Prodotto Parallelo tra Matrici

Sistemi di Calcolo Parallelo e Applicazioni

Alessandro Lioi, 0333693

Introduzione

Introduzione - Obiettivi

Sviluppare un nucleo di calcolo parallelo per: $C \leftarrow C + AB$ con

- $A \in \mathbb{R}^{m \times k}$
- $B \in \mathbb{R}^{k \times n}$
- ullet quindi $C \in \mathbb{R}^{m imes n}$

Tramite:

- MPI: basato su scambio di messaggi su processi diversi
- OpenMP: basato su memoria condivisa
- MPI+OpenMP: approccio ibrido

1

Introduzione - Metriche

- FLOPS = $\frac{2 \cdot mnk}{T}$: operazioni in aritmetica floating-point per secondi
- Speed-Up = $\frac{T_s}{T_p}$
- Relative Error $= \frac{||C_s C_p||}{||C_s||}$ con
 - C_s: C calcolata con computazione seriale
 - ullet C_{ρ} : C calcolata con computazione parallela
 - ullet || \cdot ||: norma di **Frobenius**

MPI: Message Passing Interface

MPI

Il programma si divide in 3 fasi:

- 1. Distribuzione iniziale delle matrici nei vari processi
- 2. Calcolo matrice locale C
- 3. Raccolta matrice finale C

MPI - Distribuzione Matrici

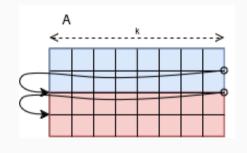
				A		В				С		
Process Grid			0, 1, 2] [0	1	2	
0	1 4	2		3, 4, 5		0 3 6 9	1 4 7 10	2 5 8 11		3	4	5
6	7	8		6, 7, 8						6	7	8
				9, 10, 11						9	10	11

- ispirata alla distribuzione dei dati di ScaLAPACK
- 2D Block Distribution sulla matrice C
- distribuzione il più fair possibile
- gestisce ogni dimensione di matrice e numero di processi, mantenendo l'errore relativo nullo

MPI - Distribuzione Matrici — Variante 1

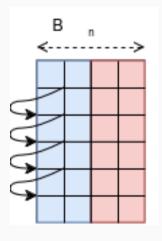
- Processo root genera e distribuisce le matrici ai vari processi tramite MPI_Scatterv e l'uso di MPI_Datatype custom
- Uso di un MPI_Datatype per le righe e uno per le colonne
- In MPI_Scatterv si specificano quante righe/colonne inviare e da quale riga/colonna partire
- Esempio Reale: analisi dei dati, algoritmi di machine learning centralizzati

MPI - Distribuzione Matrice A — Variante 1



- MPI_Datatype di tipo vector con:
 - numero di blocchi 1
 - ullet lunghezza del blocco k
 - stride k

MPI - Distribuzione Matrice B — Variante 1

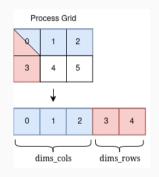


- MPI_Datatype di tipo vector con:
 - numero di blocchi k
 - ullet lunghezza del blocco 1
 - stride n

MPI - Distribuzione Matrici — Variante 2

- Processo root genera e distribuisce i seed per ogni parte della matrice
- Ogni processo si genera le proprie sotto-matrici A e B locali
- Esempio Reale: simulazioni in ambito scientifico; ogni blocco di una matrice è generata a partire da delle equazioni

MPI - Distribuzione Matrici — Variante 2



- Processo **root** genera dims_rows + dims_cols *seed*
- Tramite MPI_Scatter invia ad ogni processo il seed corrispondente all'indice di riga e colonna (e.g. processo 1 riceve seeds 1 e 3)

MPI - Calcolo e Raccola Risultati

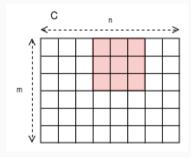


Figure 1: Matrice calcolata dal processo 1 dall'esempio precedente

- Ogni processo calcola la sua parte di C
- Si raccolgono i risultati con MPI_Allreduce
 - Si usa MPI_IN_PLACE per non allocare un buffer aggiuntivo

OpenMP

OpenMP

```
// matrix_transpose in matrix.c
 int i, j;
#pragma omp parallel for
          private(i, j)
          shared(source, transposed)
 for (j = 0; j < cols; j++)
#pragma omp simd
   for (i = 0; i < rows; i++)
      transposed[j * rows + i] =
          source[i * cols + j];
```

- Una variante: con il modello shared-memory, le matrici sono già disponibili per tutti i threads (sia A e B che C)
- Si esegue il nucleo di calcolo parallelo che richiede l'esecuzione della trasposta di B
 - sezione parallela con variabili:
 - private per i, j (variabili di controllo dei loop)
 - condivise per le matrici source e transposed
 - sezione SIMD per usare le istruzioni vettoriali

MPI+OpenMP

MPI+OpenMP

```
add_executable(scpa-mpi-omp-v1
        src/mpi/main-v1.c ...)
add_executable(scpa-mpi-omp-v2
        src/mpi/main-v2.c ...)
target_link_libraries(scpa-mpi-omp-v1
        PUBLIC
        MPI::MPI C
        OpenMP::OpenMP_C m)
target_link_libraries(scpa-mpi-omp-v2
        PUBLTC.
        MPI::MPI C
        OpenMP::OpenMP_C m)
```

- si utilizzano le versioni di MPI
- si compila abilitando anche OpenMP

Nucleo di Calcolo Parallelo

Nucleo di Calcolo Parallelo

```
int i, j, l, ii, jj, ll;
\#pragma omp parallel for private(i, j, l, ii, jj, ll) shared(a, b, c) collapse(3)
 for (i = 0; i < sub_m; i += 16)
   for (j = 0; j < sub_n; j += 16)
     for (1 = 0: 1 < k: 1 += 16)
       // Block multiplication
       for (ii = i; ii < MIN(i + 16, sub_m); ++ii)
         for (jj = j; jj < MIN(j + 16, sub_n); ++jj) {
           float sum = 0:
#pragma omp simd reduction(+ : sum)
           for (11 = 1; 11 < MIN(1 + 16, k); 11++)
              sum += a[ii * k + ll] * b[jj * k + ll];
           c[(ii + row_offset) * n + (jj + col_offset)] += sum;
```

Nucleo di Calcolo Parallelo - Loop Esterni

```
int i, j, l, ii, jj, ll;
#pragma omp parallel for private(i, j, l, ii, jj, ll) shared(a, b, c) collapse(3)
for (i = 0; i < sub_m; i += 16)
  for (j = 0; j < sub_n; j += 16)
  for (l = 0; l < k; l += 16)</pre>
```

- ullet ogni processo/thread esegue un prodotto a blocchi di dimensione $16=rac{64}{4}$
 - 64 bytes: dimensione linea di cache
 - 4 bytes: dimensione float
- sezione parallela con:
 - variabili di controllo dei loop *private*
 - variabili delle matrici condivise
 - collapse(3) per unire i cicli esterni; ogni thread si occupa quindi di un blocco

Nucleo di Calcolo Parallelo - Loop Interni

```
// Block multiplication
for (ii = i; ii < MIN(i + 16, sub_m); ++ii)
    for (jj = j; jj < MIN(j + 16, sub_n); ++jj) {
        float sum = 0;
#pragma omp simd reduction(+ : sum)
        for (ll = l; ll < MIN(l + 16, k); ll++)
            sum += a[ii * k + ll] * b[jj * k + ll];
        c[(ii + row_offset) * n + (jj + col_offset)] += sum;
}</pre>
```

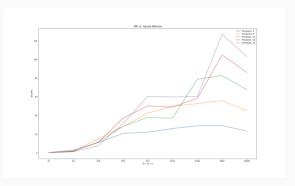
- calcolo effettivo del valore di C_{ii,jj}
- uso della variabile temporanea sum per ridurre gli accessi in C
- sezione di OpenMP SIMD con funzione di riduzione sum per usare istruzioni vettoriali
- row_offset e col_offset impostati da MPI per scrivere solo sul blocco di interesse di C

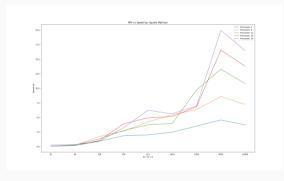
Nucleo di Calcolo Parallelo - Considerazioni Aggiuntive

- se possibile, si allocano le matrici con la funzione aligned_alloc con dimensione 16
- si usa la keyword restrict nella segnatura della funzione del kernel di calcolo
- opzioni di compilazione:
 - -03
 - -march=native
 - -ffast-math

Performance

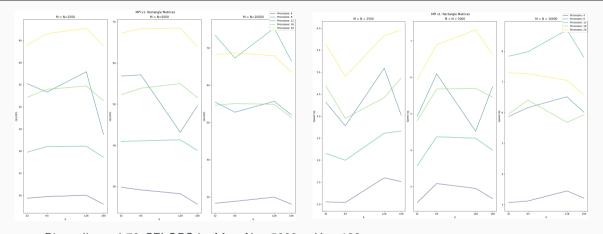
MPI Performance - Matrici Quadrate





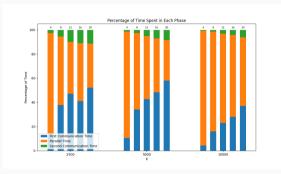
- Picco di 120 GFLOPS in M = N = K = 5000
- ullet Speed Up massimo in M=N=K=5000

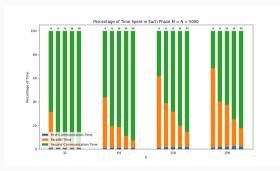
MPI Performance - Matrici Rettangolari



- ullet Picco di quasi 70 GFLOPS in M=N=5000 e K=128
- situazione analoga al caso quadrato

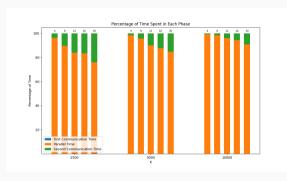
MPI v1 Performance - Distribuzione Tempo

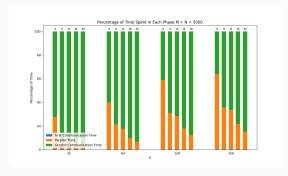




- Caso quadrato: maggior parte del tempo usato per inviare le matrici iniziali
- Caso rettangolare: raccolta dei risultati più pesante
 - comunicazione iniziale e computazione parallela più brevi
 - comunicazione finale con gli stessi tempi del caso quadrato

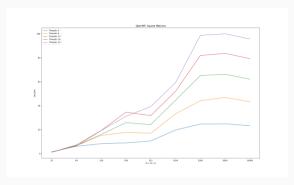
MPI v2 Performance - Distribuzione Tempo

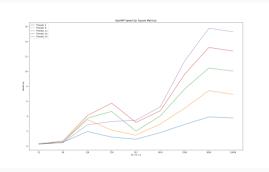




- Comunicazione iniziale praticamente nulla
- Caso rettangolare: comunicazione finale sembra essere più pesante, ma valgono le stesse considerazioni della variante 1

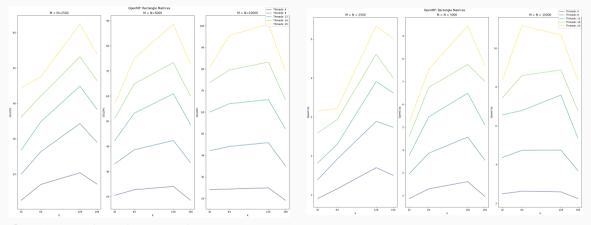
OpenMP Performance - Matrici Quadrate





- Picco dei GFLOPS e Speed Up in M = N = K = 5000
- Calo delle performance in M = N = K = 512:
 - eseguendo con callgrind e perf non risultano anomalie particolari sull'uso di memoria/cache
 - aumentando la dimensione del blocco a 32, si ha un aumento delle performance

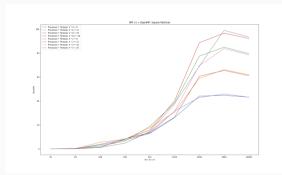
OpenMP Performance - Matrici Rettangolari

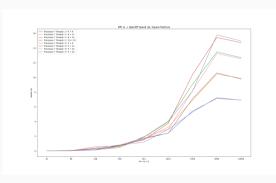


Situazione analoga al caso quadrato

MPI+OpenMP Performance - Matrici Quadrate

Configurazione con 2 o 4 processi e numero di thread variabili in modo tale da avere $process \cdot thread = 20$

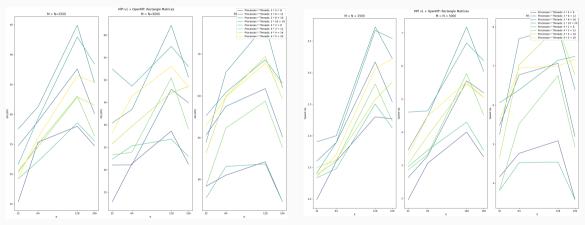




Picco delle performance con la configurazione con 4 processi e 5 threads

MPI+OpenMP Performance - Matrici Rettangolari

Configurazione con 2 o 4 processi e numero di thread variabili in modo tale da avere $process \cdot thread = 20$



Picco delle performance con la configurazione con 2 processi e 10 threads

Grazie Per l'Attenzione!

Il codice è presente su GitHub al seguente link: https://github.com/lioia/scpa