

2024/25

Nom: DADA SIMEU CÉDRIC DAREL

Email: cedric-darel.dada@ensta-paris.fr

**Titre:** Compte rendu TP 1

# **STIC**

ENSTA Paris, Institut Polytechnique de Paris

# Table des matières

# Table des figures

## 1 Produit matrice-matrice

#### 1.1 Explication des résultats

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	12.5931	170.03	
1024	17.6935	121.371	
1025	12.8699	167.35	

TABLE 1 – Temps de calcul et performances en MFlops pour différentes dimensions de matrices.

Lorsque l'on exécute le programme avec différentes dimensions (1023, 1024, et 1025), on constate que : La dimension 1024 prend plus de temps que les autres. Cela est dû à l'alignement des données dans la mémoire cache. Lorsque la taille de la matrice correspond exactement à une puissance de deux (comme 1024), les lignes successives de la matrice peuvent se retrouver sur les mêmes lignes de cache, provoquant des conflits de cache (cache thrashing). Cela force le système à recharger fréquemment les lignes de cache, augmentant ainsi le temps d'exécution.

Solution proposée : Pour résoudre ce problème, on peut ajouter un padding (remplissage) aux matrices afin de décaler leur alignement en mémoire. Par exemple, ajoutez une ligne ou une colonne supplémentaire pour éviter ces conflits.

#### 1.2 Première optimisation : Permutez les boucles jusqu'à obtenir un temps optimum

Dans prodSubBlocks, les boucles sont organisées comme suit :

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	12.5931	170.03	
1024	17.6935	121.371	
1025	12.8699	167.35	

TABLE 2 – Temps de calcul et performances en MFlops pour différentes dimensions de matrices (i,k,j).

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	1.46737	1459.21	
1024	7.05546	304.372	
1025	1.52632	1411.1	

TABLE 3 – Temps de calcul et performances en MFlops pour différentes dimensions de matrices (permutation i,j,k).

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	1.12464	1915.09	
1024	1.1314	1892.53	
1025	1.1196	1918.09	

TABLE 4 – Temps de calcul et performances en MFlops pour différentes dimensions de matrices (permutation j,k,i).

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	3.52183	584.697	
1024	7.20673	297.983	
1025	3.68359	1918.09	

TABLE 5 – Temps de calcul et performances en MFlops pour différentes dimensions de matrices (permutation j,i,k).

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	10.2218	209.474	
1024	17.5939	122.059	
1025	10.2415	1918.09	

TABLE 6 – Temps de calcul et performances en MFlops pour différentes dimensions de matrices (permutation k,i,j).

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	1.19066	1798.32	
1024	1.03645	2071.97	
1025	1.66156	1296.24	

Table 7 – Temps de calcul et performances en MFlops pour différentes dimensions de matrices (permutation k,j,i).

**Optimisation**: Le stockage des matrices dans Matrix est basé sur un format colonne-major (car m\_arr\_coefs[i+j\*nbRows] accède d'abord aux colonnes). Pour maximiser l'utilisation du cache, il est préférable de permuter les boucles afin de parcourir les colonnes avant les lignes. La permutation optimale serait :

```
for (int j = iColBlkB; j < std::min(B.nbCols, iColBlkB + szBlock); j++)
for (int k = iColBlkA; k < std::min(A.nbCols, iColBlkA + szBlock); k++)

for (int i = iRowBlkA; i < std::min(A.nbRows, iRowBlkA + szBlock); ++i)

C(i, j) += A(i, k) * B(k, j);
</pre>
```

#### Explication :

En parcourant les colonnes avant les lignes, nous minimisons les sauts en mémoire et exploitons pleinement les données chargées dans le cache. En effet, lorsqu'une donnée est chargée dans le cache, quelques unes de ses valeurs voisines y sont également chargées, et ainsi, en permutant la boucle de cette façon, nous récupérons ces données directement dans le cache. Cette permutation réduit significativement le temps d'exécution. Ainsi nous commençons par itérer sur j car j désigne toujours une colonne dans le calcul C(i, j) += A(i, k) \* B(k, j). Ensuite nous continuons par k qui désigne en meme temps une ligne dans B et une colonne dans A. Nous terminons ensuite par i qui désigne une ligne dans A.

# 1.3 Première parallélisation

À l'aide d'OpenMP, parallélisons le produit matrice-matrice

#### **Explication**

- La directive #pragma omp parallel for nous permet de paralléliser la boucle externe sur j, distribuant les colonnes de C entre les threads.
- Ainsi, chaque thread calcule indépendamment les contributions pour ses colonnes attribuées, garantissant l'absence de conflits d'accès mémoire

#### Mesure de l'acclération

```
Pour OMP_NUM_THREADS=4, on a une accélaration de \frac{1,537}{0.512} = 3.00
Pour OMP_NUM_THREADS=16, on a une accélaration de \frac{1,537}{0.4045} = 3.80
```

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	1.30567	1639.92	
1024	1.87234	1146.95	
1025	1.43565	1500.21	
Moyenne	1,537	1429,03	

TABLE 8 – Performances pour OMP\_NUM\_THREADS=1.

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	0.384401	5570.22	
1024	0.68271	3145.53	
1025	0.46899	4592.38	
Moyenne	0,512	4436,04	

TABLE 9 - Performances pour OMP\_NUM\_THREADS=4.

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	0.358636	5970.4	
1024	0.431726	4974.18	
1025	0.423238	5088.82	
Moyenne	0,4045	5344,47	

TABLE 10 – Performances pour OMP\_NUM\_THREADS=16.

## 1.4 Pourquoi il est possible d'améliorer encore les résultats?

Les performances peuvent être améliorées grâce au blocking (ou blocage de cache). Diviser les matrices en sous-blocs permet de mieux exploiter les caches L1/L2.

## 1.5 Deuxième optimisation : Optimisez le produit matrice-matrice par bloc

```
namespace {

void prodSubBlocks(int iRowBlkA, int iColBlkB, int iColBlkA, int szBlock,

const Matrix& A, const Matrix& B, Matrix& C) {

for (int j = iColBlkB; j < std::min(B.nbCols, iColBlkB + szBlock); ++j) {

for (int k = iColBlkA; k < std::min(A.nbCols, iColBlkA + szBlock); ++

k) {

const double b_kj = B(k, j);

for (int i = iRowBlkA; i < std::min(A.nbRows, iRowBlkA + szBlock));

; ++i) {

C(i, j) += A(i, k) * b_kj;

}

}

}

}

}
```

```
int findOptimalBlockSize(const Matrix& A, const Matrix& B) {
                    std::vector<int> sizes = {16, 32, 64, 128, 256};
15
                    double best_time = 1e9;
                   int best_size = 64;
                    for (int sz : sizes) {
                        Matrix C(A.nbRows, B.nbCols, 0.0);
2.0
                        double start = omp_get_wtime();
                        for (int I = 0; I < A.nbRows; I += sz) {</pre>
                            for (int J = 0; J < B.nbCols; J += sz) {</pre>
                                 for (int K = 0; K < A.nbCols; K += sz) {</pre>
25
                                     prodSubBlocks(I, J, K, sz, A, B, C);
                                }
                            }
                        }
31
                        double duration = omp_get_wtime() - start;
                        if (duration < best_time) {</pre>
                            best_time = duration;
                            best_size = sz;
34
                        }
35
                   }
36
                    std::cout << "[OPTIM] Taille de bloc optimale: " << best_size << std::
      endl;
                    return best_size;
               }
40
               } // namespace
42
               Matrix operator*(const Matrix& A, const Matrix& B) {
43
                   Matrix C(A.nbRows, B.nbCols, 0.0);
                   const int szBlock = 256;
45
                    for (int I = 0; I < A.nbRows; I += szBlock) {</pre>
                                                                            // Parcours lignes A
47
                        for (int J = 0; J < B.nbCols; J += szBlock) {</pre>
                                                                            // Parcours colonnes
      В
                            for (int K = 0; K < A.nbCols; K += szBlock) { // Parcours commun</pre>
49
50
                                 prodSubBlocks(I, J, K, szBlock, A, B, C);
                            }
                        }
                   }
                    return C;
```

**Conclusion:** Nous voyons que globalement, la taille optimale est **256**.

**Commentaire :** Notre machine (avec un Intel(R) Core(TM) i5-10210U) possède 6MiB de cache L3 et 1MiB répartis sur 4 cœurs en cache L2, soit environ 256KiB par cœur (voir fig ?? et ??), et il se trouve que la taille 256 offre le meilleur compromis en termes de :

- $-3 \times 512 \times 512 \times \text{sizeof(double)} = 3 \times 512 \times 512 \times 8 = 6291456 \text{ octets} = 6144KB = \text{taille cache L3}(voir fig??)$
- Réutilisation des données : Un bloc de taille  $256 \times 256$  en double précision (où chaque double occupe 8 octets) représente environ  $256 \times 256 \times 8 = 524$  288 octets (soit 512 KiB). Ce bloc (ou la combinaison de

blocs issus de A, B et C) est dimensionné de façon à exploiter au mieux la capacité des caches de niveau L2 et L3.

- Amortissement du coût de chargement : Avec une taille de bloc bien choisie, une fois les sous-matrices chargées dans le cache, de nombreux calculs peuvent être effectués sans accéder à la mémoire principale.
- Optimisation pour la hiérarchie mémoire de votre machine : Les tailles de caches (L1, L2, L3) et la structure de la mémoire influencent fortement le choix d'un bloc optimal. Le fait que 256 apparaisse comme la meilleure taille dans vos tests expérimentaux est lié aux capacités spécifiques de votre ordinateur.

```
• cedric@ns2:/media/cedric/DSCD/Notes cours 2A/Parallel_architecture/Cours_Ensta_2025/travaux_diriges/tp1/sources$ lscpu
                                                  x86 64
   Mode(s) opératoire(s) des processeurs :
   Address sizes:
                                                  39 bits physical, 48 bits virtual
   Boutisme
                                                  Little Endian
   Liste de processeur(s) en ligne :
   Nom de modèle :
                                                  Intel(R) Core(TM) i5-10210U CPU @ 1.60GHz
     Famille de processeur :
     Vitesse maximale du processeur en MHz : 4200,0000
      Vitesse minimale du processeur en MHz : 400,0000
     BogoMIPS:
                                                  4199.88
                                                  fpu vme de pse tsc msr pae mce cx8 apic sep mtrr pge mca cmov pat pse36 clflush dts
                                                  call nx pdpelgb rdtscp lm constant tsc art arch perfmon pebs bts rep good nopl xtopo
                                                 clmulqdq dtes64 monitor ds_cpl vmx est tm2 ssse3 sdbg fma cx16 xtpr pdcm pcid sse4 1 e timer aes xsave avx f16c rdrand lahf_lm abm 3dnowprefetch cpuid_fault epb ssbd ibr
                                                  lexpriority ept vpid ept ad fsgsbase tsc adjust bmil avx2 smep bmi2 erms invpcid mpx
                                                  abilities
 Virtualization features:
   Virtualisation :
 Caches (sum of all):
                                                  128 KiB (4 instances)
128 KiB (4 instances)
   L1d:
                                                  1 MiB (4 instances)
6 MiB (1 instance)
   L2:
 NUMA:
 Vulnerabilities:
   Itlb multihit:
                                                  KVM: Mitigation: VMX disabled
                                                  Not affected
                                                  Not affected
   Reg file data sampling:
   Spec store bypass:
                                                  Mitigation; Speculative Store Bypass disabled via prctl
                                                  Mitigation; usercopy/swapgs barriers and user pointer sanitization
                                                  Mitigation; Enhanced / Automatic IBRS; IBPB conditional; RSB filling; PBRSB-eIBRS SW
   Srbds:
   Tsx async abort:
                                                  Not affected
```

FIGURE 1 – Résultat de la commande Iscpu

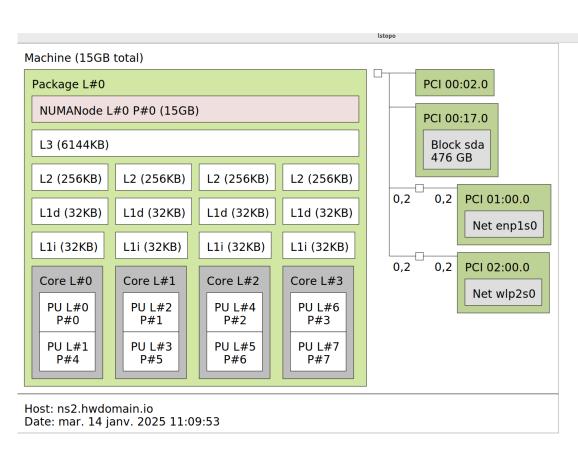


FIGURE 2 – Résultat de la commande Istopo : Nous pouvons visualiser les tailles des caches

Taille	16	32	64	128	256	512	1024	2048
1023	0.877341	0.878256	0.733389	1.03299	0.676715	0.651583	1.20526	1.03614
1024	1.12949	1.01766	1.05318	1.08051	0.82404	0.842222	0.818224	1.07987
1025	1.45106	1.16611	1.08126	0.811277	0.688898	0.653469	0.878042	0.872889
2046	8.22054	8.07098	6.03957	5.93782	5.58254	5.51449	7.9085	7.32629
2048	11.9397	8.48291	6.47482	5.90392	5.35617	5.55441	6.97363	7.13192
2050	9.95203	8.08087	6.05346	5.87249	5.60779	5.48918	6.90816	7.59353

TABLE 12 - OMP\_NUM\_THREADS=1

# 1.6 Comparer le temps pris par rapport au produit matrice-matrice "scalaire"

La version par bloc devrait être significativement plus rapide grâce à une meilleure utilisation des caches. Pour une taille de blocs de **256**, et un thread, nous avons une durée de moyenne (pour les dimensions 1023, 1024 et 1025) de **0,789 secondes** contre **1,537 secondes** pour le produit matrice-matrice scalaire.

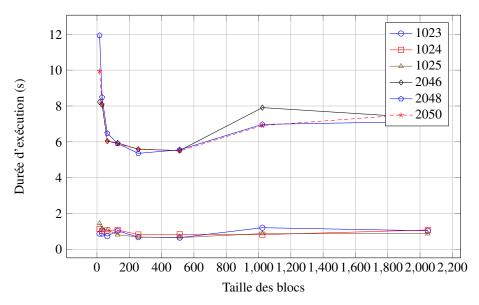


FIGURE 3 – Durées d'exécution en fonction de la taille des blocs pour chaque taille de problème. (OMP\_NUM\_THREADS=1)

## 1.7 Parallélisation du produit matrice-matrice par bloc

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	0.625676	3422.21	
1024	1.33775	1605.29	
1025	1.24341	1732.16	
Moyenne	1,06	2253,22	

TABLE 13 – Performances pour OMP\_NUM\_THREADS=1.

.

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	0.224386	9542.48	
1024	0.23782	9029.87	
1025	0.403212	5341.56	
Moyenne	0,288	7971,30	

TABLE 14 – Performances pour OMP\_NUM\_THREADS=4.

.

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	0.255513	8380.01	
1024	0.257188	8349.86	
1025	0.228108	9441.95	
Moyenne	0,247	8723,94	

TABLE 15 – Performances pour OMP\_NUM\_THREADS=16.

**Mesure de l'accélération** Nous obtenons une accélération de  $\frac{1.06}{0.288} = 3,68$  pour 4 threads et de  $\frac{1.06}{0.247} = 4,29$  pour 16 threads.

### Comparaison avec le produit matrice-matrice "scalaire"

- 1. **Observation** : L'accélération parallèle est supérieure pour la version par blocs.
- 2. Explications:
  - Réduction des conflits de cache : Les blocs isolent les zones mémoire travaillées par chaque thread →
    pas de false sharing.

- Localité mémoire préservée : Chaque thread travaille sur des sous-blocs contigus → meilleure utilisation du cache L1/L2.
- Granularité adaptée : La taille des blocs (ex : 256) équilibre charge de travail et utilisation du cache.

Raison : Le surcoût de synchronisation est amorti par le volume de calcul dans chaque bloc.

#### 1.8 Comparaison avec BLAS

Dimension	Temps CPU (s)	MFlops	
1023	0.0473309	45238.9	
1024	0.0609969	35206.4	
1025	0.057084	37730	
Moyenne	0.055	39391,77	

TABLE 16 – Temps de calcul et performances en MFlops pour différentes dimensions de matrices obtenus avec Blas.

Les performances obtenues avec BLAS sont meilleures que celles obtenues avec notre produit matrice matrice par blocs parallélisé (16 threads). Le rapport moyen des performances  $\approx \frac{0,247}{0.055} = 4.49$ .

La meilleure version est celle de BLAS.

# 2 Parallélisation MPI

#### 2.1 Circulation d'un jeton dans un anneau.

```
#include <stdio.h>
#include <mpi.h>
int main(int argc, char *argv[]) {
    int rank, nbp, token;
    /* Initialisation de l'environnement MPI */
   MPI_Init(&argc, &argv);
    MPI_Comm_rank(MPI_COMM_WORLD, &rank);
    MPI_Comm_size(MPI_COMM_WORLD, &nbp);
    /* On verifie qu'il y a au moins 2 processus */
    if(nbp < 2) {
        if(rank == 0)
            fprintf(stderr, "Ce programme necessite au moins 2 processus.\n");
        MPI_Finalize();
        return 1;
    }
    /* Processus de rang O initialise le jeton et l'envoie au processus de rang 1
    if (rank == 0) {
```

```
token = 1; // initialisation du jeton
                 printf("Processus %d envoie le jeton %d vers le processus 1\n", rank,
24
      token);
                 MPI_Send(&token, 1, MPI_INT, 1, 0, MPI_COMM_WORLD);
25
                  /* Processus O attend ensuite de recevoir le jeton venant du dernier
      processus */
                 MPI_Recv(&token, 1, MPI_INT, nbp - 1, 0, MPI_COMM_WORLD,
      MPI_STATUS_IGNORE);
                 printf("Processus \ \%d \ a \ re \ u \ le \ jeton \ \%d \ depuis \ le \ processus \ \%d\n", \ rank,
      token, nbp - 1);
30
             else f
31
                 /* Tous les autres processus re oivent le jeton du processus precedent
      */
                 MPI_Recv(&token, 1, MPI_INT, rank - 1, 0, MPI_COMM_WORLD,
     MPI_STATUS_IGNORE);
34
                  token++; // incrementation du jeton
                  token);
                 /* Envoi du jeton au processus suivant.
37
                    Le processus nbp-1 envoie vers le processus 0 pour fermer l'anneau. */
38
                 int dest = (rank + 1) % nbp;
                 MPI_Send(&token, 1, MPI_INT, dest, 0, MPI_COMM_WORLD);
40
             }
             MPI_Finalize();
              return 0;
```

#### Exécution

- 1. mpicc jeton.c -o jeton
- 2. mpirun -np 4 ./jeton
- 4 étant la valeur de nbp.

#### Résultat

- Processus 0 envoie le jeton 1 vers le processus 1
- Processus 1 a reçu le jeton et l'incrémente à 2
- Processus 2 a reçu le jeton et l'incrémente à 3
- Processus 3 a reçu le jeton et l'incrémente à 4
- Processus 0 a reçu le jeton 4 depuis le processus 3

#### Calcul très approché de $\pi$

Version séquentielle en c .

```
/* pi_seq.c */

#include <stdio.h>

#include <stdlib.h>

#include <time.h>
```

```
#include <math.h>
          double approximate_pi(unsigned long nbSamples) {
              unsigned long nbDarts = 0;
              for (unsigned long i = 0; i < nbSamples; i++) {</pre>
                  /* Generer un point dans [-1, 1] */
                  double x = (double)rand() / RAND_MAX * 2.0 - 1.0;
                  double y = (double)rand() / RAND_MAX * 2.0 - 1.0;
                  if (x*x + y*y <= 1.0)
                      nbDarts++;
              double ratio = (double)nbDarts / nbSamples;
16
              return 4.0 * ratio;
          }
          int main(void) {
              unsigned long nbSamples = 10000000UL; // par exemple 10 millions de points
21
              srand(time(NULL));
              clock_t tdeb = clock();
              double pi = approximate_pi(nbSamples);
              clock_t tfin = clock();
              double temps = (double)(tfin - tdeb) / CLOCKS_PER_SEC;
              printf("Approximation de pi (sequentiel) = %f\n", pi);
              printf("Temps d'execution = %f secondes\n", temps);
              return 0;
```

#### Paralléliser en mémoire partagée le programme séquentiel en C à l'aide d'OpenMP .

```
/* pi_openmp.c */
          #include <stdio.h>
          #include <stdlib.h>
          #include <time.h>
          #include <math.h>
          #include <omp.h>
          double approximate_pi(unsigned long nbSamples) {
              unsigned long nbDarts = 0;
              #pragma omp parallel
                  unsigned int seed = time(NULL) ^ omp_get_thread_num();
                  unsigned long localCount = 0;
                  #pragma omp for
                  for (unsigned long i = 0; i < nbSamples; i++) {</pre>
                      double x = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX * 2.0 - 1.0;
                      double y = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX * 2.0 - 1.0;
                      if (x*x + y*y <= 1.0)
                          localCount++;
21
                  #pragma omp atomic
                  nbDarts += localCount;
              double ratio = (double)nbDarts / nbSamples;
25
              return 4.0 * ratio;
```

```
int main(void) {
    unsigned long nbSamples = 10000000UL;

double tdeb = omp_get_wtime();

double pi = approximate_pi(nbSamples);

double tfin = omp_get_wtime();

printf("Approximation de pi (OpenMP) = %f\n", pi);
printf("Temps d'execution = %f secondes\n", tfin - tdeb);
return 0;
}
```

Nombre de threads	Approximation de $\pi$ (OpenMP)	Temps d'exécution (secondes)	Accélération
1 thread	3.141976	0.118586	1
4 threads	3.142339	0.055988	2,118061013
8 threads	3.140559	0.054829	2,162833537
16 threads	3.141930	0.04843	2,448606236

TABLE 17 – Résultats de l'approximation de  $\pi$  avec OpenMP pour différents nombres de threads.

#### Mesure de l'accélération (fig ??)

Version en mémoire distribuée avec MPI en C .

```
/* pi_mpi.c */
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <time.h>
#include <math.h>
#include <mpi.h>
int main(int argc, char *argv[]) {
    int rank, nbp;
    MPI_Init(&argc, &argv);
    MPI_Comm_rank(MPI_COMM_WORLD, &rank);
    MPI_Comm_size(MPI_COMM_WORLD, &nbp);
    unsigned long nbSamplesTotal = 10000000UL;
    /* Chaque processus traite une portion des echantillons */
    unsigned long nbSamples = nbSamplesTotal / nbp;
    unsigned long nbDarts_local = 0;
    /* Utiliser une graine differente pour chaque processus */
    unsigned int seed = time(NULL) ^ rank;
    double tdeb = MPI_Wtime();
    for (unsigned long i = 0; i < nbSamples; i++) {</pre>
        double x = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX * 2.0 - 1.0;
        double y = (double)rand_r(&seed) / RAND_MAX * 2.0 - 1.0;
        if (x*x + y*y <= 1.0)
            nbDarts_local++;
```

Nombre de processus	Approximation de $\pi$ (MPI)	Temps d'exécution (secondes)	Accélération
1	3.141547	0.168330	1
2	3.141825	0.084710	1,98713257
4	3.142389	0.072163	2,332635838
6	Erreur	Non disponible	Non disponible
8	Erreur	Non disponible	Non disponible

TABLE 18 – Résultats de l'approximation de  $\pi$  avec MPI pour différents nombres de processus.

#### Mesure de l'accélération (fig ??)

#### Commentaire Causes des erreurs :

Nombre de slots disponibles insuffisant

- Open MPI utilise le concept de slots pour allouer des processus. Un slot correspond à une unité d'allocation (généralement un cœur ou un thread).
- Notre processeur (Intel Core i5-10210U) a 4 cœurs physiques et 8 threads logiques (grâce à la technologie Hyper-Threading (fig ??)).
- Par défaut, Open MPI limite le nombre de slots au nombre de cœurs physiques ou threads disponibles. Si on essaie de lancer plus de processus que de slots disponibles, l'erreur se produit.

#### Version MPI en python avec mpi4py

```
#!/usr/bin/env python3
# pi_mpi.py
from mpi4py import MPI
import time, numpy as np

comm = MPI.COMM_WORLD
rank = comm.Get_rank()
size = comm.Get_size()

nb_samples_total = 40_000_000
```

```
nb_samples = nb_samples_total // size # repartition uniforme des echantillons
          # Debut de la mesure de temps (commence avant le calcul)
          start = MPI.Wtime()
          # Chaque processus initialise sa graine pour g n rer des nombres aleatoires
      diff rents
          np.random.seed(int(time.time()) ^ rank)
          \mbox{\tt\#} Generation des points aleatoires dans [-1, 1] pour x et y
          x = np.random.uniform(-1, 1, nb_samples)
          y = np.random.uniform(-1, 1, nb_samples)
21
          # Compter le nombre de points tombant dans le cercle unite
          local_count = np.count_nonzero(x*x + y*y <= 1.0)</pre>
          # R duire les resultats de tous les processus (somme)
          total_count = comm.reduce(local_count, op=MPI.SUM, root=0)
          # Fin de la mesure de temps
          end = MPI.Wtime()
          # Le processus maitre calcule l'approximation de pi et affiche le temps d'
      execution
          if rank == 0:
              approx_pi = 4.0 * total_count / nb_samples_total
              print(f"Approximation de pi (mpi4py) = {approx_pi}")
            print(f"Temps d'execution = {end - start} secondes")
```

Nombre de processus	Approximation de $\pi$ (MPI)	Temps d'exécution (secondes)	Accélération
1	3.141979	1.43688583	1
2	3.1421147	0.709724572	2,024568243
4	3.1417664	0.684759401	2,098380581
6	Erreur	Non disponible	Non disponible
8	Erreur	Non disponible	Non disponible

TABLE 19 – Résultats de l'approximation de  $\pi$  avec MPI pour différents nombres de processus.

#### 2.2 Diffusion d'un entier dans un réseau hypercube.

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

#include <mpi.h>

int main(int argc, char* argv[]) {
    int rank, nbp, d;
    MPI_Init(&argc, &argv);
    MPI_Comm_rank(MPI_COMM_WORLD, &rank);
    MPI_Comm_size(MPI_COMM_WORLD, &nbp);

// Determination de la dimension d :
```

```
// Si un argument est fourni, on l'utilise ; sinon, on deduit d a partir du
      nb de processus.
              if (argc > 1) {
                  d = atoi(argv[1]);
              } else {
                  // Deduire d si nbp est une puissance de 2.
                  d = 0;
                  int tmp = nbp;
                  while (tmp > 1) {
                      if (tmp % 2 != 0) {
                           if (rank == 0)
                               fprintf(stderr, "Erreur : Le nombre de processus doit etre
      une puissance de 2.\n");
                          MPI_Finalize();
                           exit(EXIT_FAILURE);
24
                      tmp /= 2;
                      d++;
                  }
              }
              // Verification : le nombre de processus doit etre 2^d.
31
              if (nbp != (1 << d)) {</pre>
32
                  if (rank == 0)
                      fprintf(stderr, "Erreur: Pour un hypercube de dimension %d, il faut
      2^d processus (ici %d processus).\n", d, nbp);
                  MPI_Finalize();
                  exit(EXIT_FAILURE);
36
              }
              int token; // le jeton a diffuser
              double tdeb, tfin;
41
              // Mesurer le temps de diffusion
              tdeb = MPI_Wtime();
              // 1. Cas de l'hypercube de dimension 1 (2 processus) :
                    - Si d vaut 1, alors seul 2 processus sont utilises.
                    - Le processus 0 initialise et envoie au processus 1.
              // Ce meme algorithme fonctionne pour d = 2, d = 3 et d = d general.
              if (rank == 0) {
                  token = 12345; // valeur choisie par le programmeur
51
              // Diffusion dans un hypercube en d etapes.
              // Pour chaque etape i, chaque processus echange avec son partenaire defini
54
      par rank xor (1 << i).
              for (int i = 0; i < d; i++) {</pre>
                  int partner = rank ^ (1 << i);</pre>
56
                  if (rank < partner) {</pre>
                      // Le processus avec un rang plus faible envoie d'abord
                      MPI_Send(&token, 1, MPI_INT, partner, 0, MPI_COMM_WORLD);
                  } else {
                       // Celui avec le rang plus eleve recoit
61
                      MPI_Recv(&token, 1, MPI_INT, partner, 0, MPI_COMM_WORLD,
      MPI_STATUS_IGNORE);
        }
```

#### mpirun -np 4 ./compute\_hypercube 2

- Processus 0 : token = 12345, temps de diffusion = 0.000027 secondes
- Processus 1: token = 12345, temps de diffusion = 0.000085 secondes
- Processus 2 : token = 12345, temps de diffusion = 0.000027 secondes
- Processus 3: token = 12345, temps de diffusion = 0.000116 secondes