Progetto di High Performance Computing

Fabrizio Margotta (fabrizio.margotta@studio.unibo.it) Matricola 789072

Alma Mater Studiorum-Università di Bologna

22/09/2019

Abstract

Lo scopo del progetto è di implementare versioni parallele di un semplice modello matematico di propagazione dei terremoti. Il modello che consideriamo è una estensione in due dimensioni dell'automa cellulare Burridge-Knopoff (BK).[2]

1 Introduzione

La realizzazione dell'intero progetto è avvenuta per fasi: inizialmente è stata implementata la versione OpenMP, solo in seguito la versione CUDA. Per ogni fase si è proceduti allo sviluppo della soluzione proposta per raffinamenti successivi e ha visto contestualmente la scrittura della relazione di progetto.

L'intero progetto è stato gestito seguendo la metodologia Kanban, utilizzando relativi strumenti digitali per l'organizzazione delle singole attività di lavoro.

1.1 Analisi

L'analisi sul modello da implementare è stata particolarmente semplificata dalle indicazioni fornite dal docente. Vengono tuttavia di seguito presentate alcune osservazioni sul modello dei dati, ad esempio si fa notare che non è presente alcuna particolare dipendenza sui dati da parte delle iterazioni dei cicli.

Ciò permette quindi di procedere con la parallelizzazione della versione seriale fornita senza particolari intoppi.

2 Sviluppo

2.1 Ghost area

Entrambe le soluzioni proposte si avvalgono dell'utilizzo di una ghost area inizializzata a zero (e mai più modificata). Ciò permette di snellire notevolmente l'impatto sulle prestazioni dell'operazione di propagazione, poiché, essendoci una regione di intorno (halo) al dominio, non sarà più necessario controllare che le celle adiacenti a quella presa in esame siano ai bordi del dominio stesso.

2.2 Accesso in memoria al dominio

È stato inizialmente ipotizzato l'accesso alla matrice considerandola come un array, in accordo con la rappresentazione in memoria delle matrici fornita dal linguaggio C. Ciò avrebbe permesso di scorrere in modo sequenziale la matrice stessa, risparmiando le chiamate alla funzione IDX.

Ad esempio, l'operazione di incremento di energia sarebbe stata implementata nel seguente modo:

```
for (int i = 0; i < n; i++) {
   grid[i] += delta;
}</pre>
```

Tuttavia, l'introduzione della ghost area atta a ridurre l'impatto di prestazioni in altre aree della soluzione proposta ha reso preferibile (in termini di gestione dell'accesso alla memoria) l'utilizzo della funzione IDX, che contribuisce inoltre ad una buona comprensione e leggibilità del codice sorgente.

2 SVILUPPO 2

2.3 Implementazione OpenMP

2.3.1 Modifiche alla versione seriale

setup L'inizializzazione della ghost area a zero non è stata parallelizzata poiché i test effettuati hanno mostrato un degradamento, seppur minimo, delle prestazioni. Si noti il confronto nella tabella di seguito:

	Lato dominio	Numero passi	$T_{\text{setup}}(s)$
seriale parallelizzato	512	1000	$\begin{array}{c} 0.00337177 \\ 0.00454419 \end{array}$

Table 1: caption

Tale comportamento può essere dovuto ad un ulteriore carico di lavoro assegnato allo scheduler per un'attività che mal si presta (soprattutto per l'accesso ai lati sinistro e destro del dominio a causa dell'accesso in memoria) ad essere parallelizzata.

Tutte le principali operazioni (incremento, conteggio, propagazione e calcolo energia media) contengono dei costrutti for che sono stati parallelizzati mediante la direttiva OpenMP omp parallel for. In tale modo il carico di lavoro del ciclo a cui è applicata la direttiva viene suddiviso tra i thread che concorrono all'esecuzione del programma, realizzando la vera e propria parallelizzazione.

Nelle operazioni di conteggio e di calcolo dell'energia è stato inoltre introdotto l'operatore di riduzione somma sulle rispettive variabili, in modo tale da calcolare le somme in modo parallelo all'interno dei blocchi OpenMP.

2.3.2 Ulteriori ottimizzazioni

collapse È stato valutato l'utilizzo dell'operatore OpenMP collapse(2) sui cicli for innestati per collassare le due iterazioni in una, allargando lo spazio di iterazione come da specifiche[1].

Tale direttiva ha tuttavia causato un degrado delle prestazioni (si veda la tabella che segue) e pertanto non è stata implementata nella soluzione proposta.

	Lato dom.	# passi	$\overline{T}_{3 ext{-run}}(s)$	cache- references (M/sec)	cache-misses (%)*
senza collapse(2)	256	100000	13.33183	0.770	0.390
con collapse(2)			19.18336	0.560	0.402

Table 2: caption

Dai dati presenti in tabella è possibile osservare che, al contrario di come ci si aspetterebbe, nonostante la direttiva collapse possa modificare i *chunk* di memoria a cui si accede, ciò non comporta un peggioramento delle prestazioni nell'accesso alla memoria cache.

Di conseguenza si ipotizza che il degradamento delle prestazioni possa essere legato ad una cattiva gestione da parte dello scheduler nell'organizzare il lavoro dei thread.

scheduler È stato valutato anche l'utilizzo dell'operatore scheduler, testando il parametro type nelle sue varianti static, dynamic, guided. Si rimanda alle specifiche [1] per ulteriori dettagli su tale operatore.

Dopo aver condotto svariate prove si è riscontrato un aumento significativo delle prestazioni impostando uno scheduling statico con dimensione dei blocchi di 8.

La tabella 3 mostra la differenza di tempistiche medie (su 3 esecuzioni) tra la versione in cui il parametro scheduler non è specificato e quella in cui viene usato con parametri static, 8.

Tale direttiva ha quindi permesso una importante riduzione delle tempistiche, compresa tra il 20 e il 30% in meno rispetto alla precedente versione già parallelizzata.

Altri tipi di scheduling o diverse dimensioni dei chunk hanno pareggiato o addirittura peggiorato le precedenti tempistiche.

Risultati dell'implementazione: segue in figura un grafico che mostra l'andamento della simulazione.

^{*:} of all cache refs.

Lato dom.	# passi	$\overline{T}_{3 ext{-run}}(s)$	$\overline{T}_{3 ext{-run}}(s)$ conscheduler(static,8)
256		12.9581	10.3148
512	100000	50.4409	40.5048
1024		250.4084	177.2195

Table 3: Comparazione delle tempistiche di esecuzione applicando uno scheduling statico.

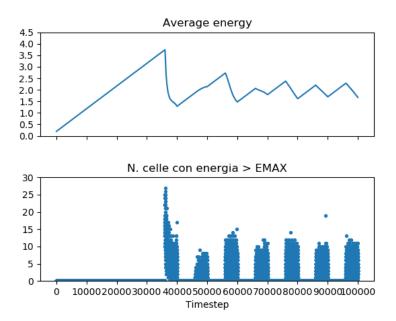


Figure 1: Risultato della simulazione.

2.4 Implementazione CUDA

Il dominio è stato partizionato, come da suggerimenti, in blocchi 2D organizzati a loro volta in griglie 2D.

Per le operazioni effettuate nelle funzioni count_cells e average_energy il dominio è stato invece partizionato in blocchi monodimensionali, in accordo con la rappresentazione matriciale nel linguaggio di programmazione C.

 $\label{eq:continuous} A \ tal \ proposito, per le sopracitate operazioni, \`e stata opportunamente implementata l'operazione di riduzione mediante operatore somma.$

In un primo momento, per semplicità, si è proceduto con la realizzazione della soluzione senza l'utilizzo della memoria condivisa del Device.

3 Valutazione prestazioni

AMD Opteron (tm) Processor 6376 8 core 16 thread.

Le tempistiche indicate sono state tutte ottenute mediante le funzioni di libreria messe a disposizione dal docente. Per ulteriori informazioni si consulti il codice sorgente.

3.1 Speedup

Il calcolo dello speedup viene eseguito mediante la seguente formula:

$$S(p) = \frac{T_{serial}}{T_{parallel}(p)}$$

in cui:

Poiché l'implementazione della soluzione contiene porzioni di codice non parallelizzabili (si veda la funzione setup), dovremmo considerare $T_{parallel}(p)$ nel seguente modo:

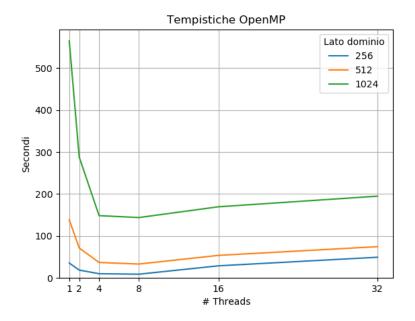


Figure 2: Comparazione tempistiche di esecuzione in OpenMP.

p : # processori/core

 $T_{\rm serial}$: tempo di esecuzione della porzione seriale $(T_{\rm serial} = T_{\rm parallel}(1))$ $T_{\rm parallel}(p)$: tempo di esecuzione della porzione con p processori/core

$$T_{parallel}(p) = \alpha \cdot T_{serial} + \frac{(1 - \alpha) \cdot T_{serial}}{p}$$

in cui α è il fattore relativo alla porzione di codice non parallelizzabile, calcolato come segue:

$$\alpha = \frac{T_{serial}}{T_{serial} + T_{parallel}}.$$

Tuttavia, come mostrato nella seguente tabella, la porzione di codice seriale (non parallelizzabile) impiega tempo trascurabile rispetto alla porzione di codice parallelizzata, pertanto anche α assume valore trascurabile.

Lato dominio	Numero passi	$T_{\text{seriale}}(s)$	$T_{\text{parallelo}}(s)$	α
256 1024	100000	0.00140063 0.02356447	14.2519 150.2037	$0.00009827 \\ 0.00015686$

Table 4: caption

Per le siffatte osservazioni, considereremo $T_{parallel}(p)$ in tal modo:

$$T_{parallel}(p) = \frac{T_{serial}}{p}.$$

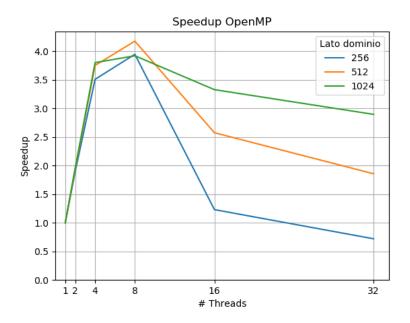


Figure 3: Grafico dello speedup.

3.2 Strong scaling

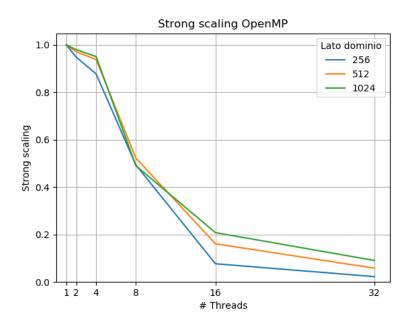


Figure 4: Grafico dello strong scaling.

3.3 Weak scaling

Dimensione del dominio:

$$side(p) = 256 \cdot \sqrt[3]{p}$$

come mostrato negli script di esempio del docente.

$$W(p) = \frac{T_1}{T_p}$$

in cui:

4 CONCLUSIONI 6

p : # processori/core

 T_1 : tempo di esecuzione di una unità di lavoro con un processore/core T_p : tempo di esecuzione di p unità di lavoro con p processori/core

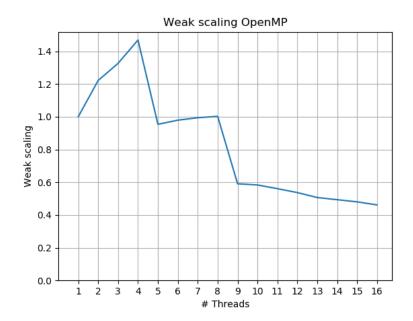


Figure 5: Grafico dello weak scaling.

4 Conclusioni

4.1 Note di sviluppo

Lo sviluppo dell'implementazione del modello è stato accompagnato dalla realizzazione di opportuni script orientati a rendere più rapido il testing sul server fornito dal docente.

Sono stati infatti realizzati meccanismi per il trasferimento, compilazione, esecuzione e ottenimento dei risultati da/verso il server utilizzando il programma scp e l'opzione ProxyJump di ssh. A tal proposito si consultino i file .autoenv.zsh e README.md del progetto ove è possibile trovare indicazioni e dettagli tecnici su come sfruttare il meccanismo ideato.

References

- [1] OpenMP Architecture Review Board. OpenMP Application Programming Interface, 5.0 edition, November 2018.
- [2] Robert Burridge and Leon Knopoff. Model and theoretical seismicity. Bulletin of the seismological society of america, 57(3):341–371, 1967.