# Accelerazione GPU nella simulazione/controllo/identificazione di sistemi fisici

Diego Casella, Fabio Marcuzzi, Marco Virgulin February 24, 2015



#### Contenuti



- 1 Introduzione
- 2 Parallelismo massivo
- 3 Programmazione
- 4 Tools di sviluppo
- 5 Esempi
- 6 Q&A

## Introduzione



Vogliamo capire come possiamo utilizzare le GPU per accelerare la simulazione/controllo/identificazione di sistemi fisici, e se possibile anche la co-simulazione.

I problemi sono tutti quelli trattabili da  $CfL^1$  (...), piú la co-simulazione di un sistema di controllo.



- Quanti processori (es. nella nostra scheda abbiamo 7 multiprocessors, ognuno dei quali ha 48 cores) e come si tengono impegnati:
  - blocks: sono completamente paralleli
  - threads: possono
    - comunicare (shared memory per i threads di uno stesso blocco; i dati devono transitare per la memoria globale)
    - sincronizzarsi (tutti i threads devono raggiungere la barriera);
    - esempi utili: un thread elabora uno stencil
    - c'é un numero massimo di threads per blocco, da cui il numero di blocchi, detto N dimensione del problema diventa (#define BLOCKS (N + (THREADS 1)) / THREADS )
- ightarrow ogni core pu eseguire in parallelo un warp di threads! (spesso 32 threads)



- il collo di bottiglia della memoria: tutti questi processori devono essere alimentati di operandi ...
  - device (GPU):
    - locale
    - shared
    - globale (la CPU puó spedire dati solo qui)
  - host (CPU):
    - cache I e II livello
    - principale (RAM)
    - secondaria (disco)



#### Esempio 1: PDE

Saltando la generazione di meshes, vediamo la distribuzione della discretizzazione del dominio (mesh) e dei dati del problema:

```
data = zeros((NT,9),dtype = 'float32') # coordinate dei vertici
    degli elementi in formato [x11.x12.x13.v11.v12.v13....]
data[:,0:3] = self.mesh.get_nx()[self.mesh.get_triangles()]
data[:,3:6] = self.mesh.get_ny()[self.mesh.get_triangles()]
data = data.flatten()
gal_p1_A(cuda.InOut(data),cuda.Out(idxs),cuda.In(ijk),...,block =
    (256, 1, 1), grid=(int(np.ceil(NT/256)), 1))
dove
code = open('gFEM.cu', 'r').read()
mod = SourceModule(code)
gal_p1_A = mod.get_function("compute_A")
e corrisponde alla chiamata (del modulo CUDA su GPU):
compute_A << grid , block >>> (float* data , int* idxs , int* ijk , ...)
```



#### Esempio 1: PDE

- la creazione del modello discreto:
  - la memorizzazione della matrice sparsa;

```
scipy.sparse.coo_matrix
```

■ la costruzione delle matrici locali;

calcola i contributi dei termini PDE su ogni triangolo della mesh (ad ogni thread viene associato un triangolo).

l'assemblaggio; thrust::reduce\_by\_key (Thrust library) per sommare i contributi sui nodi con lo stesso indice (che é la chiave).



#### Esempio 1: PDE

Soluzione del problema discreto con:

```
cusp::krylov::gmres (Cusp library)
```

Generalized Minimum Residual (GMRES) method.

La libreria viene caricata da ctypes (e contiene al suo interno i moduli CUDA):



#### Esempio 2: Problemi Inversi



Esempio 3: Linear Algebra



Esempio 4: co-simulazioni multiple

- "multiple (CPU) threads can share a device" .

## Programmazione



- CUDA: un'estensione del C per il parallelismo e la gestione del device

## Programmazione



- PyCUDA

# Programmazione



- Thrust

## Linguaggi ed ambienti di sviluppo



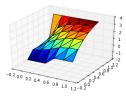
- nvcc

## Linguaggi ed ambienti di sviluppo



- Marco, puoi scrivere qualcosa sul profiler ?





(a) Soluzione FEM

- esempi PDE tesi Barasti



- applicazione alla finanza



- tesi Marco su fMRI ?



