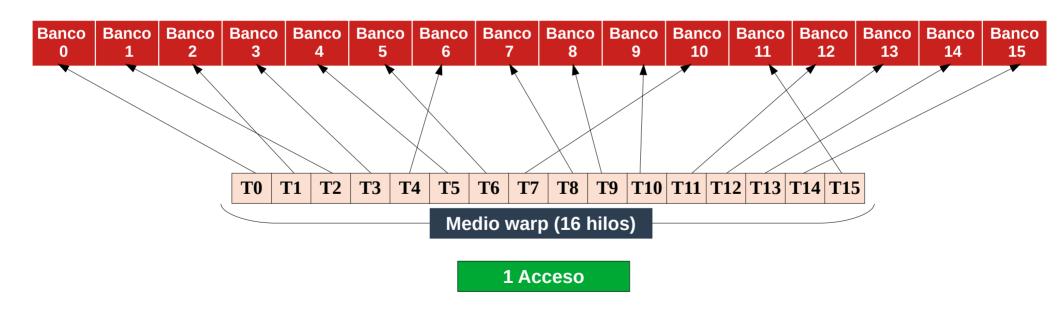
1KB <	Banco 0	Banco 1	Banco 2	 Banco 30	Banco 31
	Palabra 0 32 bits	Palabra 1 32 bits	Palabra 2 32 bits	 Palabra 30 32 bits	Palabra 31 32 bits
	Palabra 32 32 bits	Palabra 33 32 bits	Palabra 34 32 bits	 Palabra 62 32 bits	Palabra 63 32 bits
	Palabra 64 32 bits	Palabra 65 32 bits		 	Palabra 95 32 bits
		•••	•••	 	•••

## Memoria Compartida Acceso

- Los accesos a memoria compartida se resuelven de a medio warp (16 hilos).
- Para alcanzar el mejor rendimiento hay que evitar los conflictos de acceso a nivel de bancos en el mismo warp (32 hilos).
- Conflicto de acceso en memoria compartida: accesos simultáneos de distintos hilos a direcciones diferentes del mismo banco de memoria.

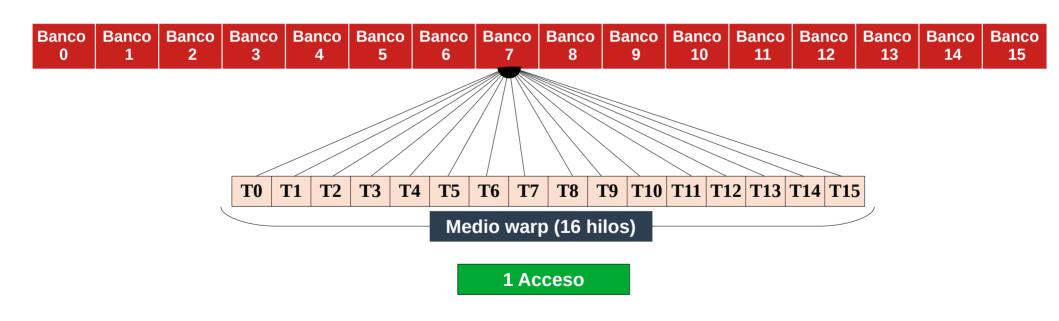
# Memoria Compartida Acceso – Ejemplo: Caso 1

Acceso sin conflicto: todos los accesos se hacen a bancos diferentes



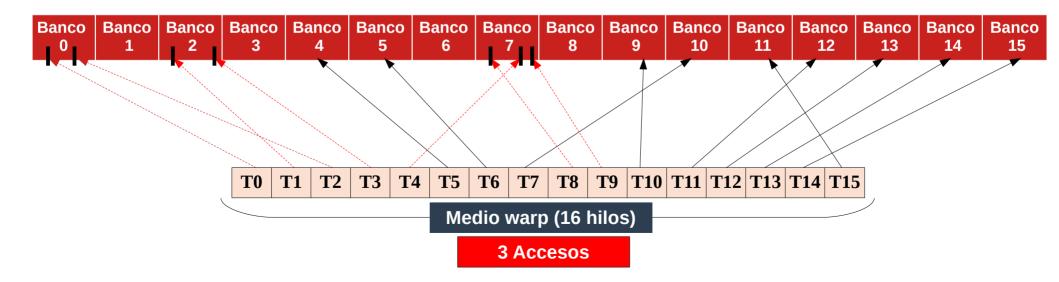
# Memoria Compartida Acceso – Ejemplo: Caso 2

 Acceso sin conflicto: todos los accesos se hacen al mismo banco pero a la misma dirección de memoria



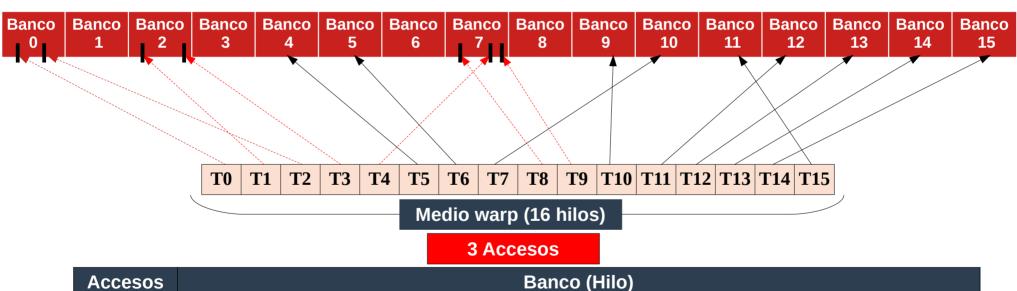
# Memoria Compartida Acceso – Ejemplo: Caso 3

- Acceso con conflicto: los accesos que coinciden en el mismo banco lo hacen a direcciones diferentes
  - El hardware serializa los accesos: divide el acceso en tantos accesos libres de conflicto como sean necesarios
- Existe pérdida del ancho de banda



# Memoria Compartida Acceso – Ejemplo: Caso 3

Detalle de los accesos:

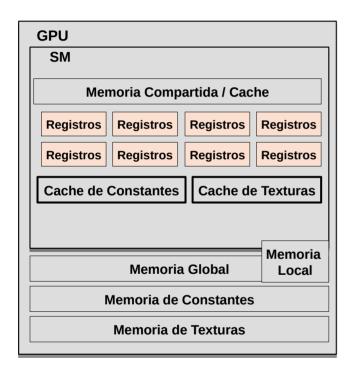


Accesos	Banco (Hilo)
Acceso 1	0(T0), 2(T1), 4(T5), 5(T6), 7(T8), 9(T10), 10(T7), 11(T15), 12(T11), 13(T12), 14(T13), 15(T14)
Acceso 2	0(T2), 2(T3), 7(T4)
Acceso 3	7(T9)

- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



# Registros



#### Visibilidad

Lectura y escritura sólo desde GPU. Sin acceso desde CPU.

#### Velocidad

Es una memoria on-chip, por lo tanto su acceso es rápido. Acceso considerado de costo cero y altamente paralelo.

### Variables

#### **Alcance**

Se asignan a los hilos individuales, teniendo cada uno la privacidad sobre ellos.

### Tiempo de vida

Un kernel.

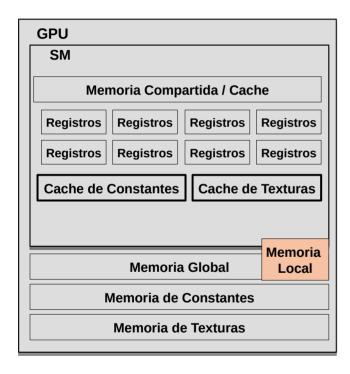
## Registros

- En los registros se almacenan las variables escalares (NO arreglos) declaradas dentro de un kernel.
  - Por ejemplo: los identificadores únicos de hilos
- Cada invocación al kernel crea una copia privada de cada variable para cada hilo
- Importante: los registros son limitados
  - Por ejemplo: Un grid de 128 bloques de 256 hilos por bloque (32768 hilos). Si cada hilo declara 8 variables privadas, se necesitan 8\*32768 = 262144 registros.

- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



### **Memoria Local**



#### Visibilidad

Lectura y escritura sólo desde GPU. Sin acceso desde CPU.

#### Velocidad

La memoria local se encuentra dentro del espacio de memoria global y por lo tanto el acceso es lento.

### Variables

#### **Alcance**

Se asignan a los hilos individuales, teniendo cada uno la privacidad sobre ellos.

### Tiempo de vida

Un kernel.

### **Memoria Local**

- La memoria local se utiliza para alojar variables:
  - Automáticas NO escalares (arreglos)
  - Automáticas escalares que no tienen lugar en los registros
- Esto implica mayor demora en su acceso.
- Una variable que requiere de memoria local necesita espacio suficiente para almacenar una instancia privada por cada hilo, esto puede significar un alto consumo de la memoria global del dispositivo.

- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local

### IV. Resumen

V. Limitaciones



### Resumen

Memoria	Ubicación	Cache	Acceso	Alcance	Tiempo de vida
Registro	On-Chip	No	Lectura y Escritura (Device)	Un hilo	Kernel
Local	Off-Chip	L1 y/o L2	Lectura y Escritura (Device)	Un hilo	Kernel
Compartida	On-Chip	No	Lectura y Escritura (Device)	Todos los hilos de un bloque	Kernel
Global	Off-Chip	L1 y/o L2	Lectura y Escritura (Device y Host)	Todos los hilos y el Host	Aplicación
Constantes	Off-Chip	Si	Lectura (Device) y Escritura (Host)	Todos los hilos y el Host	Aplicación
Texturas	Off-Chip	Si	Lectura (Device) y Escritura (Host)	Todos los hilos y el Host	Aplicación

Calificador	Memoria	
Variables Automáticas escalares	De Registro	
Variables Automáticas arreglos	Local	
shared	Compartida	
constant	De Constante	
device y punteros a memoria en GPU	Global	

- I. CUDA Capability
- II. Características generales de la jerarquía de memoria Nvidia
- III. Descripción de las distintas memorias de la jerarquía NVidia
  - i. Memoria global
  - ii. Memoria de constantes
  - iii. Memoria de texturas
  - iv. Memoria compartida
  - v. Registros
  - vi. Memoria local
- IV. Resumen
- V. Limitaciones



### Memoria como límite al paralelismo

- Aunque existen memorias muy rápidas (registro, compartida y constantes), su capacidad es muy limitada.
- Si los bloques tienen demasiados hilos, la capacidad que cada hilo puede usar de memoria compartida o de registro se limita.
  - **Ejemplo Arquitectura G80:** por capability cada bloque puede tener 765 hilos y 10 registros por hilo. Si cada hilo necesita más de 10 registros CUDA puede utilizar la memoria local o reducir la concurrencia.
  - La memoria compartida de 16KB se distribuye proporcionalmente entre todos los bloques que soporta un SM (8 para G80), 2KB por bloque. Si cada bloque necesita más de 2KB el SM se limita a ejecutar tantos bloques como recursos tenga. Si cada bloque necesita 5KB el SM solo atenderá 3 bloques.

