

# Travaux dirigés n°3

Xavier JUVIGNY

October 7, 2020

## Contents

<b>1</b>	<b>Produit scalaire</b>	<b>1</b>
<b>2</b>	<b>Produit matrice–matrice</b>	<b>1</b>
<b>3</b>	<b>Tri bitonique</b>	<b>2</b>
3.1	Tri d’une suite bitonique . . . . .	3
3.2	Travail à faire . . . . .	3
<b>4</b>	<b>Ensemble de Bhudda</b>	<b>3</b>

## 1 Produit scalaire

- À partir du fichier `dotproduct.cpp`, paralléliser le calcul du produit scalaire à l’aide de directives OPENMP;
- Calculer l’accélération du produit scalaire en faisant varier le nombre de threads à l’aide de la variable d’environnement `OMP_NUM_THREADS`. Comment expliquez-vous le résultat que vous obtenez pour l’accélération ?
- Écrire une deuxième version du produit scalaire mais cette fois ci parallélisée à l’aide des threads C++ 2011;
- Comparer les temps de calcul pour les deux approches;

## 2 Produit matrice–matrice

Soient  $A$  et  $B$  deux matrices définies à l’aide de deux couples de vecteurs  $\{u_A, v_A\}$  et  $\{u_B, v_B\}$  :

$$\begin{cases} A &= u_A \cdot v_A^T \text{ soit } A_{ij} = u_{A_i} \cdot v_{A_j} \\ B &= u_B \cdot v_B^T \text{ soit } B_{ij} = u_{B_i} \cdot v_{B_j} \end{cases}$$

On calcule le produit matrice–vecteur  $C=A.B$  à l’aide d’un produit matrice–matrice plein ( complexité de  $2.n^3$  opérations arithmétiques ) et on valide le résultat obtenu à l’aide de l’expression sous forme de produit tensoriel de  $A$  et  $B$  :

$$\begin{aligned} C &= A.B &= (u_A \cdot v_A^T) \cdot (u_B \cdot v_B^T) &= u_A (v_A^T \cdot u_B) v_B^T \\ &= u_A (v_A | u_B) v_B^T &= (v_A | u_B) u_A \cdot v_B^T \end{aligned}$$

Soit

$$C_{ij} = (v_A | u_B) u_{A_i} \cdot v_{B_j}$$

ce qui nécessite en tout  $2.n + 2.n^2$  opérations arithmétiques ( dont  $2.n$  opérations pour le produit scalaire ).

On se propose par étape de paralléliser le produit matrice–matrice fourni dans le fichier `ProdMatMat.cpp` :

1. Mesurer le temps de calcul du produit matrice–matrice donné;

2. **Première optimisation cache :** Permutez les boucles en  $i, j$  et  $k$  jusqu'à obtenir un temps optimum pour le calcul du produit matrice-matrice ( et après vous être persuader que cela ne changera rien au calcul ). Expliquez pourquoi la permutation des boucles obtenues est bien la meilleure façon d'ordonner les boucles.
3. **Première parallélisation :** À l'aide d'OpenMP, paralléliser le produit matrice-matrice. Mesurez le temps obtenu à variant le nombre de threads à l'aide de la variable d'environnement `OMP_NUM_THREADS`. Calculez l'accélération et le résultat obtenu en fonction du nombre de threads.
4. **Deuxième optimisation de la mémoire cache :** Pour pouvoir exploiter au mieux la mémoire cache, on se propose de transformer notre produit matrice-matrice "scalaire" en produit matrice-matrice par bloc ( on se servira pour le produit "bloc-bloc" de la meilleure version **séquentielle** du produit matrice-matrice obtenu précédemment ).

L'idée est de décomposer les matrices  $A, B$  et  $C$  en sous-blocs matriciels :

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1N} \\ A_{21} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ A_{N1} & & & A_{NN} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \dots & B_{1N} \\ B_{21} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ B_{N1} & & & B_{NN} \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & \dots & C_{1N} \\ C_{21} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ C_{N1} & & & C_{NN} \end{pmatrix}$$

où  $A_{IJ}, B_{IJ}$  et  $C_{IJ}$  sont des sous-blocs possédant une taille fixée ( par le programmeur ).

Le produit matrice-matrice se fait alors par bloc. Pour calculer le bloc  $C_{IJ}$ , on calcul

$$C_{IJ} = \sum_{K=1}^N A_{IK} \cdot B_{KJ}$$

Mettre en œuvre ce produit matrice-matrice en séquentiel puis faire varier la taille des blocs jusqu'à obtenir un optimum ( aux alentours de 128 ). Comparer le temps pris par rapport au produit matrice-matrice "scalaire". Comment interprétez vous le résultat obtenu ?

5. **Parallélisation du produit matrice-matrice par bloc :** À l'aide d'OpenMP, parallélisez le produit matrice-matrice par bloc puis mesurez l'accélération parallèle en fonction du nombre de threads. Comparez avec la version scalaire paralléliser. Comment expliquez vous ce résultat ?

### 3 Tri bitonique

Le tri bitonique est un des tris les plus performants dans un contexte parallèle. Il se base sur une suite dite *bitonique*.

**Définition 1** Une suite  $a_0, a_1, \dots, a_{n-1}$  est dite **bitonique** si il existe un élément  $a_i, 0 < i < n-1$  tel qu'une des conditions suivantes est satisfaite :

- $a_0 \leq a_1 \leq \dots \leq a_i \geq a_{i+1} \geq \dots \geq a_{n-1}$  ou
- $a_0 \geq a_1 \geq \dots \geq a_i \leq a_{i+1} \leq \dots \leq a_{n-1}$  ou
- un décalage d'indice devrait satisfaire une des deux relations ci-dessus.

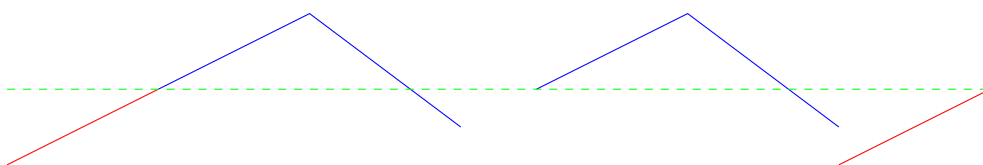


Figure 1: Exemples de suites bitoniques

L'algorithme de tri se base sur le théorème de division bitonique :

**Théorème 1** Soit une suite bitonique  $a_0, a_1, \dots, a_{2n-1}$ . On définit les sous-suites :

$$\begin{aligned} x_i &= \min(a_i, a_{i+n}) \text{ pour } i = 0, \dots, n-1 \\ y_i &= \max(a_i, a_{i+n}) \text{ pour } i = 0, \dots, n-1 \end{aligned}$$

Alors les deux suites  $x_0, x_1, \dots, x_{n-1}$  et  $y_0, y_1, \dots, y_{n-1}$  sont des suites bitoniques et chaque éléments de la suite  $x_i$  sont plus petits que les éléments de la suite  $y_i$ .

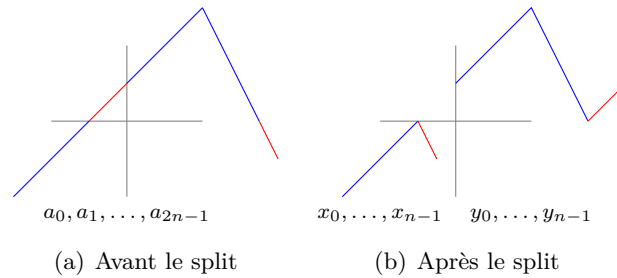
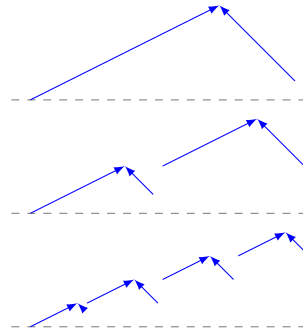


Figure 2: Exemple de split bitonique

### 3.1 Tri d'une suite bitonique

Soit une suite bitonique de  $n$  éléments. Si on applique le théorème récursivement :



Après  $\log(n-1)$  pas, chaque suite bitonique possédera seulement deux éléments qui pourront être triés trivialement.

L'algorithme complet de tri consistera donc à :

1. Trier les  $\frac{n}{2}$  premiers éléments dans l'ordre croissant et les derniers  $\frac{n}{2}$  éléments dans l'ordre décroissant
2. Trier la suite bitonique résultante en  $\log n$  étapes.

**Comment trier  $\frac{n}{2}$  éléments ?  $\Rightarrow$  Récursivement**

La complexité de l'algorithme de tri est de :

- $\log(n)$  étapes;
- Chaque pas  $i$  demande  $i$  sous-pas

Donc le nombre de pas est donc :

$$\text{Nombre de pas} = \sum_{i=1}^{\log(n)} i = \frac{1 + \log(n)}{2} \log(n)$$

### 3.2 Travail à faire

Utiliser la version du tri fourni en séquentiel pour trier un tableau d'entier puis un tableau de vecteurs selon leurs normes L2.

Paralléliser à l'aide des threads de C++ 2011 l'algorithme de tri puis calculer l'accélération obtenue pour le tri sur les entiers puis pour le tri sur les vecteurs.

Comment interprétez-vous la différence d'accélération entre le tri sur les entiers et le tri sur les vecteurs ?

## 4 Ensemble de Bhudda

L'ensemble de bhudda est un ensemble dérivé de l'ensemble de Mandelbrot. Au lieu de dessiner des pixels en fonction du nombre d'itérations nécessaires à la détection éventuelle de divergence de la suite, on augmente l'intensité de chaque pixel par lesquels une suite divergente est passée ( on ne fait rien pour les suites convergentes ). À l'aide d'OpenMP, paralléliser le code Bhudda donné dans le fichier `bhudda.cpp`