

Égalité

Fraternité



OS 202 (groupe 2)

Jean-Didier Garaud

Ce document est la propriété de l'ONERA. Il ne peut être communiqué à des tiers et/ou reproduit sans l'autorisation préalable écrite de l'ONERA, et son contenu ne peut être divulgué. This document and the information contained herein is proprietary information of ONERA and shall not be disclosed or reproduced without the prior authorization of ONERA.





TP1 14/01/2025

Produit Matrice-Matrice en OpenMP Mémoire cache Premiers pas en MPI

Algèbre linéaire avec Eigen ou Blas

https://eigen.tuxfamily.org/dox/TopicUsingBlasLapack.html

```
Functional domain
                         Code example
                                                                              BLAS/LAPACK routines
Matrix-matrix opera
                Eigen::Vector<double, size> u(sz):
EIGEN USE BLAS
                Eigen::Matrix<double, sizes...> A;
Matrix-vector oper
EIGEN USE BLAS
                u << ... ; A << ... ;
LU decomposition
EIGEN USE LAPA
                   = A.dot(u):
EIGEN USE LAPA
Cholesky decomposition
                          v1 = m2.selfadjointView<Upper>().llt().solve(v2);
                                                                               ?potrf
EIGEN_USE_LAPACKE
EIGEN USE LAPACKE STRICT
QR decomposition
                          m1.householderOr();
                                                                               ?geqrf
                          m1.colPivHouseholderOr():
                                                                               ?geqp3
EIGEN USE LAPACKE
EIGEN_USE_LAPACKE_STRICT
Singular value decomposition
                          JacobiSVD<MatrixXd, ComputeThinV> svd:
                                                                               ?gesvd
                          svd.compute(m1);
EIGEN USE LAPACKE
Eigen-value decompositions
                          EigenSolver<MatrixXd> es(m1);
                                                                               ?gees
                          ComplexEigenSolver<MatrixXcd> ces(m1);
                                                                               ?gees
EIGEN USE LAPACKE
                          SelfAdjointEigenSolver<MatrixXd> saes(m1+m1.transpose());
                                                                               ?svev/?heev
                          GeneralizedSelfAdjointEigenSolver<MatrixXd>
                                                                               ?svev/?heev.
EIGEN USE LAPACKE STRICT
                             gsaes(m1+m1.transpose(),m2+m2.transpose());
                                                                              ?potrf
Schur decomposition
                          RealSchur<MatrixXd> schurR(m1):
                                                                               ?gees
                          ComplexSchur<MatrixXcd> schurC(m1):
EIGEN USE LAPACKE
EIGEN USE LAPACKE STRICT
```

```
#include <mkl.h>
            #include <iostream>
            int main() {
               // Définition des dimensions des matrices
               int rows A = 2;
               int cols A = 3:
               int rows B = 3;
               int cols B = 2;
               // Allocation de mémoire pour les matrices
               double* A = (double*)mkl malloc(rows A * cols A * sizeof(double). 64);
               double* B = (double*)mkl malloc(rows B * cols B * sizeof(double), 64);
               double* C = (double*)mkl malloc(rows A * cols B * sizeof(double), 64);
               // Initialisation des matrices
               A[0] = 1.0: A[1] = 2.0: A[2] = 3.0:
               A[3] = 4.0; A[4] = 5.0; A[5] = 6.0;
               B[0] = 7.0: B[1] = 8.0:
               B[2] = 9.0; B[3] = 10.0;
               B[4] = 11.0: B[5] = 12.0:
               // Multiplication de matrices avec MKL
               double alpha = 1.0:
                double beta = 0.0: // Initialisation de C à zéro
               cblas dgemm(CblasRowMajor, CblasNoTrans, CblasNoTrans,
                           rows A, cols B, cols A,
                           alpha, A, cols A,
                           B. cols B.
cblas_dgemm(options...,
        sizes..., pointers...)
               // Libération de mémoire
               mkl free(A):
               mkl free(B);
               mkl free(C):
               return 0:
                                       q++ mkl test.cpp -lmkl rt
```

« Rappels »

- 2 modes de compilation
 - Debug: -g -00 -fbounds-check -D_GLIBCXX_DEBUG programme lent, mais facile à debugger (assert actifs, gdb)
 - Optimisé/Release : -03 -march=native -DNDEBUG
 programme rapide (au top de votre compilateur et de votre processeur)
 - avec clang ou compilateur Intel, les options ont parfois d'autres noms (-0fast pour IntelCXX)
- Avec nos Makefile, c'est assez explicite (make help)
- Avec CMAKE : -DCMAKE_BUILD_TYPE=Release (ou Debug)





• Ex d'un (gros) calcul de production : 3936 cœurs pendant 30x15h.









TP2 04/02/2025

Mandelbrot en MPI
Produit Matrice-vecteur en MPI

Pourquoi le 1er TD est à rendre ?

Pourquoi faire un github

- Compétences secondaires
- GDB
- Git branch, fork,
- Merge request et revue de code
- Rédaction, analyse



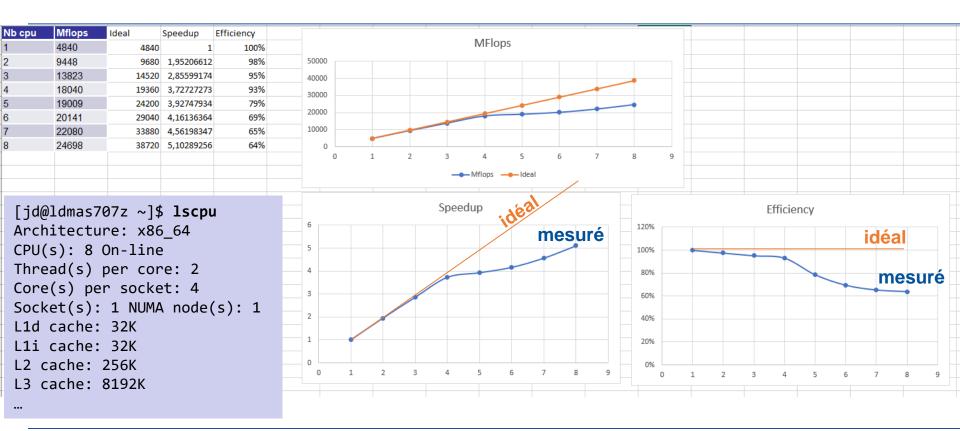
Les points clés du TD1

- Speedup (planche suivante)
- Taille du cache et taille des blocs
 - 3 matrices 512x512 prennent ~6Mo de cache:
 3 (matrices) * 512^2 (nombres) * 8(sizeof double) = 6144k
- MPI send / recv
- Les croquis « jeu de rôle » en MPI





Performances : speedup, efficacité







Misc

- Produit mat mat : l'an dernier on a donné un nom à ce type d'algo.
- Ecrire un programme perf_test[.py,.sh,...] qui prend le tableau précédent et trace les 3 courbes de la planche précédente (vitesse, speedup, efficacité).







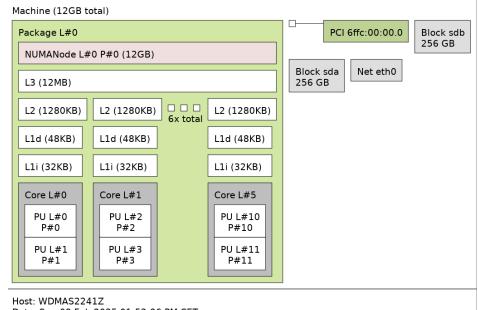
Liberté Égalité Fraternité



TP3

Retour sur TP1

- La mémoire cache a plein de propriétés : 1stopo
 - Rapide
 - Petite
 - Multi-niveaux
 - Attachée à un CPU
 - Associative
 - Localité des données



Date: Sun 09 Feb 2025 01:52:06 PM CET





Retour sur TP1 - Quiz

- La mémoire cache a plein de propriétés :
 - Rapide
 - Petite
 - Multi-niveaux
 - Attachée à un CPU
 - Associative
 - Localité des données

- Mflops(1024) << Mflops(1023 ou 1025)
- Permutation des boucles
- dgemm (Blas) est plus rapide que le TP1
- (Si je ne mets pas la stratégie de block product), les Mflops décroissent à partir d'une certaine taille de matrice
- Bug de race condition





Retour sur TP1 - Quiz

```
// ce code donne des réponses absurdes, quel est le problème ?
double x, y;
#pragma omp parallel for private(x,y) reduce (+: nbDarts)
    for (int sample = 0 ; sample < nbSamples ; ++ sample ) {
        nbTotal++;
        double x = distribution(generator);
        double y = distribution(generator);
        if ( x*x+y*y<=1 ) nbDarts ++;
    }</pre>
```



Attention au vocabulaire

- Processeur
 - Processeur physique
 - Processeur logique
- Processus
- Thread





TP1 : Analyse a priori, a posteriori

Produit MatMat

- N^2 données (*3 matrices)
- N^3 opérations
- CPU bound, donc très très favorable au parallélisme
- A quoi vont servir les blocs ?

Calcul de pi

- ... données
- ... opérations





Vérification

Comment vérifier que compute_pi_mpi.cpp est juste ?



Calcul de pi

- J'ai 4 processeurs (8 si on compte l'hyperthread)
- J'observe un speedup de 3 pour 4 processus MPI





Py3.8 et type annotations int|float

Busy wait et speedup

• mpirun --oversubscribe





- cache 4 coups d'horloge, ram en 100
 - Pourquoi on observe *6 en temps et pas x25





- Attention aux argumentaires générés par IA : ils ne vont jamais à l'essentiel
- Si vous l'utilisez, dites-le clairement (question de déontologie), et expliquez pourquoi l'IA a raison (votre rôle d'humain est de vérifier ce qu'a généré l'IA, exercez votre esprit critique).
- Blas moins rapide que notre TP1 ?





Utiliser github pour les TP et leur correction

- git co -b TP3
- [work...]
- git commit -a -m "my work for TP3"
- git push (--set-upstream si nécessaire)
- Compare & Pull request depuis github
 - Base = votre point de départ
 - Vérifiez vos modifications (→ simplifiez si nécessaire)
 - Ajoutez une description (ex: les points sur lesquels vous voulez que je passe du temps)
 - Reviewers = @JDGaraudEnsta ou un collègue







Fraternité



TP5 04/03/2025

Retour sur TP4

- MPI_Send n'est pas obligatoirement bloquant
 - Buffer optimization pour les petits messages
 - « petits » = 2048, ou 64, ou …, selon la config de MPI

```
from mpi4py import MPI
import numpy as np
import time
comm = MPI.COMM WORLD
imax=17
if comm.rank == 0:
    for i in range(1, imax):
        time.sleep(.5)
        5z = 2**i
        x = np.ones(sz, dtype=np.int32)
        comm.Send(x, dest=1)
        print("I just sent", sz)
else:
    time.sleep(10)
    print("That was a good nap, let's receive...")
    for i in range(1, imax):
        57 = 2**i
        x = np.empty(sz, dtype=np.int32)
        comm.Recv(x, source=0)
        print("I just received", sz)
```





- 11/03 : examen papier (1h), puis TD
- Samedi 15/03 10h00 : rendu projet
 - Mail à <u>jean-didier.garaud@onera.fr</u>, avec votre lien github (y inviter JDGaraudEnsta si vous l'avez mis privé)
 - si binôme : le préciser
 - si IA : préciser ce qu'elle a produit
- 18/03:
 - examen machine (3h)
 - Mini-soutenance du projet : 5-7 min







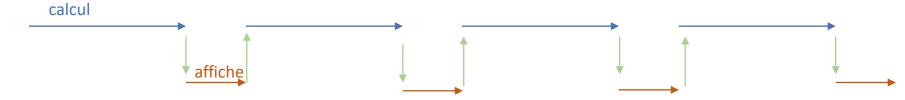
Égalité

Fraternité



TP6 11/03/2025

Code MPI, mais qui est en fait séquentiel 🕾



Code MPI avec recouvrement affiche/calcul ©

