



Operações Atômicas e Streams em CUDA

Paulo Sérgio Lopes de Souza pssouza@icmc.usp.br

Universidade de São Paulo / ICMC / SSC — São Carlos Laboratório de Sistemas Distribuídos e Programação Concorrente









Operações Atômicas em CUDA

- Operações atômicas protegem regiões críticas em CUDA
 - Capability > 2.0 suportam essas operações
 - atomicAdd() é um exemplo de operação atômica em função __device__
 - Capability > 6.0 suportam novos tipos de operações atômicas
 - atomicAdd_system() garante atomicidade também em relação à CPU e outras GPUs
 - atomicAdd_block() garante atomicidade para threads de um mesmo bloco
- Todas as funções atômicas têm ponteiro para endereço de memória compartilhado pela variável entre as threads e outros argumentos da operação atômica.
- Operações atômicas podem ser:

Aritméticas	Soma	type atomicAdd(type* address,type val)						
	Subtração	type atomicSub(type* address,type val)						
	Substituição	type atomicExch(type* address,type val)						
	Mínimo	type atomicMin(type* address,type val)						
	Máximo	type atomicMax(type* address,type val)						
	Incr. Cond	unsigned int atomicInc(unsigned int* address, unsigned int val) ((old >= val) ? 0 : (old+1))						
	Decr. Cond	unsigned int atomicDec(unsigned int* address, unsigned int val) (((old == 0) (old > val)) ? val : (old-1))						
	Subst. Cond	unsigned type atomicCAS (type* address, type compare, type val) compare & swap => old == compare ? val : old						

Operações Atômicas em CUDA

Lógicas binárias AND type atomicAnd(type* address,type val)

OR type atomicOr(type* address,type val)

XOR type atomicXor(type* address,type val)

- Exemplo *00-soma-elems-vet-atomic*
 - Soma os elementos de um vetor usando operações atômicas

Memória Não Paginável em CUDA

- Execuções assíncronas permitem sobrepor execuções na GPU (a partir da Capability 2.0)
 - Transferência de/para memória, lançamentos de kernels e alocações de memória
 - Permitem diminuir overhead e esconder a latência de memória.
- CUDA usa primitivas *streams* que determinam uma sequência de comandos na GPU
 - Múltiplos streams podem executar concorrentemente, maximizando o uso de recursos
- Precisam utilizar memórias não pagináveis (pinned memories ou page-locked) no host
 - Isso habilita a execução concorrente das atividades de uma stream

cudaError_t cudaMallocHost(void **ptr, size_t size)

cudaFreeHost(void *ptr)

Memória Mapeada em CUDA

- Há também a opção de memória mapeada (mapped memory ou zero-copy memory)
 - Permite memória não paginável do host ser mapeado na memória do device
 - Mesmo ponteiro pode ser usado tanto no host quanto no device
 - Endereço Virtual Unificado (Unified Virtual Address UVA)

cudaError_t cudaHostAlloc(void **ptr, size_t size, unsigned int flag)

Onde *flag* pode ser:

cudaHostAllocDefault: função comporta-se exatamente como a cudaMallocHost()

cudaHostAllocPortable: memória alocada é considerada não paginável para todos os contextos CUDA, não somente aquele que fez a alocação

cudaHostAllocMapped: alocação é feita no device. Aqui pode-se usar um único ponteiro para acessar a memória do host ou device. Pode-se atribuir um ponteiro específico para acessar a memória do device por meio da função cudaHostGetDevicePointer()

cudaHostAllocWriteCombined: Aloca a memória como escrita combinada (WC - write combined). A memória com WC não vai para cache L1 e L2, liberando espaço destas para outras memórias. Também não requer snoopy (coerência de cache) e assim pode ser transferida através do barramento PCI Express mais rapidamente (até 40%)

Resumo das Alocações e Cópias de Memória

- Um resumo das alocações e cópias de memória vistas até agora:
 - malloc() => aloca memória paginável no host
 - cudaMalloc() => aloca memória no device
 - cudaMallocManaged() => aloca memória paginável com ptr para ambos: host e device memória unificada ou gerenciada (managed memory)

__managed__

- cudaMallocHost() => aloca memória não paginável no host (pinned memory)
- cudaHostAlloc() => aloca memória não paginável ou só no host ou em ambos memória mapeada (mapped memory)

- **free()** => libera memória paginável alocada no host
- cudaFree() => libera memória alocada no device (usada com cudaMallocManaged())
- cudaFreeHost() => libera memória não paginável no host usada com cudaMallocHost() ou cudaHostAlloc()

- cudaMemcpy() => faz cópia da memória entre host e device de maneira síncrona
- cudaMemcpyAsync() => faz cópia assíncrona entre host e device requer pinned memory

Streams de Execuções em CUDA

- Streams são sequências ordenadas de comandos CUDA para execução sequencial
- Múltiplas streams podem executar concorrentemente nos recursos disponíveis
 - Representadas pelo tipo cudaStream_t
- Criação de uma stream
 cudaError_t cudaStreamCreate(cudaStream_t *pStream)
- Destruir uma stream
 cudaError_t cudaStreamDestroy(cudaStream_t stream)
- Para inserir commandos CUDA na stream
 cudaError_t cudaMemcpyAsync(void *dst, void *src, size_t count, enum cudaMemcpyKind kind, cudaStream_t stream)

Análoga à *cudaMemcpy()*, porém, faz a cópia de maneira assíncrona. Especifica a *stream* onde será executada.

- Outra maneira de inserir commandos na stream é invocando um novo kernel Kernel <<<gri>gridDim, blockDim, sharedMemory, stream>>> (args)
- Para sincronizar as threads de uma stream
 cudaError_t cudaStreamSynchronize(cudaStream_t stream)

Exemplos

- Exemplo 01-soma-vet-pinned => Faz a soma dos elementos de dois vetores
 - Exemplifica cudaMallocHost() para alocar memoria paginada no host e cudaFreeHost() para desalocar
- Exemplo *02-soma-vet-mapped* => Faz a soma dos elementos de dois vetores
 - Exemplifica memoria mapeada com cudaHostAlloc() usando parâmetro cudaHostAllocMapped para alocar memoria tanto no host quanto no device.
 - Copias entre host e device são implícitas, igual aa memoria unificada.
 - Usa *cudaDeviceSynchronize()* antes da impressão do resultado para corretude
- Exemplo 03-soma-vet-stream => Faz a soma dos elementos de dois vetores
 - Exemplifica inserções em uma stream, cudaMallocHost para alocar mem não paginável no host e faz cópia assíncrona com cudaMemcpyAsync().
 - Usa *cudaStreamSynchronize()* para aguardar toda a *stream* terminar.
 - O algoritmo divide "tam" elems por "streams_nr" e encontra "threadsPerGrid" e "blocksPerGrid". O vetor no device tem o tamanho de threadsPerGrid.
- Exemplo 04-soma-vet-stream-2 => Faz a soma dos elementos de dois vetores
 - Exemplifica uso de duas *streams* diferentes (1 e 2)
- Exemplo 05-streams_MIMD => Faz a soma dos elementos de dois vetores em uma stream e em outra stream faz a multiplicação de um vetor por um valor escalar
 - Exemplifica computações diferentes em streams concorrentes diferentes

Exemplos

- Exemplos para a soma de vetores:
 - Esquema para a divisão do vetor de dados sobre grades, blocos e threads
 - Nos exemplos, as grades são inseridas sequencialmente na mesma stream ou em streams diferentes

	Grade/Stream 1								Grade/Stream 2							
Blocos	Blc 0		Blo	Blc 1 Blc		2 2	Blc 3		Blc 0		Blc 1		Blc 2		Blc 3	
Threads	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1
Dados	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15

Referências



Barlas, G. (2014). Multicore and GPU Programming: An integrated approach. Elsevier. Capítulo 6.

Rauber, T., & Rünger, G. (2013). Parallel Programming. Springer. Second edition. Capítulo 7.

Patterson, D.A., Hennessy, J.L. Computer organization and design: the hardware/software interface, 5th ed., Elsevier, Amsterdam, 2014,

Kirk, D.B., Hwu, W.W., Programming Massively Parallel Processors: a hands-on approach. 2nd ed., Morgan Kaufman, NVIDIA, 2013.

NVIDIA-PG (2019), Cuda C Programming: design guide, PG-02829-001_v10.1, May, 2019, Cap 01 (Introduction) e Cap 02 (Programming Model).

CUDA RUNTIME API, Api Reference Manual, NVIDIA, July 2019.

Sanders, J., & Kandrot, E. (2010). CUDA by Example: An Introduction to General-Purpose GPU Programming, Portable Documents. Addison-Wesley Professional.





Operações Atômicas e Streams em CUDA

Paulo Sérgio Lopes de Souza pssouza@icmc.usp.br

Universidade de São Paulo / ICMC / SSC — São Carlos Laboratório de Sistemas Distribuídos e Programação Concorrente







