## Práctica 4 - Parte 4

## Fundamentos de Sistemas Paralelos

Daniel Fuentes Rodríguez Tomás García Barreiro

# ${\bf \acute{I}ndice}$

1	Introdución	1
2	Código	1
_	Resultados3.1 Consideracións iniciais3.2 Datos obtidos	
4	Conclusións	3

### 1 Introdución

Nesta sección opcional da práctica usaremos a libraría cuBLAS para modificar o código realizado na anterior parte.

## 2 Código

Para o noso caso, usaremos a función cublasSgemm() para realizar a multiplicación entre as matrices. Pódese ver a información dela aquí.

É importante destacar que cuBLAS supón que as matrices se gardan por columnas, non por filas, polo que ó facer a multiplicación temos que indicar os factores ó revés, como se ve no seguinte código:

Pódese ver como indicamos primeiro B (d\_B) e despois A (d\_A), xa que se non tivésemos feito isto, a matriz devolta tería sido a transposta de C.

A esta función pasámoslle máis parámetros dos necesarios, xa que o que realiza é o seguinte cálculo:

$$C = \alpha(op(A)op(B)) + \beta C$$

Sendo op() ben realizar a transposta, ben realizar a transposta conxugada ou ben non realizar ningunha operación sobre a matriz. Nós pasámoslle CUBLAS\_OP\_N, que xustamente significa o último.

Polo demais, o código mantense sen moitos cambios con respecto á version anterior, deixando de lado o feito que unha boa cantidade do realizado previamente xa non é necesario, como por exemplo indicar o número de *threads* por bloque que se utilizarán. Tamén se engade, xusto antes da chamada a cublasSgemm() outra chamada a cublasCreate(), pasándolle por referencia handle, que inicializa a libraría e reserva os recursos hardware necesarios tanto no *host* como no *device*.

#### 3 Resultados

#### 3.1 Consideracións iniciais

É preciso comentar que á hora de realizar a comprobación de resultados entre a matriz calculada polo host e aquela calculada por cuBLAS ás veces daba erro, de non ser correcta.

Miramos por que pasaba isto e descubrimos que, nalgúns cálculos, o resultados computado polo host difería ata 0.1 do calculado polo device, como se pode ver neste seguinte output da multiplicación de dúas matrices  $10000 \times 10000$ :

```
\begin{array}{llll} h\_C2[5180766] &= 2478.271729, & h\_C[5180766] &= 2478.270508 \\ h\_C2[29393750] &= 2532.188232, & h\_C[29393750] &= 2532.189453 \\ h\_C2[36957501] &= 2511.784180, & h\_C[36957501] &= 2511.782959 \\ h\_C2[48420572] &= 2498.240234, & h\_C[48420572] &= 2498.241455 \\ h\_C2[48818060] &= 2494.544922, & h\_C[48818060] &= 2494.543701 \\ \end{array}
```

Isto seguramente sexa un problema de precisión nas operacións de puntos flotantes, ó ser os resultados acadados bastante similares entre si e non completamente diferentes, polo que decidimos ignorar estas diferenzas para a obtención de datos de execución.

#### 3.2 Datos obtidos

Para a obtención dos resultados executáronse, por unha banda, as multiplicacións para as mesmas dimensións de matrices que na práctica anterior, para facer unha comparativa de tempo de execución entre estas dúas implementacións.

Despois, fixéronse probas con outras dimensións de matrices, máis sinxelas de representar nunha gráfica, e sen executar a parte no *host* porque a partir de certos valores ocupa moito tempo de cómputo.

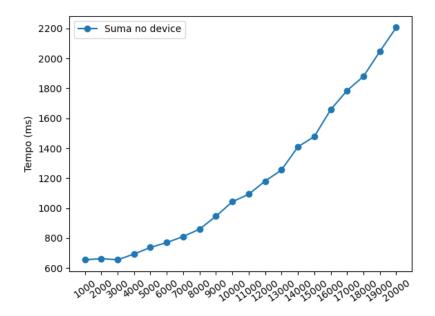
Ax	Ay/Bx	By	Tempo host (ms)	Tempo device con CUDA (ms)	$\begin{array}{c} \text{Tempo } \textit{device} \\ \text{(ms)} \end{array}$
1000	1000	1000	3427.962680	202.349844	654.804711
2000	3000	4000	85802.888052	320.766210	673.819730
4000	3000	4000	171087.506934	430.340655	710.247664
5000	5000	5000	494591.044646	643.848046	737.583535
10000	10000	10000	4368520.886362	4121.029101	1042.572156

Vemos nesta comparativa que, para tamaños pequenos de matrices, a implementación sen usar cuBLAS é máis rápida pero, canto máis crecen, menos diferenza hai entre os dous métodos ata que, como vemos para a multiplicación de matrices cadradas  $1000 \times 1000$ , a implementación de cuBLAS só tarda arredor dun 25% da orixinal.

Como xa comentamos, na táboa inferior aparecen os tempos para a multiplicación de matrices cadradas.

Dimensión	Tempo device (ms)
1000	654.804711
2000	663.361515
3000	655.316097
4000	693.574489
5000	737.583535
6000	770.401459
7000	810.624650
8000	859.800075
9000	946.202668
10000	1042.572156
11000	1093.555950
12000	1180.640421
13000	1255.138030
14000	1409.672628
15000	1478.098637
16000	1657.943146
17000	1785.546241
18000	1880.163827
19000	2046.650499
20000	2206.970698

Vemos que o tempo crece moi lentamente, tanto comparándo<br/>o co tempo que teríamos acadado no host como coa implementación previa.



Tempo de execución para a multiplicación de matrices cadradas

Podemos ver que o crecemento no tempo de execución é bastante estable e leve, chegando a un tempo na multiplicación das matrices  $2000 \times 2000$  só un pouco superior á metade do tempo de multiplicación de matrices  $1000 \times 10000$  coa implementación anterior.

## 4 Conclusións

Pódense sacar en claro desta práctica dúas cousas importantes. A primeira é que, para según que tipos de cálculos, cuBLAS resulta nun código moito máis limpo e sinxelo de desenvolver, ó non ter o programador que implementar el a multiplicación de matrices. A segunda é que a libraría implementa solucións moi eficientes e rápidas.