



UNIVERSITÉ IBN TOFAIL

FACULTÉ DES SCIENCES - KENITRA

DÉPARTEMENT INFORMATIQUE
MASTER INFORMATIQUE ET INTELLIGENCE ARTIFICIELLE

COMPTE RENDU

TP 5 : Optimisation de calculs parallèles avec la réduction en OpenMP

Réalisé par :

Anas BOUKHLIJA

Encadré par :

Pr. Nada FAQIR

Table des matières

1	Phase	e 1 : Implémentation d'un calcul parallèle simple avec réduction	3
	1.1	Implémentation de l'algorithme de Monte-Carlo	3
	1.2	Utilisation de la réduction en OpenMP	4
2	Phase	2: Optimisation des performances	5
	2.1	Stratégies d'optimisation	5
	2.2	Tests de performance	7
3	Phase	3: Mesure et analyse des performances	7
	3.1	Mesure du speedup et de l'efficacité	7
	3.2	Analyse des points de contention	10

Table des figures

1 Phase 1 : Implémentation d'un calcul parallèle simple avec réduction

1.1 Implémentation de l'algorithme de Monte-Carlo

Implémentation de l'algorithme de Monte-Carlo pour estimer la valeur de pi en utilisant une approche séquentielle.

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
# #include < time.h>
5 int main() {
     // Nombre d'echantillons a generer
              = 100000000;
     int count = 0;
     // Initialiser le generateur de nombres aleatoires
     srand(time(NULL));
     // Boucle pour generer des points aleatoires
     for (int i = 0; i < n; i++) {</pre>
15
          // Generer des coordonnees aleatoires dans le carre [0, 1]
     x [0, 1]
          double x = (double)rand() / RAND_MAX;
          double y = (double)rand() / RAND_MAX;
          // Verifier si le point est a l'interieur du cercle de
    rayon 1
          if (x * x + y * y \le 1) {
              // Point a l'interieur du cercle
              count++;
         }
     }
     // Estimer la valeur de pi
```

1. PHASE 1: IMPLÉMENTATION D'UN CALCUL PARALLÈLE SIMPLE AVEC RÉDUCTION 4

```
double pi = (double)count / n * 4;

printf("Estimation de Pi = %f\n", pi);
return 0;
}
```

1.2 Utilisation de la réduction en OpenMP

Parallélisation du calcul du nombre de points à l'intérieur du cercle grâce à la réduction avec OpenMP.

```
#include <stdio.h>
# include < stdlib.h>
# #include < time.h>
4 #include <omp.h>
6 int main() {
     // Nombre d'echantillons a generer
     int n
           = 1000000000;
     int count = 0;
     // Initialiser le generateur de nombres aleatoires
     srand(time(NULL));
     // Boucle pour generer des points aleatoires
     #pragma omp parallel
     {
         unsigned int seed = time(NULL) ^ omp_get_thread_num();
         #pragma omp for reduction(+:count)
         for (int i = 0; i < n; i++) {</pre>
             // Generer des coordonnees aleatoires dans le carre
    [0, 1] \times [0, 1]
             double x = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX;
             double y = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX;
             // Verifier si le point est a l'interieur du cercle de
     rayon 1
```

2 Phase 2: Optimisation des performances

2.1 Stratégies d'optimisation

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <time.h>
#include <omp.h>

int main() {
    int n = 1000000000;
    int chunk_size = n / 32;

for (int num_threads = 2; num_threads <= 8; num_threads+=2) {
    int global_count = 0;
    double start_time, end_time;

// Set the number of threads
    omp_set_num_threads(num_threads);
</pre>
```

```
start_time = omp_get_wtime(); // Start timing
20
          #pragma omp parallel
              int local_count = 0;
              unsigned int seed = time(NULL) ^ omp_get_thread_num();
              #pragma omp for schedule(dynamic, chunk_size)
              for (int i = 0; i < n; i++) {</pre>
                  double x = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX;
                  double y = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX;
                  if (x * x + y * y \le 1) {
                      local_count++;
                  }
              }
              #pragma omp atomic
              global_count += local_count;
          }
          end_time = omp_get_wtime();
          double pi = (double)global_count / n * 4;
          printf("Threads : %d, Estimation de Pi = %f, Temps d')
     ex cution = %f secondes\n", num_threads, pi, end_time -
     start_time);
     }
     return 0;
48 }
```

Nous avons optimisé l'algorithme Monte-Carlo pour estimer pi avec plusieurs améliorations :

- Équilibrage des charges : Utilisation de schedule(dynamic, chunk-size) pour une meilleure répartition des itérations entre les threads.
- Réduction des conflits de cache : Compteurs locaux par thread pour éviter les accès

concurrents à une variable partagée.

• **Minimisation des dépendances :** Variables locales pour chaque thread, réduisant les accès partagés et les blocages.

2.2 Tests de performance

Résultat de l'exécution

```
Threads: 2, Estimation de Pi = 3.141573, Temps d'exécution = 11.731465 secondes Threads: 4, Estimation de Pi = 3.141568, Temps d'exécution = 10.738926 secondes Threads: 6, Estimation de Pi = 3.141603, Temps d'exécution = 9.323693 secondes Threads: 8, Estimation de Pi = 3.141602, Temps d'exécution = 10.273215 secondes
```

3 Phase 3: Mesure et analyse des performances

3.1 Mesure du speedup et de l'efficacité

```
if (x * x + y * y \le 1) {
              global_count_seq++;
          }
      }
23
      double end_time_seq = omp_get_wtime();
      double pi_seq = (double)global_count_seq / n * 4;
      printf("Version sequentielle: Estimation de Pi = %f, Temps d')
     execution = %f secondes\n", pi_seq, end_time_seq -
     start_time_seq);
     // ---- Version Parall le ----
     for (int num_threads = 2; num_threads <= 8; num_threads += 2)</pre>
     {
          int global_count = 0;
          double start_time, end_time;
          omp_set_num_threads(num_threads);
          start_time = omp_get_wtime();
          #pragma omp parallel
          {
              int local_count = 0;
              unsigned int seed = time(NULL) ^ omp_get_thread_num();
              #pragma omp for schedule(dynamic, chunk_size)
              for (int i = 0; i < n; i++) {</pre>
                  double x = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX;
                  double y = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX;
                  if (x * x + y * y \le 1) {
                      local_count++;
                  }
              }
              #pragma omp atomic
```

```
global_count += local_count;
}

end_time = omp_get_wtime();

double pi = (double)global_count / n * 4;

// Calcul du speedup et de l'efficacite
double speedup = (end_time_seq - start_time_seq) / (
end_time - start_time);
double efficiency = speedup / num_threads;

printf("Threads : %d, Estimation de Pi = %f, Temps d'
execution = %f secondes, Speedup = %f, Efficacite = %f\n",
num_threads, pi, end_time - start_time, speedup,
efficiency);
}

return 0;
```

3.2 Analyse des points de contention

Résultat de l'exécution

Version séquentielle : Estimation de Pi = 3.141595, Temps d'exécution = 18.979354 secondes Threads : 2, Estimation de Pi = 3.141587, Temps d'exécution = 11.272648 secondes, Speedup = 1.683664, Efficacité = 0.841832

Threads: 4, Estimation de Pi = 3.141576, Temps d'exécution = 8.085170 secondes, Speedup = 2.347428, Efficacité = 0.586857

Threads: 6, Estimation de Pi = 3.141597, Temps d'exécution = 7.302728 secondes, Speedup = 2.598940, Efficacité = 0.433157

Threads: 8, Estimation de Pi = 3.141608, Temps d'exécution = 6.353411 secondes, Speedup = 2.987270, Efficacité = 0.373409

Interprétation

- **Estimation de Pi** : Les résultats sont cohérents et proches de la valeur réelle de Pi.
- **Temps d'exécution** : Le temps diminue avec l'augmentation du nombre de threads, indiquant une amélioration des performances.
- **Speedup** : Modeste, atteignant 2.99 avec 8 threads, suggérant des limites à l'efficacité de la parallélisation.
- **Efficacité**: Excellente avec 2 threads (0.84) mais diminue à 0.37 avec 8 threads, indiquant une surcharge croissante.