

Studio Definitivo Progetto LAR Splitting 2D – CPD22

Gruppo: 5.a – Castagnacci Giulia 581749, Giordano Elisabetta 536265

June 3, 2022

Link Repository GitHub: <https://github.com/GiuliaCastagnacci/LARSplitting2D.git>

Link relazioni precedenti:

- al seguente link è presente una descrizione accurata delle funzioni presenti nella classe *refactoring.jl*: <https://github.com/GiuliaCastagnacci/LARSplitting2D/blob/main/docs/relazioni/refactoring.jl>
- al seguente link è presente una prima analisi delle funzioni prese in esame: <https://github.com/GiuliaCastagnacci/LARSplitting2D/blob/main/docs/relazioni/studioEsecutivo.md>

Contents

Introduzione	2
Analisi funzioni ottimizzate e metodologia di parallelizzazione	3
boundingbox	3
boxcovering	3
congruence	3
linefragments	4
pointInPolygonClassification	4
spaceindex	5
fragmentlines	5
coordintervals	6
Test	6
Esempio	6
Conclusioni	8

Introduzione

Lo scopo principale del progetto è stato quello di migliorare le prestazioni delle funzioni prese in esame, attraverso l'utilizzo di metodi di parallelizzazione. Inoltre, per garantire una migliore prestazione delle funzioni è stato effettuato un refactoring di alcune funzioni, scomponendo il codice in funzioni elementari.

Inizialmente è stata svolta un'analisi preliminare delle funzioni con l'obiettivo di misurarne le prestazioni e individuare eventuali porzioni di codice che potessero rallentare i tempi di esecuzione, facendo riferimento a quanto discusso in aula durante le lezioni e ai capitoli del libro consigliato **Julia High Performace**.

In questa fase, sono state utilizzate le macro:

- *@btime*: calcola e stampa il tempo trascorso durante l'esecuzione della funzione;
- *@code_warntype*: consente di visualizzare i tipi dedotti dal compilatore, individuando così ogni tipo di instabilità nel nostro codice;
- *@benchmark*: valuta i parametri della funzione separatamente, quindi chiama la funzione più volte per creare un campione dei tempi di esecuzione.

Per ottimizzare e parallelizzare le funzioni sono state principalmente usate le seguenti macro:

- *@threads*: questa macro è apposta davanti a un for per indicare a Julia che il loop è una regione multi-thread;
- *@spawn*: è uno degli strumenti che Julia mette a disposizione per assegnare compiti ai lavoratori;
- *@inbounds*: può essere applicata prima di una funzione o di una definizione di ciclo. Il vantaggio in termini di prestazioni di questa operazione è piccolo in termini assoluti, ma può essere complessivamente significativo per i circuiti interni

Macro utilizzate per la definizione dei task:

- *@async*: racchiude l'espressione in un Task ed inizierà con l'esecuzione di questa attività procedendo con qualsiasi altra cosa venga dopo nello script, senza aspettare che il Task termini;
- *@sync*: contrariamente al precedente, questa macro aspetta che tutti i Task creati dalla parallelizzazione siano completati prima di proseguire;

- *Thread.@spawn*: crea un Task e schedula l'esecuzione su un qualsiasi thread disponibile. Il Task viene assegnato ad un Thread quando diventa disponibile.

Abbiamo quindi definito i task che ci consentono di sospendere e riprendere i calcoli per l'I/O, la gestione degli eventi e modelli simili. I task possono sincronizzarsi attraverso operazioni come wait e fetch e comunicare tramite canali. Pur non essendo di per sé un calcolo parallelo, Julia consente di programmare i task su più thread.

Nel paragrafo successivo sono riportate le funzioni da noi analizzate. In particolare viene riportato come abbiamo ottimizzato e parallelizzato le funzioni, dove è stato effettuato un refactoring del codice e i risultati ottenuti con l'utilizzo della CPU e della GPU del superserver **Nvidia DGX-1**.

Analisi funzioni ottimizzate e metodologia di parallelizzazione

boundingbox

La versione iniziale era type unstable; questo era dovuto alla funzione mapslices (funzione di base). Per ovviare al problema, si è effettuato un refactoring della funzione, riscrivendola di fatto da zero. In questo modo si è ottenuta la stabilità di tipo e un notevole miglioramento delle prestazioni da 45.000 μs a 7.180 μs .

Risultati ottenuti con la macchina Nvidia DGX-1: da 10.670 μs a 4.621 μs

boxcovering

Abbiamo parallelizzato la funzione boxcovering utilizzando la macro @thread prima del ciclo for, e aggiungendo delle funzioni di supporto:

- *createIntervalTree*: dato un dizionario ordinato crea un intervalTree, ovvero una struttura dati che contiene intervalli e che consente di trovare in modo efficiente tutti gli intervalli che si sovrappongono a un determinato intervallo o punto;
- *addIntersection*: aggiunge gli elementi di iterator nell'i-esimo array di covers.

Risultati ottenuti con la macchina Nvidia DGX-1: da 3.468 μs a 6.708 μs

congruence

Abbiamo parallelizzato la funzione attraverso le macro @inbounds e @threads. Si nota un certo miglioramento nelle performance se al posto di usare la list comprehension per ottenere i dati di EV validi si fa un filter. Abbiamo quindi

convertito alcune list comprehension in cicli del tipo *for i=1:n*, in modo da poter utilizzare la macro @inbounds per disabilitare il boundchecking del compilatore.

Risultati ottenuti con la macchina Nvidia DGX-1: da 14.768 μs a 26.165 μs

linefragments

Abbiamo parallelizzato la funzione attraverso la macro @threads, notando un lieve miglioramento delle performance.

Risultati ottenuti con la macchina Nvidia DGX-1: da 25.588 μs a 50.046 μs

pointInPolygonClassification

Nella versione parallelizzata abbiamo creato una nuova funzione per ogni edge, sostituendo i relativi if else a catena di pointInPolygonClassification con le rispettive chiamate alle nuove funzioni. Inoltre, nella funzione principale abbiamo inserito la macro @async prima del ciclo for. Le prestazioni della funzione parallelizzata migliorano nettamente rispetto a quella iniziale: da 261.128 ns a 86 ns.

Risultati ottenuti con la macchina Nvidia DGX-1: da 94.987 μs a 94.714 μs

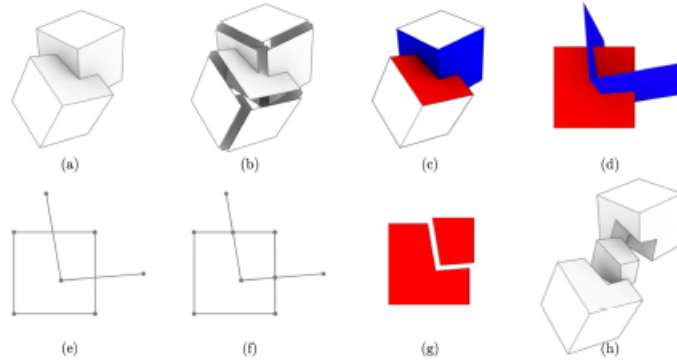


Figure 1: Esempio splitting

Lo splitting avviene mediante la riduzione della faccia di interesse e tutte quelle di possibile intersezione con lei ai loro spigoli di intersezione con il piano $z=0$. Nella figura, la faccia rossa viene ridotta ai suoi spigoli di bordo, così come le altre incidenti vengono ridotte agli spigoli di bordo (f); generato il grafo avente come nodi tutte le possibili intersezioni questo viene ridotto alla sua componente di lunghezza massimale e su questa vengono estratte le due celle. Nella figura sottostante (punto (d)) è rappresentato il risultato dello splitting: per ciascuna delle celle originali si producono le celle della sua suddivisione ma anche tutti gli spigoli suddivisi e tutti i vertici indotti dalla suddivisione.

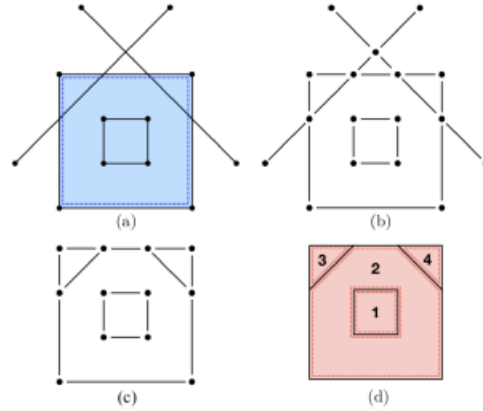


Figure 2: Risultato splitting

spaceindex

Per la parallalizzazione abbiamo usato la macro `@spawn` e creato delle funzioni aggiuntive di supporto, `createIntervalTree` (già citata in `boxcovering`) e `removeIntersection`, funzione che elimina le intersezioni di ogni bounding box con loro stessi. Grazie a questo, le prestazioni hanno subito un notevole miglioramento, passando da $123 \mu s$ a $60 \mu s$.

Risultati ottenuti con la macchina Nvidia DGX-1: da $82.399 \mu s$ a $56.714 \mu s$

fragmentlines

Per la funzione `fragmentlines` abbiamo migliorato le performance con i seguenti passi:

1. Abbiamo convertito la list comprehension della creazione dei vettori “params” in un ciclo for in modo da poter utilizzare la macro `@threads` (in quanto task parallelizzabile)
2. Abbiamo allocato `line1` e `line2` fuori dal for in modo tale che venissero distrutti e riallocati ad ogni iterazione
3. Abbiamo eliminato la variabile “fragparams” presente nell’ultima porzione di codice, in quanto riallocava la stessa informazione contenuta in ‘params’ eliminando solo i dopponi. Inoltre, abbiamo aggiunto la macro `threads` a tutte le task parallelizzabili.
4. Abbiamo convertito l’ultimo for each in un for `i=1:n`

Risultati ottenuti con la macchina Nvidia DGX-1: da $187.045 \mu s$ a $184.982 \mu s$

coordintervals

Per la funzione coordintervals essendo molto semplice, non sono serviti grandi interventi. Si è provato a convertire il ciclo nel tipo `i=1:n` per poter usare `@inbounds` ma cambiamento non ha provocato grandi miglioramenti.

Test

Una volta parallelizzato e ottimizzato le funzioni siamo passate alla fase di testing per verificare il corretto funzionamento del codice.

Inizialmente sono stati eseguiti i test pre-esistenti e, dopo aver verificato il successo di questi, si è proceduto alla realizzazione di nuovi test:

- @testset "createIntervalTree test": creato un `OrderedDict` e un `intervaltrees` vogliamo testare che i dati siano stati disposti nel giusto ordine nella struttura dati. Per farlo estraiamo i singoli valori e li confrontiamo con i valori che ci aspettiamo di trovare nelle singole locazioni.
- @testset "removeIntersection test": avendo isolato il task della funzione `spaceindex` che rimuove le intersezioni dei singoli `boundingbox` con se stesso, vogliamo assicurarci che funzioni nel modo corretto. Per farlo creiamo un array `covers` di test e controlliamo che la funzione modifichi la struttura dati nel modo corretto per ogni valore.
- @testset "addIntersection test": avendo isolato il task della funzione `boxcovering` che aggiunge in `'covers'` in `i`-esima posizione tutti i `bounding box` che intersecano l'`i`-esimo `bounding box`, vogliamo assicurarci che funzioni nel modo corretto. Per farlo creiamo un `boundingbox` di test e un `OrderedDict` con cui creare un `intervalTree`. A questo punto diamo queste variabili come input alla nostra funzione e confrontiamo il risultato ottenuto con quello atteso.
- test "spaceindex": Per provare l'effettivo funzionamento di `spaceindex` bisogna controllare se il `boundingbox` `i`-esimo interseca tutti i `boundingbox` contenuti nella variabile `covers[i]`, e se non interseca quelli che non sono contenuti in `covers[i]`. Di ogni `boundingbox` conosciamo una coppia di punti (`N1`, `N2`) che sono i punti opposti del parallelepipedo rispettivamente più vicini e più lontani dall'origine degli assi. Un `boundingbox` `A` interseca un `boundingbox` `B` se `A` contiene `B` (o viceversa), oppure se almeno uno dei suoi punti si trova all'interno di `B`, cioè se, per ogni coordinata `x`, `y` e `z`, vale che $N1b \leq Na \leq N2b$

Esempio

Un esempio di visualizzazione del lavoro svolto nello splitting è il seguente :

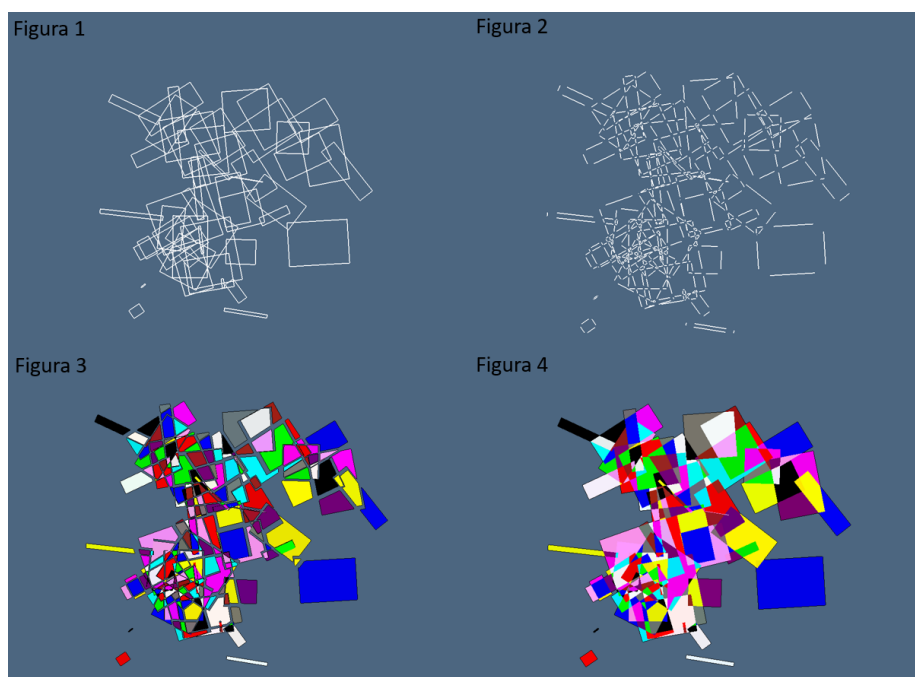


Figure 3: Esempio di visualizzazione

Si vede come l'elemento i -esimo rappresenta quali intersezioni ha il bounding box i -esimo con gli altri bounding box. Successivamente viene eseguita l'intersezione di coppie di segmenti di linea: in particolare i nuovi punti generati dall'intersezione tra spigoli.

Conclusioni

In generale, abbiamo notato che utilizzando le macro `@inbounds` e `@thread` non sempre le prestazioni migliorano. Inoltre, in alcuni casi abbiamo provato ad utilizzare la macro `@async`, notando un notevole peggioramento delle prestazioni; quindi, abbiamo deciso di non inserirlo nel codice già ottimizzato.

Grafo delle dipendenze

la funzione `edge_code1_15` rappresenta le 15 funzioni create per l'ottimizzazione di `pointInPolygon`.

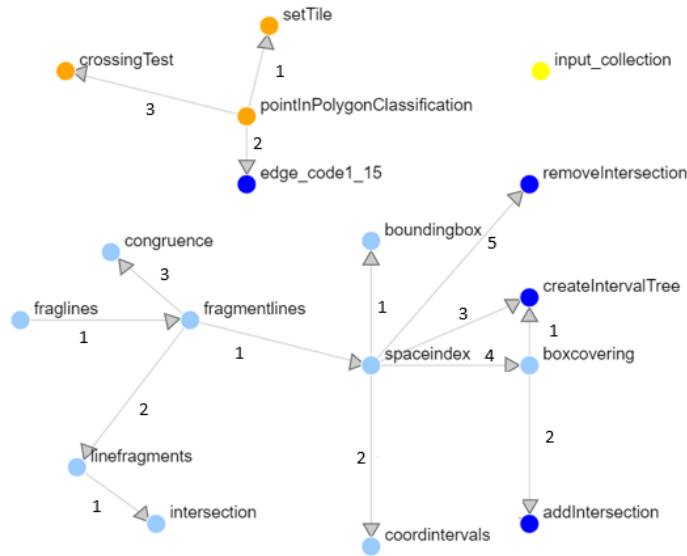


Figure 4: Grafo delle dipendenze