



Master Calcul Haute Performance et Simulation

Rapport de stage

Analyse numérique d'équations aux dérivées partielles par différences finies  
et implémentation optimisée pour le calcul haute performance

*par Jean-Baptiste Gaillot*

# Table des matières

<b>1</b>	<b>Équation de Poisson en dimension 1</b>	<b>1</b>
1.1	Analyse numérique . . . . .	1
1.1.1	Présentation du problème . . . . .	1
1.1.2	Schéma numérique . . . . .	1
1.1.3	Existence et unicité de la solution approchée . . . . .	2
1.1.4	Consistance du schéma et majoration de l'erreur de troncature . . . . .	2
1.1.5	Convergence du schéma et majoration de l'erreur locale . . . . .	3
1.1.6	Méthode de résolution itérative . . . . .	4
1.1.7	Méthode de résolution directe . . . . .	5
1.2	Implémentation . . . . .	6
1.2.1	Version de base . . . . .	6
1.2.2	Version avec méthode de résolution itérative en séquentiel . . . . .	7
1.2.3	Versions avec méthode de résolution itérative en parallèle . . . . .	9
1.2.4	Version avec méthode de résolution directe . . . . .	12
1.2.5	Comparaison des performances des méthodes . . . . .	15
<b>2</b>	<b>Équation de Poisson en dimension 2</b>	<b>16</b>
2.1	Analyse numérique . . . . .	16
2.1.1	Présentation du problème . . . . .	16
2.1.2	Schéma numérique . . . . .	16
2.1.3	Existence et unicité de la solution approchée . . . . .	17
2.1.4	Consistance du schéma et majoration de l'erreur de troncature . . . . .	19
2.1.5	Convergence du schéma et majoration de l'erreur locale . . . . .	19
2.1.6	Méthode de résolution itérative . . . . .	19
2.1.7	Méthode de résolution directe . . . . .	21
2.2	Implémentation . . . . .	22
2.2.1	Version de base . . . . .	22
2.2.2	Version avec méthode de résolution itérative en séquentiel . . . . .	22
2.2.3	Versions avec méthode de résolution itérative en parallèle . . . . .	23
2.2.4	Version avec méthode de résolution directe . . . . .	29
2.2.5	Comparaison des performances des méthodes . . . . .	34
<b>3</b>	<b>Équation des ondes en dimension 1</b>	<b>35</b>
3.1	Analyse numérique . . . . .	35
3.1.1	Présentation du problème . . . . .	35
3.1.2	Schéma numérique . . . . .	35
3.1.3	Existence et unicité de la solution approchée . . . . .	36
3.1.4	Consistance du schéma . . . . .	36
3.1.5	Stabilité et convergence du schéma . . . . .	36
3.2	Implémentation . . . . .	36
<b>4</b>	<b>Équation de la chaleur en dimension 2</b>	<b>39</b>
4.1	Analyse numérique . . . . .	39
4.1.1	Présentation du problème . . . . .	39
4.1.2	Schémas numériques . . . . .	39
4.1.3	Existence et unicité des solutions approchées . . . . .	41
4.1.4	Consistance des schémas . . . . .	41
4.1.5	Stabilité et convergence des schémas . . . . .	42
4.2	Implémentation . . . . .	43
4.2.1	Version avec schéma explicite en séquentiel . . . . .	43
4.2.2	Versions avec schéma explicite en parallèle . . . . .	44
4.2.3	Version avec schéma implicite . . . . .	47
4.2.4	Version avec schéma semi-implicite . . . . .	49
4.2.5	Comparaison des performances des méthodes . . . . .	50
4.3	Visualisation . . . . .	51

## Informations et introduction

Le but de ce projet est de concevoir des schémas d'approximation numérique pour résoudre des problèmes d'équations aux dérivées partielles sur un maillage fini, en utilisant la méthode des différences finies, puis de les implémenter en différentes versions afin de comparer leurs performances.

Des remerciements sont adressés à Francesco Bonaldi, enseignant-chercheur au *Laboratoire de Modélisation Pluri-disciplinaire et Simulations (LAMPS)*, pour la confiance accordée en vue de la réalisation autonome de ce projet.

Pour chaque problème, l'approche sera la suivante :

- Partie mathématiques :
  - concevoir un ou plusieurs schémas numériques pour obtenir une solution approchée du problème,
  - s'assurer de l'existence et de l'unicité de la solution approchée,
  - s'assurer des bonnes propriétés du schéma (consistance, convergence et erreur locale),
  - concevoir un ou plusieurs schémas de résolution de l'éventuel système linéaire associé à ce schéma.
- Partie informatique :
  - implémenter des fonctions de résolutions du problème et un programme principal,
  - implémenter le calcul d'une solution exacte connue dans le but de calculer l'erreur entre la solution approchée et la solution exacte,
  - implémenter la résolution du problème en différentes versions dans le but de comparer les performances (différents schémas en versions naïves, séquentielles, parallèles et utilisation d'une bibliothèque),
  - structurer toutes ces étapes à travers un projet.

Les différents résultats (erreurs et temps d'exécutions) seront présentés sous forme de tableaux et de graphiques. Le langage de programmation utilisé est C.

## Bibliographie et supports

- *Rappels de calcul scientifique*. (2008) par Patrick Ciarlet
- *Finite-Difference Approximations to the Heat Equation* (2004) par Gerald W. Recktenwald
- *Numerical Methods for Ordinary Differential Equations* par Habib Ammari et Konstantinos Alexopoulos
- *Lecture 6: Finite difference methods* par Habib Ammari
- *SUITESPARSE : A SUITE OF SPARSE MATRIX SOFTWARE*
- *Direct Methods for Sparse Linear Systems* par Timothy A. Davis
- Cours de calcul numérique (M1 CHPS) par Serge Dumont
- Cours d'analyse et calcul numérique (L3 Maths) par Francesco Bonaldi
- Cours d'algorithmique et programmation parallèle (M1 CHPS) par David Defour
- Forums d'aides

## Partie mathématique — Conventions

### Notations

- $N + 1$  est le nombre de nœuds dans une direction spatiale,  $N_t + 1$  est le nombre de nœuds en temps,
- $h$  est le pas de discrétisation en espace,  $h_t$  est le pas de discrétisation en temps,
- $x_i := ih, y_j := jh$  et  $t_k := kh_t$  pour  $i, j \in \{0, \dots, N\}, k \in \{0, \dots, N_t\}$ ,
- $u(x_i, y_j, t_k) \approx u_{i,j}^k$ ,
- En 1D :  $u := (u_1 \ \cdots \ u_{N-1})^T$  est le vecteur de la solution approchée,
- En 2D :  $u_j := (u_{1,j} \ \cdots \ u_{N-1,j})^T$  est le vecteur d'une ligne de la solution approchée,
- $E_h$  est l'erreur de troncature en espace,  $E_{h_t}$  est l'erreur de troncature en temps,
- $\|e_{h,h_t}\|_\infty$  est l'erreur locale en fonction de  $h$  et  $h_t$ .

### Définitions

- Un schéma numérique est *consistant en espace* lorsque  $\lim_{h \rightarrow 0} |E_h| = 0$  et est *consistant en temps* lorsque  $\lim_{h_t \rightarrow 0} |E_{h_t}| = 0$ .
- Un schéma numérique est *convergent* lorsque  $\lim_{h, h_t \rightarrow 0} \|e_{h,h_t}\|_\infty = 0$ .

Lien vers le GitHub du projet : <https://github.com/gaillot18/Stage-M1-CHPS.git>

### Structure du projet

- **Équation de Poisson en dimension 1 : Probleme-1D**
  - Version 0 (**base**) : Base (Gauss)
  - Version 1 (**sequentiel-1**) : Méthode itérative, séquentiel (Jacobi)
  - Version 2 (**parallele-1**) : Méthode itérative, parallèle OpenMP (Jacobi)
  - Version 3 (**parallele-2**) : Méthode itérative, parallèle MPI (Jacobi)
  - Version 4 (**sequentiel-2**) : Méthode directe (Cholesky)
- **Équation de Poisson en dimension 2 : Probleme-2D**
  - Version 0 (**base**) : Base (Gauss)
  - Version 1 (**sequentiel-1**) : Méthode itérative, séquentiel (Jacobi)
  - Version 2 (**parallele-1**) : Méthode itérative, parallèle OpenMP (Jacobi)
  - Version 3 (**parallele-2**) : Méthode itérative, parallèle MPI bloquant (Jacobi)
  - Version 4 (**parallele-3**) : Méthode itérative, parallèle MPI non bloquant (Jacobi)
  - Version 5 (**sequentiel-2**) : Méthode directe (Cholesky)
  - Version 6 (**sequentiel-3**) : Méthode directe, bibliothèque **cholmod** (Cholesky)
- **Équation des ondes en dimension 1 : Probleme-Ondes**
  - Version 1 (**sequentiel-1**) : Schéma explicite, séquentiel
- **Équation de la chaleur en dimension 2 : Probleme-Chaleur**
  - Version 1 (**sequentiel-1**) : Schéma explicite, séquentiel
  - Version 2 (**parallele-1**) : Schéma explicite, parallèle OpenMP
  - Version 3 (**parallele-2**) : Schéma explicite, parallèle MPI
  - Version 4 (**sequentiel-2**) : Schéma implicite, bibliothèque **cholmod** (Cholesky)
  - Version 5 (**sequentiel-3**) : Schéma semi-implicite, bibliothèque **cholmod** (Cholesky)

L'arborescence complète est visualisable dans le fichier **Arborescence.pdf**.

### Informations

- Le répertoire **Fonctions-communes** contient des fichiers de fonctions qui sont appelées pour chaque problème (affichages, opérations sur des tableaux, sauvegardes de résultats dans un fichier, ...)
- Pour chaque problème, il y a les répertoires **Sources**, **Librairies** (qui contient les déclarations de fonctions), **Objets**, **Binaires** et **Textes** (qui contient les résultats). À l'intérieur de chaque répertoire, il y a un sous-répertoire pour chaque version du problème.
- Pour chaque problème, il y a un Makefile incluant les règles nécessaires pour compiler et/ou nettoyer chaque version et un script pour exécuter chaque version pour les paramètres voulus. Pour chaque exécution, des informations de debug sur les paramètres du problème, l'erreur et le temps d'exécution sont affichées dans le terminal.
- Pour chaque version d'un problème, il y a principalement les fichiers suivants :
  - **main.c** : contient le programme principal,
  - **resolution.c** : contient les fonctions de résolution,
  - **parallele.c** : contient les fonctions pour préparer les données MPI (informations sur les nœuds à traiter, topologie cartésienne, échange des halos, ...) (uniquement pour les versions MPI).
- Des variables définies dans **main.c** ou **parallele.c** (informations sur le maillage, informations MPI, ...) sont souvent globales et externes pour être utilisées par le fichier **resolution.c**.
- Certaines fonctions qui sont appelées de nombreuses fois sont mises inline.
- Les flags de compilations **-O3** et **-Wall** sont utilisés pour chaque version.
- Les résultats qui seront présentés ont été exécutés sur une machine ordinaire (8 CPU et 16 Go de mémoire) et non un cluster de calcul.

# 1 Équation de Poisson en dimension 1

## 1.1 Analyse numérique

### 1.1.1 Présentation du problème

Soient  $D := ]0, 1[$ ,  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  continue et bornée et le problème suivant :  
Trouver  $u$  de classe  $C^4$  telle que :

$$\begin{cases} -u''(x) = f(x) & \forall x \in D \\ u(x) = 0 & \forall x \in \partial D \end{cases}.$$

Des exemples de solutions connues sont si  $f \equiv 1$ , alors  $u(x) = \frac{1}{2}x(1-x)$ , ou si  $f(x) = \pi^2 \sin(\pi x)$ , alors  $u(x) = \sin(\pi x)$ .

### 1.1.2 Schéma numérique

Soient  $x, h \in ]0, 1[$  tels que  $[x-h, x+h] \subset [0, 1]$ . On utilise la formule de Taylor à l'ordre 3 :

$$\begin{aligned} \exists \theta_+ \in ]0, 1[ : u(x+h) &= u(x) + hu'(x) + \frac{1}{2}h^2u''(x) + \frac{1}{6}h^3u^{(3)}(x) + \frac{1}{24}h^4u^{(4)}(x+\theta_+h), \\ \exists \theta_- \in ]-1, 0[ : u(x-h) &= u(x) - hu'(x) + \frac{1}{2}h^2u''(x) - \frac{1}{6}h^3u^{(3)}(x) + \frac{1}{24}h^4u^{(4)}(x+\theta_-h). \end{aligned}$$

En additionnant, on obtient :

$$\boxed{u(x+h) + u(x-h) = 2u(x) + h^2u''(x) + \frac{1}{24}h^4 \left( u^{(4)}(x+\theta_+h) + u^{(4)}(x+\theta_-h) \right)}. \quad (1.1)$$

D'après le théorème des valeurs intermédiaires, on a :

$$\begin{aligned} \exists \theta \in ]x+\theta_-h, x+\theta_+h[ : u^{(4)}(\theta) &= \frac{1}{2} \left( u^{(4)}(x+\theta_+h) + u^{(4)}(x+\theta_-h) \right) \\ \Rightarrow \exists \theta \in ]-1, 1[ : u^{(4)}(x+\theta h) &= \frac{1}{2} \left( u^{(4)}(x+\theta_+h) + u^{(4)}(x+\theta_-h) \right) \\ \Leftrightarrow \exists \theta \in ]-1, 1[ : 2u^{(4)}(x+\theta h) &= u^{(4)}(x+\theta_+h) + u^{(4)}(x+\theta_-h). \end{aligned}$$

En injectant dans (1.1), on obtient :

$$\begin{aligned} u(x+h) + u(x-h) &= 2u(x) + h^2u''(x) + \frac{1}{12}h^4u^{(4)}(x+\theta h) \\ \Leftrightarrow -h^2u''(x) &= 2u(x) - u(x+h) - u(x-h) + \frac{1}{12}h^4u^{(4)}(x+\theta h) \\ \Leftrightarrow \boxed{-u''(x) &= \frac{1}{h^2}(-u(x+h) + 2u(x) - u(x-h)) + E_h} \end{aligned} \quad (1.2)$$

avec

$$E_h := \frac{1}{12}h^2u^{(4)}(x+\theta h).$$

Soit  $f_i := f(x_i)$ . Alors, on obtient le schéma numérique suivant :

$$\boxed{\frac{1}{h^2}(-u_{i+1} + 2u_i - u_{i-1}) = f_i}. \quad (1.3)$$

Soit  $f := (f_1 \ \cdots \ f_{N-1})^T$  le vecteur du second membre exact. Alors, la forme matricielle du schéma numérique est la suivante :

$$\boxed{Au = f} \quad (1.4)$$

$$\Leftrightarrow \underbrace{\frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} 2 & -1 & \cdot & \cdot \\ -1 & \ddots & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & -1 \\ \cdot & \cdot & -1 & 2 \end{pmatrix}}_{=:A} \underbrace{\begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{pmatrix}}_{=u} = \underbrace{\begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ f_{N-1} \end{pmatrix}}_{=f}.$$

#### Remarques

- La valeur en un point du maillage dépend de valeurs d'au plus 3 points du maillage.
- $A$  est une matrice creuse : elle comporte 3 diagonales (centrales).

#### 1.1.3 Existence et unicité de la solution approchée

**Proposition**  $A$  est définie-positive et  $Au = f$  admet une unique solution.

**Démonstration** On montre que  $A$  est définie-positive. Soit  $x \in \mathbb{R}^{N-1}$ . Alors :

$$\begin{aligned} x^T A x &= (x_1 \quad \cdots \quad x_{N-1}) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_{N-1} \end{pmatrix} = \frac{1}{h^2} (x_1 \quad \cdots \quad x_{N-1}) \begin{pmatrix} 2x_1 - x_2 \\ \vdots \\ -x_{N-2} + 2x_{N-1} \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{h^2} (2x_1^2 - x_1x_2 - x_2x_1 + 2x_2^2 - x_2x_3 + \dots - x_{N-2}x_{N-3} + 2x_{N-2}^2 - x_{N-2}x_{N-1} - x_{N-1}x_{N-2} + 2x_{N-1}^2) \\ &= \frac{1}{h^2} \left( 2 \sum_{i=1}^{N-1} x_i^2 - 2 \sum_{i=1}^{N-2} x_i x_{i+1} \right) = \frac{1}{h^2} \left( \sum_{i=1}^{N-2} x_i^2 + 2x_{N-1}^2 - 2 \sum_{i=1}^{N-2} x_i x_{i+1} \right) \\ &= \frac{1}{h^2} \left( \sum_{i=1}^{N-2} x_i^2 + \sum_{i=0}^{N-3} x_{i+1}^2 + 2x_{N-1}^2 - 2 \sum_{i=1}^{N-2} x_i x_{i+1} \right) \\ &= \frac{1}{h^2} \left( \sum_{i=1}^{N-2} x_i^2 + \sum_{i=1}^{N-2} x_{i+1}^2 - 2 \sum_{i=1}^{N-2} x_i x_{i+1} + x_1^2 x_{N-1}^2 \right) = \frac{1}{h^2} \left( \sum_{i=1}^{N-2} (x_i - x_{i+1})^2 + x_1^2 + x_{N-1}^2 \right) \geq 0. \end{aligned}$$

Si  $\sum_{i=1}^{N-2} (x_i - x_{i+1})^2 + x_1^2 + x_{N-1}^2 = 0$ , alors  $x = 0_{\mathbb{R}^{N-1}}$ .

Donc  $A$  est définie-positive, donc  $A$  est inversible et  $Au = f$  admet une unique solution.

#### 1.1.4 Consistance du schéma et majoration de l'erreur de troncature

**Proposition** Le schéma (1.4) est consistant :  $\lim_{h \rightarrow 0} |E_h| = 0$  et  $|E_h| \leq \frac{1}{12} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)|$ .

**Démonstration** On a  $x + \theta h \in [0, 1]$  et  $-u^{(4)} = -f''$ . Alors, on peut majorer l'erreur de troncature :

$$|u^{(4)}(x + \theta h) - f''(x + \theta h)| \leq \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)|,$$

on obtient :

$$\left| \frac{1}{12} h^2 u^{(4)}(x + \theta h) \right| \leq \frac{1}{12} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)| \xrightarrow{h \rightarrow 0} 0.$$

**Remarque** Le schéma (1.4) est d'ordre 2 pour  $x$ .

### 1.1.5 Convergence du schéma et majoration de l'erreur locale

**Proposition** (*admise*)  $\forall i, j \in \{0, \dots, N\} : a_{i,j}^{-1} \geq 0$ .

**Proposition** Soient  $h > 0, e_h := (u_i - u(x_i))_{0 \leq i \leq N}$ . Alors, le schéma (1.4) est convergent :  $\lim_{h \rightarrow 0} \|e_h\|_\infty = 0$  et

$$\|e_h\|_\infty \leq \frac{1}{96} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)|.$$

#### Démonstration

Soient  $h > 0, e := e_h, i \in \{1, \dots, N-1\}$ . Alors :

$$\begin{aligned} Ae &= \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} 2e_1 - e_2 \\ -e_1 + 2e_2 - e_3 \\ \vdots \\ -e_{N-3} + 2e_{N-2} - e_{N-1} \\ -e_{N-2} + 2e_{N-1} \end{pmatrix} = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} \underbrace{-e_0}_{=0} + 2e_1 - e_2 \\ -e_1 + 2e_2 - e_3 \\ \vdots \\ -e_{N-3} + 2e_{N-2} - e_{N-1} \\ -e_{N-2} + 2e_{N-1} - \underbrace{e_N}_{=0} \end{pmatrix} \\ \Leftrightarrow (Ae)_i &= \frac{1}{h^2} (-e_{i-1} + 2e_i - e_{i+1}) = \frac{1}{h^2} (-u_{i-1} + 2u_i - u_{i+1}) + \frac{1}{h^2} (u(x_{i-1}) - 2u(x_i) + u(x_{i+1})) \\ &= (Au)_i + \frac{1}{h^2} (u(x_{i-1}) - 2u(x_i) + u(x_{i+1})) = f(x_i) + \frac{1}{h^2} (u(x_{i-1}) - 2u(x_i) + u(x_{i+1})) \\ &= \underbrace{f(x_i) + u''(x_i)}_{=0} + \frac{1}{12} h^2 u^{(4)}(x_i + \theta_i h) = \frac{1}{12} h^2 u^{(4)}(x_i + \theta_i h) = \frac{1}{12} h^2 f''(x_i + \theta_i h) \\ &\Rightarrow |(Ae)_i| \leq \frac{1}{12} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)| \\ &\Rightarrow \|Ae\|_\infty = \max_{0 \leq i \leq N} \left| \frac{1}{12} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)| \right| = \frac{1}{12} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)|. \end{aligned}$$

Soit  $\varepsilon := Ae$  ( $A^{-1}\varepsilon = e$ ). Alors :

$$|e_i| = |(A^{-1}\varepsilon)_i| = \left| \sum_{j=0}^N a_{i,j}^{-1} \varepsilon_j \right| \leq \sum_{j=0}^N |a_{i,j}^{-1}| |\varepsilon_j| \leq \frac{1}{12} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)| \sum_{j=0}^N a_{i,j}^{-1}.$$

Soit  $\delta_j := (1 \ \dots \ 1)^T$ . Alors :  $\sum_{j=0}^N a_{i,j}^{-1} = \sum_{j=0}^N a_{i,j}^{-1} \delta_j$ . Soit  $u_0 := A^{-1}\delta$ . Alors,  $\delta = Au_0$  donc  $u_0$  est solution de l'équation (1.4) avec  $f = \delta$ . Dans ce cas, on connaît la solution exacte :  $u_0(x) = \frac{1}{2}x(1-x)$  et  $\sup_{x \in [0,1]} u_0(x) = \frac{1}{8}$

donc  $\sup_{x \in [0,1]} (u_0)_i = \frac{1}{8}$  et  $\|u_0\|_\infty = \frac{1}{8}$  donc

$$\|A^{-1}\delta\|_\infty = \|u_0\|_\infty = \max_{0 \leq i \leq N} \sum_{j=0}^N |a_{i,j}^{-1} \delta_j| = \max_{0 \leq i \leq N} \sum_{j=0}^N |a_{i,j}^{-1}| = \frac{1}{8}$$

donc  $|e_i| \leq \frac{1}{12} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)| \frac{1}{8} = \frac{1}{96} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)|$  donc  $\|e_h\|_\infty \leq \frac{1}{96} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)|$ .



### Remarques

- On vérifiera cette proposition à la fin de la sous-sous-section 1.2.1 avec un exemple qui utilise une implémentation utilisant une méthode de résolution directe.
- On a aussi montré que  $\|A^{-1}\|_{\infty} \leq \frac{1}{8}$ .

**Remarque** Parfois, la solution  $u$  peut être moins régulière. On cherche à assurer la convergence du schéma si  $u$  est de classe  $C^2$ .

**Proposition** Si  $u$  est de classe  $C^2$ , alors le schéma (1.4) est convergent :  $\lim_{h \rightarrow 0} \|e_h\|_{\infty} = 0$ .

### Démonstration

Soient  $h > 0, e := e_h, \varepsilon := Ae, i \in \{1, \dots, N-1\}$  et  $u_{sol} := (u(x_0) \dots u(x_N))^T$  le vecteur de la solution exacte. Alors :

$$\begin{aligned} \varepsilon_i &= (Ae)_i = (A(u - u_{sol}))_i = (Au - Au_{sol})_i = (Au)_i - (Au_{sol})_i = f(x_i) - (Au_{sol})_i. \\ Au_{sol} &= \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} -u(x_0) + 2u(x_1) - u(x_2) \\ \vdots \\ -u(x_{N-2}) + 2u(x_{N-1}) - u(x_N) \end{pmatrix} \Rightarrow (Au_{sol})_i = \frac{1}{h^2} (-u(x_{i-1}) + 2u(x_i) - u(x_{i+1})). \end{aligned}$$

On a :

$$u(x_{i-1}) = u(x_i) - hu'(x_i) + \frac{1}{2}h^2u''(x_i + \theta_-h) \quad \text{et} \quad u(x_{i+1}) = u(x_i) + hu'(x_i) + \frac{1}{2}h^2u''(x_i + \theta_+h).$$

En injectant dans  $(Au_{sol})_i$ , en simplifiant et en utilisant le théorème des valeurs intermédiaires, on obtient :

$$(Au_{sol})_i = -\frac{1}{2}(u''(x_i + \theta_-h) + u''(x_i + \theta_+h)) = \frac{1}{2}(f(x_i + \theta_-h) - f(x_i + \theta_+h)) = f(x_i + \theta h)$$

donc

$$\varepsilon_i = f(x_i) - f(x_i + \theta h).$$

$f$  est continue sur  $[0, 1]$  (compact) donc  $f$  est uniformément continue donc

$$\forall \eta > 0, \exists h_{\eta} > 0, \forall x, y \in [0, 1] : |x - y| < h_{\eta} \Rightarrow |f(x) - f(y)| < \eta,$$

en particulier

$$\forall \eta > 0, \exists h_{\eta} > 0 : |x_i - (x_i + \theta h)| < h_{\eta} \Rightarrow |f(x_i) - f(x_i + \theta h)| < \eta.$$

Soit  $\eta > 0$ . Alors :

$$\begin{aligned} \exists h_{\eta} > 0 : |x_i - (x_i + \theta h)| < h_{\eta} &\Rightarrow |f(x_i) - f(x_i + \theta h)| < \eta \\ \Leftrightarrow |\varepsilon_i| < \eta &\Rightarrow \|\varepsilon\|_{\infty} < \eta \end{aligned}$$

donc  $\|\varepsilon\|_{\infty} \xrightarrow{h \rightarrow 0} 0$ .

$$\|e_h\|_{\infty} = \|A^{-1}\varepsilon\|_{\infty} \leq \|A^{-1}\|_{\infty} \|\varepsilon\|_{\infty} \leq \frac{1}{8} \|\varepsilon\|_{\infty} \xrightarrow{h \rightarrow 0} 0$$

donc  $\lim_{h \rightarrow 0} \|e_h\|_{\infty} = 0$ .

### 1.1.6 Méthode de résolution itérative

**Proposition** (*admise*) Soit  $\rho(A) := \max\{|\lambda| : \lambda \in \text{Sp}(A)\}$ . Alors :  $\rho(A) < 1$ .

Soient  $D := \text{diag}(A)$ ,  $-E$  la partie triangulaire inférieure stricte de  $A$ ,  $-F$  la partie triangulaire supérieure stricte de  $A$  et  $k$  l'itération. Alors, le schéma de la méthode Jacobi pour  $Au = f$  est le suivant :

$$u^{(k+1)} = D^{-1}(E + F)u^{(k)} + D^{-1}f.$$

Pour ne pas calculer d'inverse, on utilise :

$$Du^{(k+1)} = (E + F)u^{(k)} + f.$$

On calcule ces termes :

$$Du^{(k+1)} = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} 2 & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \ddots & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \ddots & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1^{(k+1)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1}^{(k+1)} \end{pmatrix} = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} 2u_1^{(k+1)} \\ \vdots \\ \vdots \\ 2u_{N-1}^{(k+1)} \end{pmatrix}$$

et

$$(E + F)u^{(k)} + f = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} \cdot & 1 & \cdot & \cdot \\ 1 & \cdot & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \cdot & 1 \\ \cdot & \cdot & 1 & \cdot \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1^{(k)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1}^{(k)} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} f_1^{(k)} \\ \vdots \\ \vdots \\ f_{N-1}^{(k)} \end{pmatrix} = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} u_0^{(k)} + u_2^{(k)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-2}^{(k)} + u_N^{(k)} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} f_1^{(k)} \\ \vdots \\ \vdots \\ f_{N-1}^{(k)} \end{pmatrix}.$$

Soit  $i \in \{1, \dots, N-1\}$ . Alors, en identifiant chaque terme, on obtient :

$$\begin{aligned} Du^{(k+1)} = (E + F)u^{(k)} + f &\Leftrightarrow \frac{2}{h^2}u_i^{(k+1)} = \frac{1}{h^2} \left( u_{i-1}^{(k)} + u_{i+1}^{(k)} \right) + f_i \\ &\Leftrightarrow \boxed{u_i^{(k+1)} = \frac{1}{2} \left( u_{i-1}^{(k)} + u_{i+1}^{(k)} + h^2 f_i \right)}. \end{aligned} \quad (1.5)$$

#### Remarque

Le schéma de la méthode de Gauss-Seidel pour  $Au = f$  est le suivant :

$$u_i^{(k+1)} = \frac{1}{2} \left( u_{i-1}^{(k+1)} + u_{i+1}^{(k)} + h^2 f_i \right).$$

On s'intéressera uniquement au schéma de Jacobi car il explicite et donc parallélisable.

#### 1.1.7 Méthode de résolution directe

Soit  $L$  tel que  $A = LL^T$ . On rappelle la formule de la factorisation de Cholesky :

$$\ell_{i,i} = \sqrt{a_{i,i} - \sum_{k=1}^{i-1} \ell_{i,k}^2} \quad \text{et} \quad \ell_{i,j} = \frac{1}{\ell_{j,j}} \left( a_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} \ell_{i,k} \ell_{j,k} \right).$$

On calcule d'abord en colonnes puis en lignes.

**Proposition** Soit  $A$  une matrice tridiagonale, symétrique et définie-positive. Alors, la matrice  $L$  de la décomposition de Cholesky de  $A$  est bidiagonale inférieure.

**Démonstration** On a : Si  $i > j + 1$ , alors  $a_{i,j} = 0$ .

On calcule la colonne  $j = 1$  :

$$\ell_{2,1} = \frac{1}{\ell_{1,1}} \left( \underbrace{a_{2,1}}_{=-1} - \underbrace{\sum_{k=1}^{-1} \ell_{2,k} \ell_{1,k}}_{=0} \right) \neq 0.$$

Si  $d > 2$ , alors :

$$\ell_{d,1} = \frac{1}{\ell_{1,1}} \left( \underbrace{a_{d,1}}_{=0} - \sum_{k=1}^{-1} \underbrace{\ell_{d,k}}_{=0} \ell_{1,k} \right) = 0$$

donc  $L|_{j=1} = (\ell_{1,1} \ \ell_{2,1} \ 0 \ \cdots \ 0)^T$ .

On calcule la colonne  $j = 2$  : Si  $d > 3$ , alors :

$$\ell_{d,2} = \frac{1}{\ell_{1,2}} \left( \underbrace{a_{d,2}}_{=0} - \sum_{k=1}^0 \underbrace{\ell_{d,k}}_{=0} \ell_{0,k} \right) = 0$$

donc  $L|_{j=2} = (0 \ \ell_{2,2} \ \ell_{3,2} \ 0 \ \cdots \ 0)^T$ .

Ainsi de suite (pour les colonnes suivantes, il y a  $a_{d,j} = 0 \ \forall d > j + 1$  donc  $\ell_{d,k} = 0 \ \forall k \in \{1, \dots, j-1\}$ ).

$A$  est symétrique, définie-positive et tridiagonale donc  $\exists L : LL^T = A$  avec

$$L = \begin{pmatrix} \ell_{1,1} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \ell_{2,1} & \ddots & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \ell_{N-1,N-2} & \ell_{N-1,N-1} & \cdot \end{pmatrix}.$$

On remarque que la structure de  $A$  est telle que :

$$a_{i,j} = \begin{cases} \alpha & \text{si } i = j \\ \beta & \text{si } i = j + 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

avec

$$\alpha := \frac{2}{h^2} \quad \text{et} \quad \beta := -\frac{1}{h^2}.$$

Soit  $d := i - j$  la diagonale de  $a_{i,j}$  ( $i = d + j$ ,  $d \in \{0, 1\}$ ). Avec la structure de  $A$ , on obtient :

$$\text{Pour } j \text{ de } 1 \text{ à } N-1 : \begin{cases} \ell_{i,i} = \sqrt{\alpha - \ell_{i,i-1}^2} & \text{si } d = 0 \\ \ell_{i,j} = \frac{\beta}{\ell_{j,j}} & \text{si } d = 1 \end{cases}. \quad (1.6)$$

On peut résoudre  $Au = f$  en résolvant  $Ly = f$  puis  $L^T u = y$  avec

$$y_1 = \frac{f_1}{\ell_{1,1}} \quad \text{et} \quad \text{pour } i \text{ de } 2 \text{ à } N-1 : y_i = \frac{f_i - \ell_{i,j-1}y_{i-1}}{\ell_{i,i}}$$

et

$$u_{N-1} = \frac{y_{N-1}}{\ell_{N-1,N-1}} \quad \text{et} \quad \text{pour } i \text{ de } N-2 \text{ à } 1 : u_i = \frac{y_i - \ell_{i,j+1}u_{i+1}}{\ell_{i,i}}. \quad (1.7)$$

## 1.2 Implémentation

Pour la suite, la fonction à approcher sera avec  $f(x) := \pi^2 \sin(\pi x)$  et  $\varepsilon := 1 \cdot 10^{-10}$ .

### 1.2.1 Version de base

**Implémentation** (*version 0 résumée, voir les détails dans /Probleme-1D/base*)

Pour commencer, on implémente une version de base non optimisée de la résolution.

Étapes :

- créer des fonctions qui font le travail :
  - construire la matrice **A** (voir la fonction **construire\_matrice**),
  - calculer le second membre **f**,
  - calculer la solution approchée **u** (voir la fonction **resoudre\_gauss**).

## Commentaires

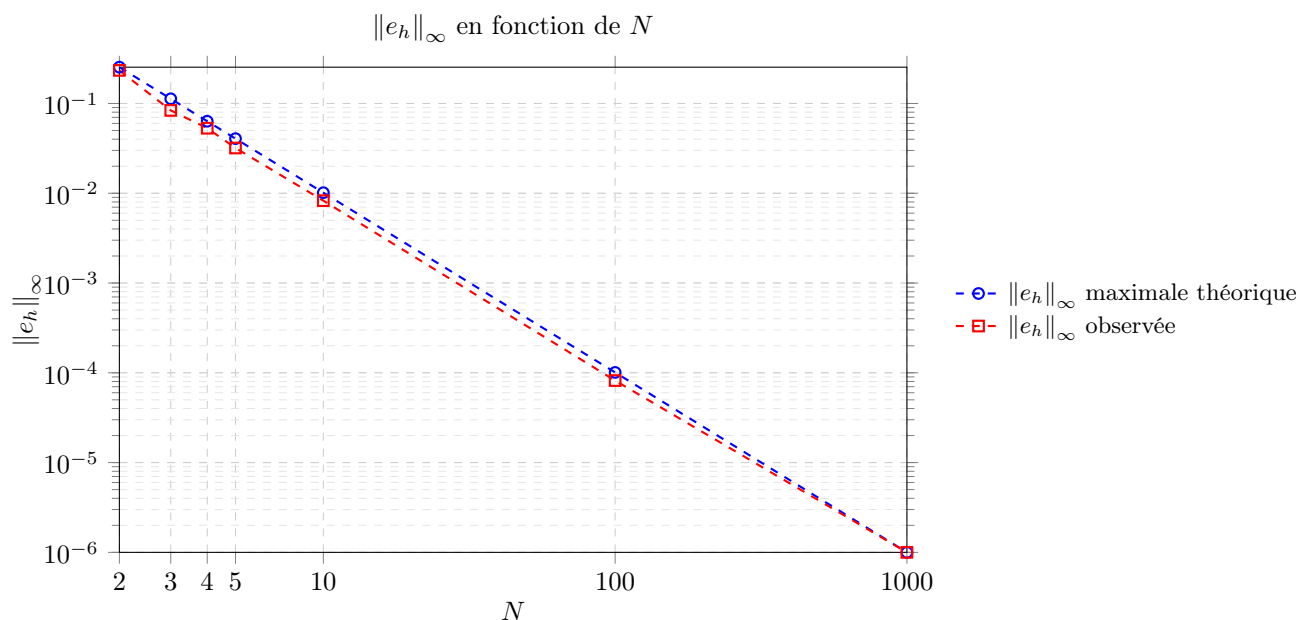
- Pour calculer  $u$ , on résout le système linéaire avec la méthode de Gauss.
- On note ces résultats :

$N$	5	10	50	100	300	500	1500
$\ e_h\ _\infty$	0.031916	0.008265	0.000329	0.000082	0.000009	0.000003	<0.000001
Temps d'exécution (s)	<0.01	<0.01	<0.01	<0.01	0.01	0.05	1.00

- $A$  est de taille  $O(N)$  et la méthode de Gauss est  $O(N^3)$  donc la complexité algorithmique est  $O(N^3)$ .

**Commentaire** On profite du fait que la méthode de Gauss donne une solution exacte de  $Au = f$  pour vérifier la proposition énoncée en sous-sous-section 1.1.5 avec  $f(x) = \pi^2 \sin(\pi x)$  dont on connaît la solution exacte. On a  $f''(x) = -\pi^4 \sin(\pi x)$ ,  $\sup_{x \in [0,1]} |f''(x)| = \pi^4$  donc d'après la proposition :  $\|e_h\|_\infty \leq \frac{1}{96} \pi^4 h^2$ . En exécutant pour différentes valeurs de  $N$  pour cette méthode, on compare les erreurs obtenues avec celle maximales théoriques :

$N$	2	3	4	5	10	100	1000
$\ e_h\ _\infty$ maximale théorique	0.253669	0.112742	0.063417	0.040587	0.010146	0.000101	0.000001
$\ e_h\ _\infty$ observée	0.233701	0.083678	0.053029	0.031916	0.008265	0.000082	0.000001



Donc la proposition est vérifiée pour cet exemple. On remarque que si  $f \equiv 1$ , alors cette méthode donne  $\forall N \geq 2 : \|e_h\|_\infty = 0$ , ce qui est attendu car  $f'' \equiv 0$ .

## 1.2.2 Version avec méthode de résolution itérative en séquentiel

**Implémentation** (version 1 résumée, voir les détails dans */Probleme-1D/sequentiel-1*)

Ensuite, on implémente une version séquentielle du schéma (1.5).

Étapes :

- créer des fonctions qui font le travail :
  - calculer le second membre  $f$ ,
  - calculer la solution approchée  $u$  :

```
void calculer_u_jacobi(double *f, double *u){
    nb_iteration = 0;
```

```

h_carre = 1.0 / pow(N, 2);
int nb_iteration_max = INT_MAX;
double norme = DBL_MAX;
double *u_anc; double *permut;

init_u_anc(&u_anc);

for
(int iteration = 0 ; iteration < nb_iteration_max && norme > 1e-10 ;
iteration ++){

    for (int i = 1 ; i < nb_pt - 1 ; i ++){
        u[i] = schema(f, u_anc, i);
    }

    norme = norme_infty_iteration(u, u_anc);

    permut = u; u = u_anc; u_anc = permut; nb_iteration ++;

}

terminaison(&permut, &u, &u_anc);
}

```

Fonction qui applique le schéma à un point :

```

static inline __attribute__((always_inline))
double schema(double *f, double *u_anc, int i){

    double res = 0.5 * ((u_anc[i - 1] + u_anc[i + 1]) + h_carre * f[i]);

    return res;

}

```

Fonction pour calculer la norme infinie relative :

```

static inline __attribute__((always_inline))
double norme_infty_iteration(double *u, double *u_anc){

    double norme_num = 0.0;
    double norme_deno = 0.0;
    double norme;

    for (int i = 0 ; i < nb_pt * nb_pt ; i ++){
        double diff = fabs(u[i] - u_anc[i]);
        if (diff > norme_num){
            norme_num = diff;
        }
        if (fabs(u_anc[i]) > norme_deno){
            norme_deno = fabs(u_anc[i]);
        }
    }

    norme = norme_num / norme_deno;

    return norme;

}

```

Fonction pour terminer :

```

void terminaison(double **permut, double **u, double **u_anc){

    if (nb_iteration % 2 != 0){
        *permut = *u; *u = *u_anc; *u_anc = *permut;
    }

    free(*u_anc);

}

```

## Commentaires

- Le test d'arrêt est défini avec formule suivante :  $\frac{\|u^{(k+1)} - u^{(k)}\|_\infty}{\|u^{(k)}\|_\infty} < \varepsilon$ .
- À la fin de chaque itération, on calcule la norme infinie relative avec la fonction `norme_infty_iteration`.
- Pour éviter la copie du tableau `u` dans `u_anc` à la fin de chaque itération, on permute les pointeurs. À la fin, selon la parité du nombre d'itérations, on libère l'allocation du bon pointeur avec la fonction `terminaison`.
- On note ces résultats :

$N$	10	50	100	300	500	1500
Nombre d'itérations avant arrêt	400	8506	31227	241002	617699	4557543
$\ e_h\ _\infty$	0.008265	0.000329	0.000082	0.000007	0.000002	0.000045
Temps d'exécution (s)	<0.01	<0.01	0.01	0.04	0.20	4.67

### 1.2.3 Versions avec méthode de résolution itérative en parallèle

#### Version OpenMP

**Implémentation** (*version 2 résumée, voir les détails dans /Probleme-1D/parallele-1*)

Ensuite, on implémente une version parallèle avec OpenMP du schéma (1.5).

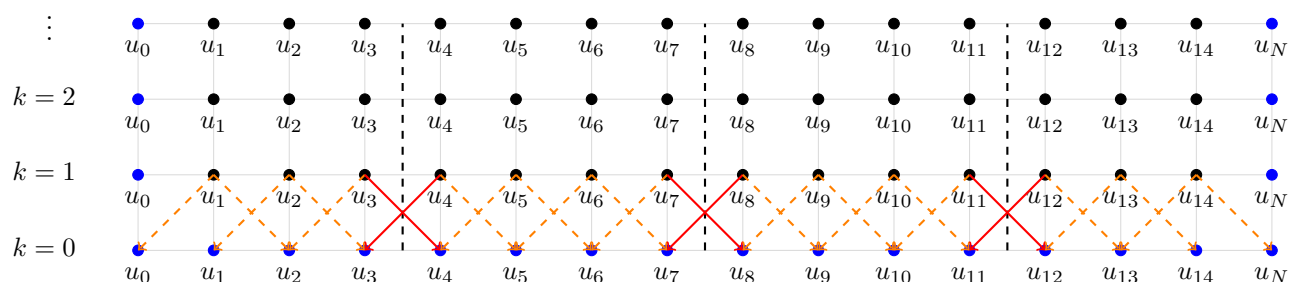
**Commentaire** Cette implémentation reprend exactement le même code que pour /Probleme-1D/sequentiel-1) en ajoutant une directive `for` dans la boucle de la fonction `calculer_u_jacobi` et une directive `for` dans la boucle du calcul de la norme relative.

#### Version MPI

**Implémentation** (*version 3 résumée, voir les détails dans /Probleme-1D/parallele-2*)

Ensuite, on implémente une version parallèle avec MPI du schéma (1.5). On décompose le domaine discrétisé en part égales (à une cellule près en fonction de la divisibilité).

**Illustration** Schéma des dépendances pour 4 processus et  $N = 15$  :



- Un nœud en bleu représente un nœud connu (le vecteur de départ pour  $k = 0$  et les conditions aux bords). Un nœud en noir représente un nœud à calculer.
- Une ligne noire pointillée représente la séparation entre deux processus.
- Une flèche représente la dépendance entre un nœud et le nœud sur lequel il pointe. Si la flèche est orange pointillée, alors la dépendance fait intervenir deux nœuds appartenants au même processus. Sinon, si la flèche est rouge, alors la dépendance fait intervenir deux nœuds appartenants à un processus différent.

Étapes :

- créer une topologie 1D non courbée :

```
void creer_topologie(){
    int tore = 0;
    dims = 0;

    MPI_Dims_create(nb_cpu, 1, &dims);

    MPI_Cart_create(MPI_COMM_WORLD, 1, &dims, &tore, 0, &comm_1D);

    MPI_Barrier(comm_1D);
}
```

- créer des fonctions qui, pour chaque processus, fait connaître sa position dans la topologie en déterminant :
  - le nombre de points à traiter `nb_div` (dans le cas où  $N+1$  n'est pas divisible par le nombre de processus),
  - les nœuds de départ et d'arrivée `i_debut` et `i_fin`,
  - les voisins à gauche et à droite `voisins`,
  - les tableaux `deplacements` et `nb_elements_recus` (pour effectuer le regroupement final sur le rang 0) :

```
void infos_topologie(){
    MPI_Cart_coords(comm_1D, rang, 1, &coords);

    MPI_Cart_shift(comm_1D, 0, 1, &(voisins[0]), &(voisins[1]));

    bord = 2;
    for (int i = 0 ; i < 2 ; i++){
        if (voisins[i] == -1){
            bord --;
        }
    }

    MPI_Barrier(comm_1D);
}
```

```

void infos_processus(){

    i_debut = (coords * nb_pt) / dims;
    i_fin = ((coords + 1) * nb_pt) / dims - 1;
    nb_pt_div = i_fin - i_debut + 1;

    MPI_Barrier(comm_1D);

}

```

— créer des fonctions qui font le travail partagé et les communications sur chaque processus :

- calculer le second membre en parallèle f\_div,
- calculer la solution approchée en parallèle u\_div :

Fonction principale :

```

void calculer_u_jacobi(double *f_div, double *u_div){

    nb_iteration = 0;
    h_carre = 1.0 / pow(N, 2);
    int nb_iteration_max = INT_MAX;
    double norme = DBL_MAX;
    int i_boucle_debut; int i_boucle_fin;
    double *u_div_anc; double *permut;

    init_u_div_anc(&u_div_anc);
    for (int i = 0 ; i < nb_pt_div + 2 ; i++){
        u_div[i] = 0.0;
    }

    infos_bornes_boucles(&i_boucle_debut, &i_boucle_fin);

    for
    (int iteration = 0 ; iteration < nb_iteration_max && norme > 1e-10 ;
    iteration++){

        echanger_halos(u_div_anc);

        for (int i = i_boucle_debut ; i < i_boucle_fin ; i++){
            u_div[i] = schema(f_div, u_div, u_div_anc, i);
        }

        norme = norme_infty_iteration(u_div, u_div_anc);

        permut = u_div; u_div = u_div_anc; u_div_anc = permut;
        nb_iteration++;

    }

    terminaison(&permut, &u_div, &u_div_anc);

}

```

Fonction pour obtenir les indices de départ et d'arrivée de la boucle principale du schéma (adaptés pour itérer sur les bords locaux qui ne sont pas globaux) :

```

void infos_bornes_boucles(int *i_boucle_debut, int *i_boucle_fin){

    *i_boucle_debut = 1;
    *i_boucle_fin = nb_pt_div + 1;

}

```



```

    if (i_debut == 0){
        (*i_boucle_debut) ++;
    }
    if (i_fin == nb_pt - 1){
        (*i_boucle_fin) --;
    }
}

```

Fonction pour échanger les halos :

```

void echanger_halos(double *u_div){

    // Envoi gauche, reception droite
    MPI_Sendrecv
    (&(u_div[1]), 1, MPI_DOUBLE, voisins[0], etiquette,
    &(u_div[nb_pt_div + 1]), 1, MPI_DOUBLE, voisins[1], etiquette,
    comm_1D, &statut);

    // Envoi droite, reception gauche
    MPI_Sendrecv
    (&(u_div[nb_pt_div]), 1, MPI_DOUBLE, voisins[1], etiquette,
    &(u_div[0]), 1, MPI_DOUBLE, voisins[0], etiquette, comm_1D,
    &statut);

}

```

— regrouper sur le rang 0 `u_div` et le stocker dans `u`.

**Commentaire** Les tableaux partiels possèdent 2 cases supplémentaires pour accueillir les halos. Au début de chaque itération, l'échange des halos est effectué dans la fonction `echanger_halos`.

#### 1.2.4 Version avec méthode de résolution directe

**Implémentation** (version 4 résumée, voir les détails dans */Probleme-1D/sequentiel-2*)

Enfin, on implémente une version du schéma (1.7). On calcule la décomposition de Cholesky avec le schéma (1.6). On crée une structure qui stocke l'entier  $N$  et 2 pointeurs de flottants double. Chaque pointeur pointe vers le premier élément d'une diagonale.

Étapes :

- créer la structure pour stocker une matrice de la même forme que  $L$  :

```

struct mat_2bandes{
    int N;
    double *diag; // taille N - 1
    double *sous_diag; // taille N - 2
};

```

- créer des fonctions pour allouer et libérer la structure :

Fonction pour allouer la structure :

```

void init_mat_2bandes(struct mat_2bandes *A){

    A -> N = N;
    A -> diag = (double *)malloc(idx_max * sizeof(double));
    A -> sous_diag = (double *)malloc((idx_max - 1) * sizeof(double));

}

```

Fonction pour libérer la structure :

```

void liberer_mat_2bandes(struct mat_2bandes *A){

```

```

    free(A -> diag);
    free(A -> sous_diag);
}

```

— créer la fonction pour obtenir la décomposition de Cholesky en utilisant la structure :

```

void calculer_cholesky(struct mat_2bandes *L){

    h_carre = 1.0 / pow(N, 2);
    double alpha = 2.0 / h_carre;
    double beta = -1.0 / h_carre;

    (L -> diag)[0] = sqrt(alpha);
    (L -> sous_diag)[0] = beta / (L -> diag)[0];

    for (int i = 1 ; i < idx_max - 1 ; i++){
        (L -> diag)[i] = sqrt(alpha - pow((L -> sous_diag[i - 1]), 2));
        (L -> sous_diag)[i] = beta / (L -> diag[i]);
    }

    (L -> diag)[idx_max - 1]
    = sqrt(alpha - pow((L -> sous_diag[idx_max - 2]), 2));
}

```

Test (affichage effectué en exécutant Probleme-2D/Binaires/sequentiel-2 sans argument pour main) pour avoir un aperçu de la compression :

Illustration de la structure mat\_2bandes (exemple pour N petit) :

Structure mat2\_bandes :

N = 7

diag	=	9.899495	8.573214	8.082904	7.826238	7.668116	7.560864
sous_diag	=	-4.949747	-5.715476	-6.062178	-6.260990	-6.390097	

Matrice reelle correspondante :

9.899495	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
-4.949747	8.573214	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
0.000000	-5.715476	8.082904	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
0.000000	0.000000	-6.062178	7.826238	0.000000	0.000000	0.000000
0.000000	0.000000	0.000000	-6.260990	7.668116	0.000000	0.000000
0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	-6.390097	7.560864	0.000000

— créer des fonctions pour résoudre le système linéaire en utilisant la structure :

Fonction principale :

```

void resoudre_cholesky(double *f, double *u){

    struct mat_2bandes L;
    double *y = (double *)malloc(idx_max * sizeof(double));

    u[0] = 0; u[nb_pt - 1] = 0;

    init_mat_2bandes(&L);
    calculer_cholesky(&L);

    resoudre_cholesky_descente(&L, &(f[1]), y); // Laisser f[0] pour le bord
    resoudre_cholesky_remontee(&L, y, &(u[1])); // Laisser u[0] pour le bord
}

```

```

    liberer_mat_2bandes(&L);
    free(y);
}

```

Fonction pour résoudre  $Ly = f$  :

```

void resoudre_cholesky_descente(struct mat_2bandes *L, double *f, double *y){

    y[0] = f[0] / (L -> diag)[0];

    for (int i = 1 ; i < idx_max ; i++){
        y[i] = (f[i] - (L -> sous_diag)[i - 1] * y[i - 1]) / (L -> diag)[i];
    }

}

```

Fonction pour résoudre  $L^T u = y$  :

```

void resoudre_cholesky_remontee(struct mat_2bandes *L, double *y, double *u){

    u[idx_max - 1] = y[idx_max - 1] / (L -> diag)[idx_max - 1];

    for (int i = idx_max - 2 ; i >= 0 ; i--){
        u[i] = (y[i] - (L -> sous_diag)[i] * u[i + 1]) / (L -> diag)[i];
    }

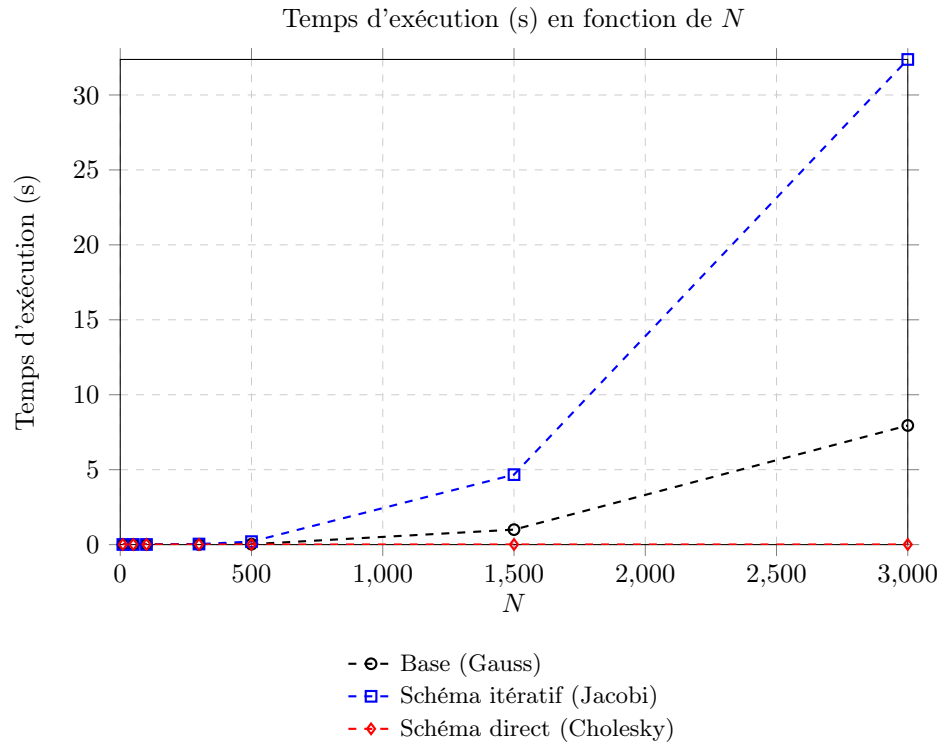
}

```

### Commentaires

- Cette méthode est impossible à paralléliser à cause des dépendances.
- Le temps d'exécution est  $< 0.01$  s pour  $N = 1000000$ .
- $A$  possède  $O(N)$  colonne. Pour chaque colonne, il y a  $O(1)$  lignes à calculer. Pour chaque case, il y a  $O(1)$  opérations. Donc la complexité algorithmique est  $O(N)$ .

### 1.2.5 Comparaison des performances des méthodes



#### Commentaires

- La version la moins performante est celle avec la méthode itérative. Le parallélisme donne des performances encore plus mauvaises. Cependant, les fonctions créées pour la version MPI nous donnent une bonne base pour le prochain problème.
- La version avec la méthode de base est un peu plus performante.
- La version avec la méthode directe est la plus performante et permet d'obtenir des temps d'exécutions quasiment instantanés même pour un très grand nombre de points. Elle possède la meilleure complexité algorithmique. La structure est bonne pour la localité mémoire (cache) car les données sont contigües et si le cache possède au moins 2 voies, alors il peut plus facilement stocker les 2 diagonales en même temps (moins de cach-miss).
- On verra dans le prochain problème que pour ces même méthodes, le classement et les résultats ne seront pas du tout identiques.

## 2 Équation de Poisson en dimension 2

### 2.1 Analyse numérique

#### 2.1.1 Présentation du problème

Soient  $D := ]0, 1[ \times ]0, 1[$ ,  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  continue et bornée et le problème suivant :  
Trouver  $u$  de classe  $C^4$  telle que :

$$\begin{cases} -\Delta u(x, y) = f(x, y) & \forall (x, y) \in D \\ u(x, y) = 0 & \forall (x, y) \in \partial D \end{cases}.$$

Un exemple de solution connue est si  $f(x, y) = \sin(2\pi x) \sin(2\pi y)$ , alors  $u(x, y) = \frac{1}{8\pi^2} \sin(2\pi x) \sin(2\pi y)$ .

#### 2.1.2 Schéma numérique

Soient  $x, h_x \in ]0, 1[$  tels que  $[x - h_x, x + h_x] \subset [0, 1]$ . On utilise la formule de Taylor à l'ordre 3 :

$$\begin{aligned} \exists \theta_{x+} \in ]0, 1[ : u(x + h_x, y) &= u(x, y) + h_x \frac{\partial u}{\partial x}(x, y) + \frac{1}{2} h_x^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, y) + \frac{1}{6} h_x^3 \frac{\partial^3 u}{\partial x^3}(x, y) + \frac{1}{24} h_x^4 \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_{x+} h_x, y), \\ \exists \theta_{x-} \in ]-1, 0[ : u(x - h_x, y) &= u(x, y) - h_x \frac{\partial u}{\partial x}(x, y) + \frac{1}{2} h_x^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, y) - \frac{1}{6} h_x^3 \frac{\partial^3 u}{\partial x^3}(x, y) + \frac{1}{24} h_x^4 \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_{x-} h_x, y). \end{aligned}$$

En additionnant, on obtient :

$$\boxed{u(x + h_x, y) + u(x - h_x, y) = 2u(x, y) + h_x^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, y) + \frac{1}{24} h_x^4 \left( \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_{x+} h_x, y) + \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_{x-} h_x, y) \right)}. \quad (2.1)$$

D'après le théorème des valeurs intermédiaires, on a :

$$\exists \theta_x \in ]-1, 1[ : 2 \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(\theta_x h_x, y) = \left( \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_{x+} h_x, y) + \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_{x-} h_x, y) \right).$$

En injectant dans (2.1), on obtient :

$$\begin{aligned} u(x + h_x, y) + u(x - h_x, y) &= 2u(x, y) + h_x^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, y) + \frac{1}{12} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_x h_x, y) \\ \Leftrightarrow -\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, y) &= \frac{1}{h_x^2} (-u(x - h_x, y) + 2u(x, y) - u(x + h_x, y)) + \frac{1}{12} h_x^2 \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_x h_x, y). \end{aligned} \quad (2.2)$$

De même :  $\exists \theta_y \in ]-1, 1[ :$

$$\boxed{-\frac{\partial^2 u}{\partial y^2}(x, y) = \frac{1}{h_y^2} (-u(x, y - h_y) + 2u(x, y) - u(x, y + h_y)) + \frac{1}{12} h_y^2 \frac{\partial^4 u}{\partial y^4}(x, y + \theta_y h_y)}. \quad (2.3)$$

En additionnant (2.2) et (2.3), on obtient :

$$\boxed{-\Delta u(x, y) = \frac{1}{h_x^2} \delta_x^2 + \frac{1}{h_y^2} \delta_y^2 + E_{h_x, h_y}} \quad (2.4)$$

avec

$$\delta_x^2 := -u(x - h_x, y) + 2u(x, y) - u(x + h_x, y), \quad \delta_y^2 := -u(x, y - h_y) + 2u(x, y) - u(x, y + h_y)$$

et

$$E_{h_x, h_y} := \frac{1}{12} \left( h_x^2 \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_x h_x, y) + h_y^2 \frac{\partial^4 u}{\partial y^4}(x, y + \theta_y h_y) \right).$$

Si  $h := h_x = h_y$ , alors :

$$\boxed{-\Delta u(x, y) = \frac{1}{h^2} (-u(x-h, y) - u(x, y-h) + 4u(x, y) - u(x+h, y) - u(x, y+h)) + E_h} \quad (2.5)$$

avec

$$E_h := \frac{1}{12} h^2 \left( \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_x h, y) + \frac{\partial^4 u}{\partial y^4}(x, y + \theta_y h) \right).$$

Soit  $f_{i,j} := f(x_i, y_j)$ . Alors, on obtient le schéma numérique suivant :

$$\boxed{\frac{1}{h^2} (-u_{i-1,j} - u_{i,j-1} + 2u_{i,j} - u_{i+1,j} - u_{i,j+1}) = f_{i,j}}. \quad (2.6)$$

Soit  $f := (f_1 \ \cdots \ f_{N-1})^T$  (avec  $f_j := (f_{1,j} \ \cdots \ f_{N-1,j})^T$ ) le vecteur du second membre exact linéarisé. Alors, la forme matricielle du schéma numérique est la suivante (pour  $N = 4$ ) :

$$\boxed{Au = f} \quad (2.7)$$

$$\Leftrightarrow \frac{1}{h^2} \underbrace{\begin{pmatrix} 4 & -1 & \cdot & -1 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ -1 & 4 & -1 & \cdot & -1 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & -1 & 4 & \cdot & \cdot & -1 & \cdot & \cdot & \cdot \\ -1 & \cdot & \cdot & 4 & -1 & \cdot & -1 & \cdot & \cdot \\ \cdot & -1 & \cdot & -1 & 4 & -1 & \cdot & -1 & \cdot \\ \cdot & \cdot & -1 & \cdot & -1 & 4 & \cdot & \cdot & -1 \\ \cdot & \cdot & \cdot & -1 & \cdot & \cdot & 4 & -1 & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & -1 & \cdot & -1 & 4 & -1 \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & -1 & \cdot & -1 & 4 \end{pmatrix}}_{=A} \underbrace{\begin{pmatrix} u_{1,1} \\ u_{2,1} \\ u_{3,1} \\ u_{1,2} \\ u_{2,2} \\ u_{3,2} \\ u_{1,3} \\ u_{2,3} \\ u_{3,3} \end{pmatrix}}_{=u} = \underbrace{\begin{pmatrix} f_{1,1} \\ f_{2,1} \\ f_{3,1} \\ f_{1,2} \\ f_{2,2} \\ f_{3,2} \\ f_{1,3} \\ f_{2,3} \\ f_{3,3} \end{pmatrix}}_{=f}.$$

La forme matricielle du schéma numérique est la suivante (pour  $N$  quelconque) :

$$\underbrace{\frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} \boxed{M} & \boxed{-I} & \cdot & \cdot \\ \boxed{-I} & \ddots & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & \boxed{-I} \\ \cdot & \cdot & \boxed{-I} & \boxed{M} \end{pmatrix}}_{=:A} \underbrace{\begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{pmatrix}}_{=u} = \underbrace{\begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ f_{N-1} \end{pmatrix}}_{=f} \quad \text{avec} \quad M := \begin{pmatrix} 4 & -1 & \cdot & \cdot \\ -1 & \ddots & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & -1 \\ \cdot & \cdot & -1 & 4 \end{pmatrix}.$$

### Remarques

- La valeur en un point du maillage dépend de valeurs d'au plus 5 points du maillage.
- $A$  est une matrice creuse : elle comporte 5 diagonales (dont 3 centrales) et 3 blocs de diagonales, où les blocs sont  $M$  et  $-I$ .

### 2.1.3 Existence et unicité de la solution approchée

**Proposition**  $A$  est définie-positive et  $Au = f$  admet une unique solution.

**Démonstration** On montre que  $A$  est définie-positive (on utilise la structure en blocs de  $A$ ) :

Soit  $x \in \mathbb{R}^{(N-1) \times (N-1)}$  avec  $x = (x_j)_{1 \leq j \leq N-1}$  et  $x_j = (x_{i,j})_{1 \leq i \leq N-1}$ . Alors :

$$x^T A x = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} x_1^T & \cdots & \cdots & x_{N-1}^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \boxed{M} & \boxed{-I} & \cdot & \cdot \\ \boxed{-I} & \ddots & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & \boxed{-I} \\ \cdot & \cdot & \boxed{-I} & \boxed{M} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ x_{N-1} \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} x_1^T & x_2^T & \cdots & x_{N-2}^T & x_{N-1}^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Mx_1 - x_2 \\ -x_1 + Mx_2 - x_3 \\ \vdots \\ -x_{N-3} + Mx_{N-2} - x_{N-1} \\ -x_{N-2} + Mx_{N-1} \end{pmatrix} \\
&= \frac{1}{h^2} (x_1^T (Mx_1 - x_2) + x_2^T (-x_1 + Mx_2 - x_3) + \cdots + x_{N-2}^T (-x_{N-3} + Mx_{N-2} - x_{N-1}) + x_{N-1}^T (-x_{N-2} + Mx_{N-1})) \\
&= \frac{1}{h^2} (x_1^T Mx_1 - 2x_1^T x_2 + x_2^T Mx_2 - x_2^T x_3 + \cdots + x_{N-2}^T x_{N-3} + x_{N-2}^T Mx_{N-2} - 2x_{N-2}^T x_{N-1} + x_{N-1}^T Mx_{N-1}) \\
&= \frac{1}{h^2} \left( \sum_{j=1}^{N-1} x_j^T Mx_j - 2 \sum_{j=1}^{N-2} x_j^T x_{j+1} \right).
\end{aligned}$$

De plus,

$$x_j^T Mx_j = x_j^T (h^2 B + 2I) x = h^2 x_j^T Bx_j + 2 \sum_{i=1}^{N-1} x_{i,j}^2 = h^2 x_j^T Bx_j + 2 \|x_j\|^2$$

avec

$$B := \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} 2 & -1 & \cdot & \cdot \\ -1 & \ddots & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & -1 \\ \cdot & \cdot & -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

Donc on obtient :

$$\begin{aligned}
x^T Ax &= \frac{1}{h^2} \left( \sum_{j=1}^{N-1} (h^2 x_j^T Bx_j + 2 \|x_j\|^2) - 2 \sum_{j=1}^{N-2} x_j^T x_{j+1} \right) = \frac{1}{h^2} \left( \sum_{j=1}^{N-1} 2 \|x_j\|^2 + h^2 \sum_{j=1}^{N-1} x_j^T Bx_j - 2 \sum_{j=1}^{N-2} x_j^T x_{j+1} \right) \\
&= \frac{1}{h^2} \left( \sum_{j=1}^{N-1} \|x_j\|^2 + \sum_{j=1}^{N-1} \|x_j\|^2 - 2 \sum_{j=1}^{N-2} x_j^T x_{j+1} + h^2 \sum_{j=1}^{N-1} x_j^T Bx_j \right) \\
&= \frac{1}{h^2} \left( \sum_{j=1}^{N-1} \|x_j\|^2 + \sum_{j=0}^{N-2} \|x_{j+1}\|^2 - 2 \sum_{j=1}^{N-2} x_j^T x_{j+1} + h^2 \sum_{j=1}^{N-1} x_j^T Bx_j \right) \\
&= \frac{1}{h^2} \left( \sum_{j=1}^{N-2} \|x_j\|^2 + \|x_{N-1}\|^2 + \sum_{j=1}^{N-2} \|x_{j+1}\|^2 + \|x_1\|^2 - 2 \sum_{j=1}^{N-2} x_j^T x_{j+1} + h^2 \sum_{j=1}^{N-1} x_j^T Bx_j \right) \\
&= \frac{1}{h^2} \left( \sum_{j=1}^{N-2} (\|x_j\|^2 - 2x_j^T x_{j+1} + \|x_{j+1}\|^2) + \|x_1\|^2 + \|x_{N-1}\|^2 + h^2 \sum_{j=1}^{N-1} x_j^T Bx_j \right) \\
&= \frac{1}{h^2} \left( \sum_{j=1}^{N-2} \|x_j + x_{j+1}\|^2 + \|x_1\|^2 + \|x_{N-1}\|^2 + h^2 \sum_{j=1}^{N-1} x_j^T Bx_j \right)
\end{aligned}$$

et d'après la sous-sous-section 1.1.3,  $B$  est définie-positive donc  $\forall x_j \in \mathbb{R}^{N-1} : x_j^T Bx_j \geq 0$  donc  $x^T Ax \geq 0$ .

Si  $\sum_{j=1}^{N-2} \|x_j + x_{j+1}\|^2 + \|x_1\|^2 + \|x_{N-1}\|^2 + h^2 \sum_{j=1}^{N-1} x_j^T Bx_j = 0$ , alors  $x_j = 0_{\mathbb{R}^{N-1}} \forall j \in \{1, \dots, N-1\}$  donc

$$x = 0_{\mathbb{R}^{(N-1) \times (N-1)}}.$$

Donc  $A$  est définie-positive, donc  $A$  est inversible et  $Au = f$  admet une unique solution.

### 2.1.4 Consistance du schéma et majoration de l'erreur de troncature

**Notation** Soit  $d \in \{1, \dots, 4\}$ . Alors,  $C_{u,d} := \max \left\{ \sup_{(x,y) \in [0,1]^2} \left| \frac{\partial^d u}{\partial x^d}(x,y) \right|, \sup_{(x,y) \in [0,1]^2} \left| \frac{\partial^d u}{\partial y^d}(x,y) \right| \right\}$ .

**Proposition** Le schéma (2.7) est consistant :  $\lim_{h \rightarrow 0} |E_h| = 0$  et  $|E_h| \leq \frac{1}{6} h^2 |C_{u,4}|$ .

**Démonstration**

$$\begin{aligned} |E_{h_x, h_y}| &= \frac{1}{12} \left| h_x^2 \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x + \theta_x h_x, y) + h_y^2 \frac{\partial^4 u}{\partial y^4}(x, y + \theta_y h_y) \right| \\ &\leq \frac{1}{12} \left| h_x^2 \sup_{(x,y) \in [0,1]^2} \left| \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x,y) \right| + h_y^2 \sup_{(x,y) \in [0,1]^2} \left| \frac{\partial^4 u}{\partial y^4}(x,y) \right| \right| \\ &\leq \frac{1}{12} (h_x^2 + h_y^2) \max \left\{ \sup_{(x,y) \in [0,1]^2} \left| \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(x,y) \right|, \sup_{(x,y) \in [0,1]^2} \left| \frac{\partial^4 u}{\partial y^4}(x,y) \right| \right\} = \frac{1}{12} (h_x^2 + h_y^2) |C_{u,4}|. \end{aligned}$$

Si  $h := h_x = h_y$  alors :

$$|E_h| \leq \frac{1}{6} h^2 |C_{u,4}| \xrightarrow{h \rightarrow 0} 0.$$

**Remarque** Le schéma (2.7) est d'ordre 2 pour  $x$  et pour  $y$ .

### 2.1.5 Convergence du schéma et majoration de l'erreur locale

**Proposition** (*admise*) Soient  $h > 0, e := e_h, e_j := (\|u_j - u(x_j)\|_\infty)_{0 \leq j \leq N}$ . Alors, le schéma utilisé est convergent :

$$\forall j \in \{1, \dots, N-1\} : \lim_{h \rightarrow 0} \|e_j\|_\infty = 0$$

et

$$\exists C > 0, \forall j \in \{1, \dots, N-1\} : \|e_j\|_\infty \leq Ch^2 (C_{u,4} + hC_{u,3}).$$

### 2.1.6 Méthode de résolution itérative

**Proposition** (*admise*) Soit  $\rho(A) := \max\{|\lambda| : \lambda \in \text{Sp}(A)\}$ . Alors :  $\rho(A) < 1$ .

Soient  $D := \text{diag}(A)$ ,  $-E$  la partie triangulaire inférieure stricte de  $A$ ,  $-F$  la partie triangulaire supérieure stricte de  $A$  et  $k$  l'itération. Alors, le schéma de la méthode Jacobi pour  $Au = f$  est le suivant :

$$Du^{(k+1)} = (E + F)u^{(k)} + f.$$

On calcule ces termes :

$$\begin{aligned} D &= \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} \boxed{D_0} & & & \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ & & & \boxed{D_0} \end{pmatrix} \quad \text{où } D_0 := 4I, \\ E &= \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} \boxed{D_-} & & & \\ \boxed{I} & \ddots & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \boxed{I} & \boxed{D_-} \end{pmatrix} \quad \text{où } D_- := \begin{pmatrix} \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ 1 & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \ddots & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & 1 & \cdot \end{pmatrix}, \end{aligned}$$



$$F = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} \boxed{D_+} & \boxed{I} & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & \boxed{I} \\ & & & \boxed{D_+} \end{pmatrix} \quad \text{où} \quad D_+ := \begin{pmatrix} & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

donc

$$E + F = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} \boxed{D_\star} & \boxed{I} & & \\ \boxed{I} & \ddots & \ddots & \\ & \ddots & \ddots & \boxed{I} \\ & & \boxed{I} & \boxed{D_\star} \end{pmatrix} \quad \text{où} \quad D_\star := D_- + D_+.$$

$$Du^{(k+1)} = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} \boxed{D_0} & & & \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ & & & \boxed{D_0} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1^{(k+1)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1}^{(k+1)} \end{pmatrix} = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} D_0 u_1^{(k+1)} \\ \vdots \\ \vdots \\ D_0 u_{N-1}^{(k+1)} \end{pmatrix}.$$

Soit  $j \in \{1, \dots, N-1\}$ , alors :

$$D_0 u_j^{(k+1)} = 4I \begin{pmatrix} u_{1,j}^{(k+1)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1,j}^{(k+1)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4u_{1,j}^{(k+1)} \\ \vdots \\ \vdots \\ 4u_{N-1,j}^{(k+1)} \end{pmatrix}.$$

En identifiant chaque terme, on obtient :

$$\boxed{\left( Du^{(k+1)} \right)_{i,j} = \frac{1}{h^2} 4u_{i,j}^{(k+1)}}. \quad (2.8)$$

$$(E + F) u^{(k)} + f = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} \boxed{D_\star} & \boxed{I} & & \\ \boxed{I} & \ddots & \ddots & \\ & \ddots & \ddots & \boxed{I} \\ & & \boxed{I} & \boxed{D_\star} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1^{(k+1)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1}^{(k+1)} \end{pmatrix} + f = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} u_0^{(k)} + D_\star u_1^{(k)} + u_2^{(k)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-2}^{(k)} + D_\star u_{N-1}^{(k)} + u_N^{(k)} \end{pmatrix} + f.$$

Soit  $j \in \{1, \dots, N-1\}$ , alors :

$$u_{j-1}^{(k)} + D_\star u_j^{(k)} + u_{j+1}^{(k)} = \begin{pmatrix} u_{1,j-1}^{(k)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1,j-1}^{(k)} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} & 1 & & \\ 1 & & \ddots & \\ & \ddots & & 1 \\ & & & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{1,j}^{(k)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1,j}^{(k)} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} u_{1,j+1}^{(k)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1,j+1}^{(k)} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} u_{1,j-1}^{(k)} + u_{0,j}^{(k)} + u_{2,j}^{(k)} + u_{1,j+1}^{(k)} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1,j-1}^{(k)} + u_{N-2,j}^{(k)} + u_{N,j}^{(k)} + u_{N-1,j+1}^{(k)} \end{pmatrix}.$$

En identifiant chaque terme, on obtient :

$$\boxed{\left( (E + F) u^{(k)} + f \right)_{i,j} = \frac{1}{h^2} \left( u_{i,j-1}^{(k)} + u_{i-1,j}^{(k)} + u_{i+1,j}^{(k)} + u_{i,j+1}^{(k)} \right) + f_{i,j}}. \quad (2.9)$$

En imposant l'égalité entre (2.8) et (2.9), on obtient :

$$\begin{aligned} \frac{4}{h^2} u_{i,j}^{(k+1)} &= \frac{1}{h^2} \left( u_{i,j-1}^{(k)} + u_{i-1,j}^{(k)} + u_{i+1,j}^{(k)} + u_{i,j+1}^{(k)} \right) + f_{i,j} \\ \Leftrightarrow \boxed{u_{i,j}^{(k+1)} &= \frac{1}{4} \left( u_{i-1,j}^{(k)} + u_{i,j-1}^{(k)} + u_{i+1,j}^{(k)} + u_{i,j+1}^{(k)} + h^2 f_{i,j} \right)}. \end{aligned} \quad (2.10)$$

### 2.1.7 Méthode de résolution directe

Soit  $L$  tel que  $A = LL^T$ . On rappelle la formule de la factorisation de Cholesky :

$$\ell_{i,i} = \sqrt{a_{i,i} - \sum_{k=1}^{i-1} \ell_{i,k}^2} \quad \text{et} \quad \ell_{i,j} = \frac{1}{\ell_{j,j}} \left( a_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} \ell_{i,k} \ell_{j,k} \right).$$

On calcule d'abord en colonnes puis en lignes.

**Proposition** Soit  $A$  une matrice avec  $N$  diagonales inférieures, symétrique et définie-positive. Alors, la matrice  $L$  de la décomposition de Cholesky de  $A$  possède  $N$  diagonales inférieures.

**Démonstration** Même démonstration que dans la sous-sous-section 1.1.7 appliquée à  $N$  diagonales inférieures (On construit  $L$  par colonne. Si  $j = 1$  et  $i > j + N - 1$ , alors  $\underbrace{a_{i,j}}_{=0} - \underbrace{\sum_{k=1}^{j-1} \ell_{i,k} \ell_{j,k}}_{=0} = 0$  donc  $\ell_{i,j} = 0$ . Si  $j > 1$  et  $i > j + N - 1$ , alors  $\underbrace{a_{i,j}}_{=0} - \sum_{k=1}^{j-1} \underbrace{\ell_{i,k}}_{=0} \ell_{j,k} = 0$  donc  $\ell_{i,j} = 0$ ).

$A$  est symétrique, définie-positive et possède  $N$  diagonales inférieures donc  $\exists L : LL^T = A$ .

On remarque que la structure de  $A$  est telle que :

$$a_{i,j} = \begin{cases} \alpha & \text{si } i = j \\ \beta & \text{si } i = j + 1 \text{ et } j \not\equiv 0 \pmod{N-1} \\ \gamma & \text{si } i = j + N - 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

avec

$$\alpha := \frac{4}{h^2} \quad \text{et} \quad \beta := \gamma := -\frac{1}{h^2}.$$

Soit  $d := i - j$  la diagonale de  $a_{i,j}$  ( $i = d + j$ ,  $d \in \{0, \dots, N-1\}$ ). Avec la structure de  $A$ , on obtient :

$$\text{Pour } j \text{ de } 1 \text{ à } (N-1)^2 : \begin{cases} \ell_{i,i} = \sqrt{\alpha - \sum_{k=\max\{1, j-N+d+1\}}^{i-1} \ell_{i,k}^2} & \text{si } d = 0 \\ \ell_{i,j} = \left( a_{i,j} - \sum_{k=\max\{1, j-N+d+1\}}^{j-1} \ell_{i,k} \ell_{j,k} \right) / \ell_{j,j} & \text{si } d > 0. \end{cases} \quad (2.11)$$

On peut résoudre  $Au = f$  en résolvant  $Ly = f$  puis  $L^T u = y$  avec

$$y_1 = \frac{f_1}{\ell_{1,1}} \quad \text{et} \quad \text{pour } i \text{ de } 2 \text{ à } (N-1)^2 : y_i = \left( f_i - \sum_{k=\max\{1, i-N+1\}}^{i-1} \ell_{i,k} y_k \right) / \ell_{i,i}$$

et

$$u_{(N-1)^2} = \frac{y_{(N-1)^2}}{\ell_{(N-1)^2, (N-1)^2}} \quad \text{et} \quad \text{pour } i \text{ de } (N-1)^2 - 1 \text{ à } 1 : u_i = \left( y_i - \sum_{k=i+1}^{\min\{i+N-1, (N-1)^2\}} \ell_{i,k} u_k \right) / \ell_{i,i}. \quad (2.12)$$

## 2.2 Implémentation

Pour la suite, la fonction à approcher sera avec  $f(x, y) := \sin(2\pi x) \sin(2\pi y)$  et  $\varepsilon := 1 \cdot 10^{-10}$ .

### 2.2.1 Version de base

**Implémentation** (version 0 résumée, voir les détails dans `/Probleme-2D/base`)

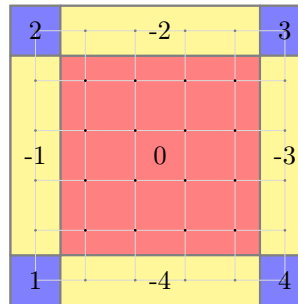
Pour commencer, on implémente une version de base non optimisée de la résolution.

Étapes :

- créer des fonctions qui font le travail :
  - construire la matrice **A** (voir les fonctions `connaitre_bord` et `construire_matrice`),
  - calculer le second membre **f**,
  - calculer la solution approchée **u** (voir la fonction `resoudre_gauss`).

#### Commentaires

- Tout les tableaux utilisés sont linéarisés pour garantir la contiguité.
- Les numéros du type de bord de la fonction `connaitre_bord` sont les suivants :



- Pour calculer **u**, on résout le système linéaire avec la méthode de Gauss.
- On note ces résultats :

$N$	10	50	100
$\ e_h\ _\infty$	0.00038444	0.00001661	0.00000417
Temps d'exécution (s)	<0.1	4.1	278.9

- $A$  est de taille  $O(N^2)$  et la méthode de Gauss est  $O(N^3)$  donc la complexité algorithmique est  $O(N^6)$ .

### 2.2.2 Version avec méthode de résolution itérative en séquentiel

**Implémentation** (version 1 résumée, voir les détails dans `/Probleme-2D/sequentiel-1`)

Ensuite, on implémente une version séquentielle du schéma (2.10).

Étapes :

- créer des fonctions qui font le travail :
  - calculer le second membre **f**,
  - calculer la solution approchée **u** :

Fonction qui applique le schéma à un point :

```
static inline __attribute__((always_inline))
double schema(double *f, double *u_anc, int i, int j){

    double res
    = 0.25
    * (u_anc[IDX(i - 1, j)]
    + u_anc[IDX(i, j - 1)]
    + u_anc[IDX(i + 1, j)]
```

```

    + u_anc[IDX(i, j + 1)]
    + h_carre * f[IDX(i, j)]);

    return res;
}

```

**Commentaire** On note ces résultats :

$N$	10	50	100	300	500	700
Nombre d'itérations	102	2298	8506	66569	171980	320379
$\ e_h\ _\infty$	0.00038444	0.00001661	0.00000417	0.00000046	0.00000015	0.00000005
Temps d'exécution (s)	<0.1	<0.1	0.1	4.8	34.6	128.4

### 2.2.3 Versions avec méthode de résolution itérative en parallèle

#### Version OpenMP

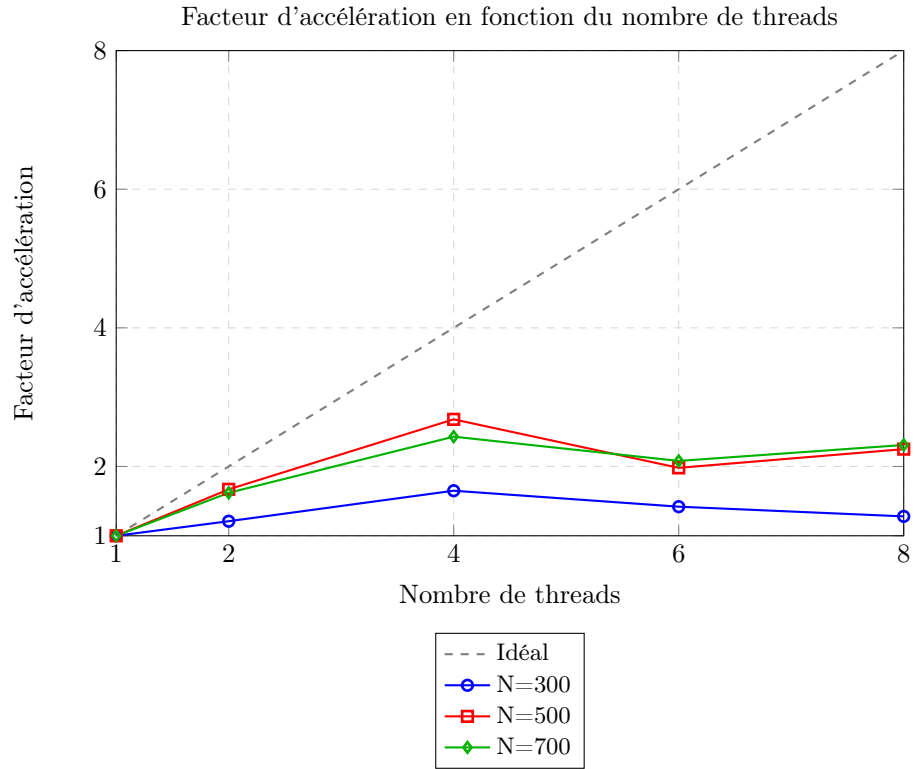
**Implémentation** (*version 2 résumée, voir les détails dans /Probleme-2D/parallele-1*)

Ensuite, on implémente une version parallèle avec OpenMP du schéma (2.10).

#### Commentaires

- Cette implémentation reprend exactement le même code que pour /Probleme-2D/sequentiel-1 en ajoutant une directive `for` dans la boucle interne de la fonction `calculer_u_jacobi` et une directive `for` dans la boucle du calcul de la norme relative.
- On note ces résultats du temps d'exécution (en s) en fonction de  $N$  et du nombre de threads :

↓ Nombre de threads $N \rightarrow$	300	500	700
1	5.1	35.7	130.0
2	4.2	21.4	80.0
4	3.1	13.3	53.5
6	3.6	18.0	62.5
8	4.0	15.9	56.3

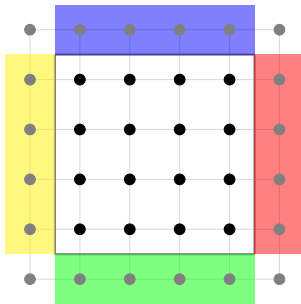


## Version MPI

### Implémentation *(version 3 résumée, voir les détails dans /Probleme-2D/parallele-2)*

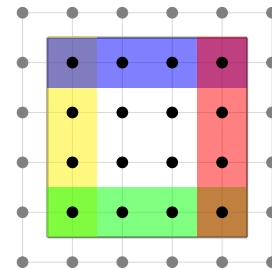
Ensuite, on implémente une version parallèle avec MPI du schéma (2.10). On décompose le domaine discrétisé en part égales (à une ligne et/ou colonne près en fonction de la divisibilité) de telle sorte que le périmètre de chaque sous-domaine soit minimal (en décomposant prioritairement en carrés plutôt qu'en bandes). Chaque processus a son sous-domaine avec un contour pour stocker les halos.

**Illustration** Schéma de la structure d'un sous-tableau :



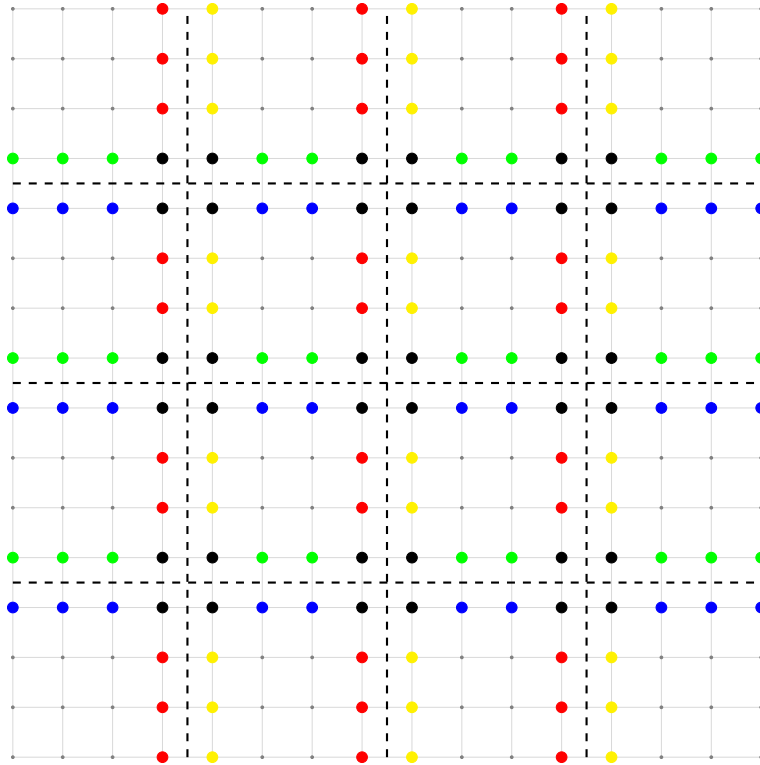
Un rectangle jaune (*resp.* bleu, rouge, vert) représente une zone à recevoir de la gauche (*resp.* du dessus, de la droite, du dessous).

- Un nœud en noir représente un nœud qui appartient au sous-domaine du processus, à calculer.
- Un nœud en gris représente un nœud à recevoir d'un voisin.



Un rectangle jaune (*resp.* bleu, rouge, vert) représente une zone à envoyer à gauche (*resp.* au dessus, à droite, en dessous).

**Illustration** Schéma des nœuds envoyés ou reçus pour 16 processus et  $N = 15$  :



- Un nœud en jaune (*resp.* bleu, rouge, vert) représente un nœud à échanger avec son voisin de gauche (*resp.* du dessus, de droite, du dessous).
- Un nœud en noir représente un nœud à échanger avec plusieurs voisins.

Étapes :

- créer une topologie 2D non courbée,
- créer des fonctions qui, pour chaque processus, fait connaître sa position dans la topologie en déterminant :
  - le nombre de points à traiter `nb_div_i` et `nb_div_j`,
  - les nœuds de départ et d'arrivée `i_debut`, `j_debut`, `i_fin` et `j_fin`,
  - les voisins à gauche, en haut, à droite et en bas `voisins`,
  - les types dérivés pour échanger les halos `ligne` et `colonne` et pour effectuer le regroupement final sur le rang 0 `bloc_send` :

```
void creer_types(){
    int taille_send[2] = {nb_pt_div_j + 2, nb_pt_div_i + 2};
    int sous_taille_send[2] = {nb_pt_div_j, nb_pt_div_i};
    int debut_send[2] = {1, 1};

    MPI_Type_contiguous(nb_pt_div_i, MPI_DOUBLE, &ligne);
    MPI_Type_vector(nb_pt_div_j, 1, nb_pt_div_i + 2, MPI_DOUBLE, &colonne);

    MPI_Type_create_subarray
    (2, taille_send, sous_taille_send, debut_send, MPI_ORDER_C, MPI_DOUBLE,
    &bloc_send);

    MPI_Type_commit(&ligne);
    MPI_Type_commit(&colonne);
    MPI_Type_commit(&bloc_send);
}
```

```

MPI_Barrier(comm_2D);

}

```

— créer des fonctions qui font le travail partagé sur chaque processus :

- calculer le second membre en parallèle `f_div`,
- calculer la solution approchée en parallèle `u_div` :

Fonction principale :

```

void calculer_u_jacobi(double *f_div, double *u_div){

    nb_iteration = 0;
    h_carre = 1.0 / pow(N, 2);
    int nb_iteration_max = INT_MAX;
    double norme = DBL_MAX;
    int i_boucle_debut; int j_boucle_debut;
    int i_boucle_fin; int j_boucle_fin;
    double *u_div_anc; double *permut;

    init_u_anc(&u_div_anc);
    for (int i = 0 ; i < (nb_pt_div_i + 2) * (nb_pt_div_j + 2) ; i++){
        u_div[i] = 0.0;
    }

    infos_bornes_boucles
    (&i_boucle_debut, &j_boucle_debut, &i_boucle_fin, &j_boucle_fin);

    for
    (int iteration = 0 ; iteration < nb_iteration_max && norme > 1e-10 ;
    iteration++){

        echanger_halos(u_div_anc);

        for (int j = j_boucle_debut ; j < j_boucle_fin ; j++){
            for (int i = i_boucle_debut ; i < i_boucle_fin ; i++){
                u_div[IDX(i, j)] = schema(f_div, u_div, u_div_anc, i, j);
            }
        }

        norme = norme_infty_iteration(u_div, u_div_anc);

        permut = u_div; u_div = u_div_anc; u_div_anc = permut;
        nb_iteration++;

    }

    terminaison(&permut, &u_div, &u_div_anc);

}

```

Fonction pour échanger les halos :

```

void echanger_halos(double *u_div){

    // Envoi haut, reception bas
    MPI_Sendrecv
    (&(u_div[IDX(1, nb_pt_div_j)]), 1, ligne, voisins[1], etiquette,
    &(u_div[IDX(1, 0)]), 1, ligne, voisins[3], etiquette, comm_2D, &statut);

    // Envoi bas, reception haut
    MPI_Sendrecv

```

```

    (&(u_div[IDX(1, 1)]), 1, ligne, voisins[3], etiquette,
    &(u_div[IDX(1, nb_pt_div_j + 1)]), 1, ligne, voisins[1], etiquette,
    comm_2D, &statut);

    // Envoi gauche, reception droite
    MPI_Sendrecv
    (&(u_div[IDX(1, 1)]), 1, colonne, voisins[0], etiquette,
    &(u_div[IDX(nb_pt_div_i + 1, 1)]), 1, colonne, voisins[2], etiquette,
    comm_2D, &statut);

    // Envoi droite, reception gauche
    MPI_Sendrecv
    (&(u_div[IDX(nb_pt_div_i, 1)]), 1, colonne, voisins[2], etiquette,
    &(u_div[IDX(0, 1)]), 1, colonne, voisins[0], etiquette, comm_2D,
    &statut);
}

```

— regrouper sur le rang 0 `u_div` et le stocker dans `u`.

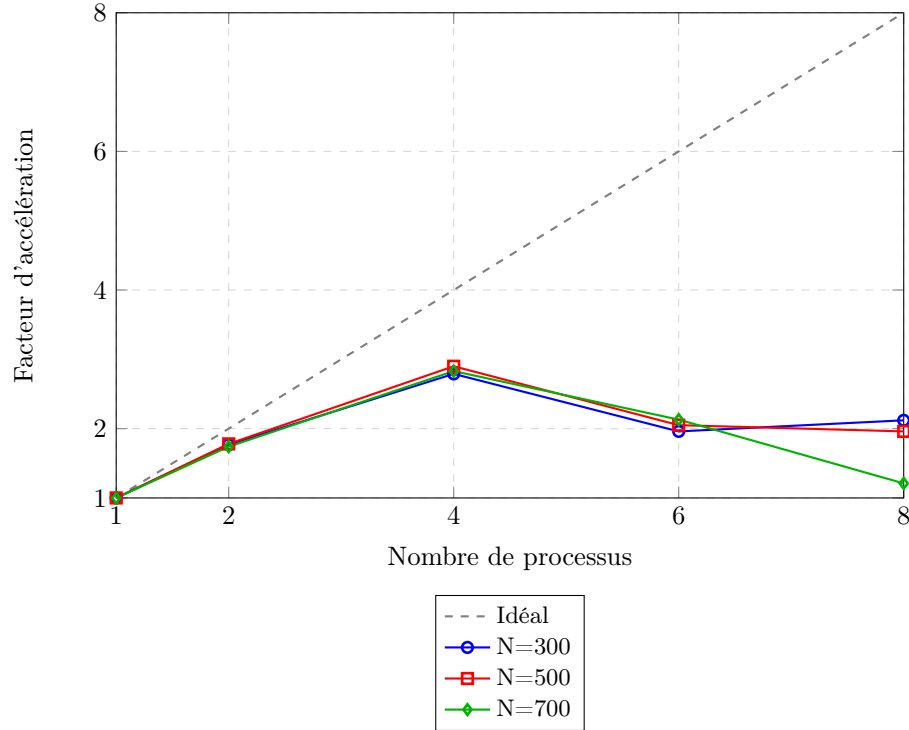
## Commentaires

- Cette implémentation reprend, pour de nombreuses fonctions, le même principe que `/Probleme-1D/parallele-1`, adaptées pour 2 variables. Les principales différences se situent dans la gestion des halos et le regroupement final sur le rang 0.
- Les tableaux partiels possèdent 2 lignes et 2 colonnes supplémentaires pour accueillir les halos. Au début de chaque itération, l'échange des halos est effectué dans la fonction `echanger_halos`.
- Pour regrouper les résultats sur le rang 0, on utilise un type dérivé `bloc_recv` créé dynamiquement par le rang 0 (voir la fonction `regrouper_u`).
- On note ces résultats du temps d'exécution (en s) en fonction de  $N$  et du nombre de processus :

↓ Nombre de processus $N \rightarrow$	300	500	700
1	5.3	37.1	133.4
2	3.0	20.8	76.8
4	1.9	12.8	47.1
6	2.7	18.1	62.5
8	2.5	18.9	110.4



Facteur d'accélération en fonction du nombre de processus



#### Implémentation (version 4 résumée, voir les détails dans /Probleme-2D/parallele-3)

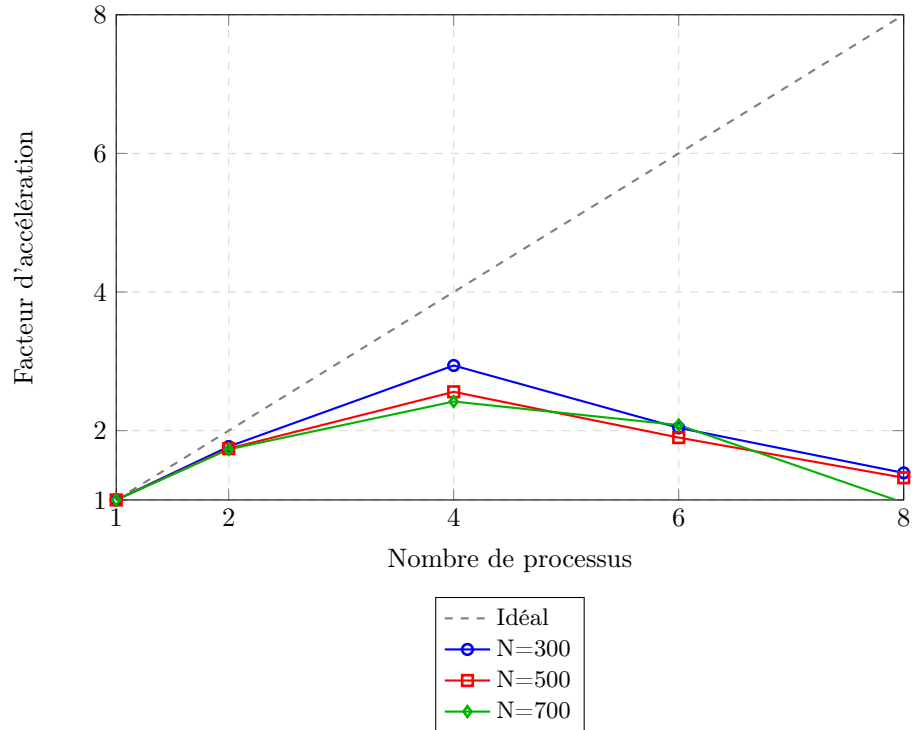
Ensuite, on implémente une version parallèle du schéma avec MPI en utilisant des communications non bloquantes du schéma (2.10).

#### Commentaires

- Cette implémentation reprend exactement le même code que pour /Probleme-2D/parallele-2 en modifiant le mode de communication.
- Dès que la communication est lancée, on fait les calculs sur l'intérieur du sous-domaine (en excluant les bords locaux), ensuite on vérifie / attend que la communication soit terminée, enfin on fait les calculs sur les bords locaux avec la fonction `test_fin_echange_halos`.
- Pour calculer sur les bords du sous-domaine (2 lignes (sauf 2 coins), 2 colonnes (sauf 2 coins) et 4 coins), on utilise la fonction `calculer_u_jacobi_bords`.
- On note ces résultats du temps d'exécution (en s) en fonction de  $N$  et du nombre de processus :

↓ Nombre de processus	$N \rightarrow$	300	500	700
1		5.3	37.3	136.5
2		3.0	21.4	79.0
4		1.8	14.6	56.4
6		2.6	19.6	65.5
8		3.8	28.2	142.2

Facteur d'accélération en fonction du nombre de processus



#### 2.2.4 Version avec méthode de résolution directe

**Implémentation** (version 5 résumée, voir les détails dans */Probleme-1D/sequentiel-2*)

Ensuite, on implémente une version du schéma (2.12). On calcule la décomposition de Cholesky avec le schéma (2.11). On travaille par diagonales  $d$  et par colonnes  $j$ . On crée une structure qui stocke l'entier  $N$  et  $N$  pointeurs de pointeurs de flottants double. Chaque pointeur pointe vers le premier élément d'une diagonale. On a :

$\ell_{i,j}$  qui correspond à  $(L \rightarrow \text{diags})[i-j][j]$ .

Étapes :

- créer la structure pour stocker une matrice de la même forme que  $L$  :

```
struct mat_Nbandes{
    int N;
    double **diags;
};
```

- créer des fonctions pour allouer et libérer la structure :

Fonction pour allouer la structure :

```
void init_mat_Nbandes(struct mat_Nbandes *A){
    A -> N = N;
    A -> diags = (double **)malloc(N * sizeof(double *));
    for (int i = 0 ; i < N ; i++){
        (A -> diags)[i] = (double *)malloc((idx_max - i) * sizeof(double));
    }
}
```

Fonction pour libérer la structure :

```
void liberer_mat_Nbandes(struct mat_Nbandes *A){
    int N = A -> N;
```

```

    for (int i = 0 ; i < N ; i ++){
        free((A -> diags)[i]);
    }
    free(A -> diags);
}

```

— créer la fonction pour obtenir la décomposition de Cholesky en utilisant la structure :

```

void calculer_cholesky(struct mat_Nbandes *L){

    h_carre = 1.0 / pow(N, 2);
    double alpha = 4.0 / h_carre;

    for (int j = 0 ; j < idx_max ; j ++){
        for (int d = 0 ; d < N && j + d < idx_max ; d ++){

            int i = d + j;

            if (d == 0){
                (L -> diags)[0][j] = alpha;
                for (int k = max(0, j - N + d + 1) ; k < i ; k ++){
                    int d_1 = i - k;
                    (L -> diags)[0][j] -= pow((L -> diags)[d_1][k], 2);
                }
                (L -> diags)[0][j] = sqrt((L -> diags)[0][j]);
            }

            else{
                (L -> diags)[d][j] = valeur_a(i, j);
                for (int k = max(0, j - N + d + 1) ; k < j ; k ++){
                    int d_1 = i - k;
                    int d_2 = j - k;
                    (L -> diags)[d][j]
                        -= (L -> diags)[d_1][k] * (L -> diags)[d_2][k];
                }
                (L -> diags)[d][j] /= (L -> diags)[0][j];
            }

        }
    }
}

```

Fonction pour obtenir la valeur de  $a_{i,j}$  en fonction des paramètres  $i$  et  $j$  :

```

static inline __attribute__((always_inline))
double valeur_a(int i, int j){

    double res;

    if (i == j){
        res = 4.0 / h_carre;
    }
    else if (i == j + 1 && j % (N - 1) != (N - 2)){
        res = -1.0 / h_carre;
    }
    else if (i == j + N - 1){
        res = -1.0 / h_carre;
    }
    else{
        res = 0.0;
    }
}

```

```

    }

    return res;
}

```

Test (affichage effectué en exécutant Probleme-2D/Binaires/sequentiel-2 sans argument pour main) pour avoir un aperçu de la compression :

Illustration de la structure mat\_Nbandes (exemple pour N petit) :

Structure mat\_Nbandes :

N = 4

```

diag[0] =  8.0000  7.7460  7.7287  7.7275  7.3829  7.3668  7.6995  7.3261  7.3139
diag[1] = -2.0000 -2.0656 -0.1380 -2.2184 -2.3331 -0.2074 -2.2717 -2.4056
diag[2] =  0.0000 -0.5164 -0.5521 -0.0370 -0.6222 -0.6863 -0.0585
diag[3] = -2.0000 -2.0656 -2.0702 -2.0705 -2.1672 -2.1719

```

Matrice réelle correspondante :

```

8.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000
-2.0000  7.7460  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000
0.0000 -2.0656  7.7287  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000
-2.0000 -0.5164 -0.1380  7.7275  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000
0.0000 -2.0656 -0.5521 -2.2184  7.3829  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000
0.0000  0.0000 -2.0702 -0.0370 -2.3331  7.3668  0.0000  0.0000  0.0000
0.0000  0.0000  0.0000 -2.0705 -0.6222 -0.2074  7.6995  0.0000  0.0000
0.0000  0.0000  0.0000  0.0000 -2.1672 -0.6863 -2.2717  7.3261  0.0000
0.0000  0.0000  0.0000  0.0000  0.0000 -2.1719 -0.0585 -2.4056  7.3139

```

— créer des fonctions pour résoudre le système linéaire en utilisant la structure :

Fonction principale :

```

void resoudre_cholesky(double *f, double *u){

    struct mat_Nbandes L;
    double *y, *u_int, *f_int;

    init_u_bord(u);
    u_int = (double *)malloc(idx_max * sizeof(double));
    f_int = (double *)malloc(idx_max * sizeof(double));
    extraire_interieur(u, u_int, nb_pt);
    extraire_interieur(f, f_int, nb_pt);
    y = (double *)malloc(idx_max * sizeof(double));

    init_mat_Nbandes(&L);
    calculer_cholesky(&L);

    resoudre_cholesky_descente(&L, f_int, y);
    resoudre_cholesky_remontee(&L, y, u_int);
    inserer_interieur(u_int, u, nb_pt);

    liberer_mat_Nbandes(&L);
    free(u_int);
    free(f_int);
    free(y);
}

```

Fonction pour résoudre  $Ly = f$  :

```

void resoudre_cholesky_descente(struct mat_Nbandes *L, double *f, double *y){

```

```

y[0] = f[0] / (L -> diags)[0][0];

for (int i = 1 ; i < idx_max ; i++){
    y[i] = f[i];
    for (int k = max(0, i - N + 1) ; k < i ; k++){
        int d = i - k;
        y[i] -= (L -> diags)[d][k] * y[k];
    }
    y[i] /= (L -> diags)[0][i];
}
}

```

Fonction pour résoudre  $L^T u = y$  :

```

void resoudre_cholesky_remontee(struct mat_Nbandes *L, double *y, double *u){

    u[idx_max - 1] = y[idx_max - 1] / (L -> diags)[0][idx_max - 1];

    for (int i = idx_max - 2 ; i >= 0 ; i--){
        u[i] = y[i];
        for (int k = i + 1 ; k < min(i + N, idx_max) ; k++){
            int d = k - i;
            u[i] -= (L -> diags)[d][i] * u[k];
        }
        u[i] /= (L -> diags)[0][i];
    }
}

```

## Commentaires

- Comme on calcule  $u$  sur l'intérieur, on fait la résolution avec  $u|_{\text{int}}$  et  $f|_{\text{int}}$ . On utilise les fonctions `extraire_interieur` pour extraire l'intérieur d'une matrice linéarisée et `insérer_interieur` pour remettre l'intérieur d'une matrice linéarisée dans la matrice initiale.
- On note ces résultats :

$N$	10	50	100	300	500	700
$\ e_h\ _\infty$	0.00038444	0.00001661	0.00000417	0.00000046	0.00000017	0.00000009
Temps d'exécution (s)	<0.1	<0.1	<0.1	4.6	35.8	383.5

- Cette méthode est impossible à paralléliser à cause des dépendances.
- $A$  possède  $O(N^2)$  colonne. Pour chaque colonne, il y a  $O(N)$  lignes à calculer. Pour chaque case, il y a  $O(N)$  opérations. Donc la complexité algorithmique est  $O(N^4)$ .

## Implémentation (version 6 résumée, voir les détails dans */Probleme-1D/sequentiel-3*)

Enfin, on implémente une version avec la librairie `cholmod` qui utilise une structure de matrice creuse au format CSC du schéma (1.4). Étapes :

- créer une fonction pour définir la structure de matrice creuse en créant des tableaux :
  - `lignes` qui contient les indices des lignes où se trouve une valeur non nulle,
  - `valeurs` qui contient les valeurs aux indices stockés,
  - `offsets` qui contient le nombre de valeurs non nulles d'une colonne,
 (voir les fonctions `construire_matrice_creuse` et `connaître_bord`).
- créer une fonction pour allouer la matrice creuse :

```

cholmod_sparse *init_matrice_creuse(int *offsets, int *lignes, double *valeurs){

```

```

cholmod_sparse *A
= cholmod_allocate_sparse(
idx_max, idx_max, nb_elements, 1, 1, 0, CHOLMOD_REAL, &c);

memcpy(A -> p, offsets, (idx_max + 1) * sizeof(int));
memcpy(A -> i, lignes, nb_elements * sizeof(int));
memcpy(A -> x, valeurs, nb_elements * sizeof(double));
A -> nzmax = nb_elements;
A -> stype = 1;
A -> nrow = idx_max;
A -> ncol = idx_max;

free(lignes);
free(valeurs);
free(offsets);

return A;
}

```

— créer une fonction qui fait le travail :

```

void resoudre(cholmod_sparse *A, double *f, double *u){

    h_carre = 1.0 / pow(N, 2);
    double *f_int = (double *)malloc(idx_max * sizeof(double));
    double *u_int = (double *)malloc(idx_max * sizeof(double));

    extraire_interieur(f, f_int, nb_pt);
    extraire_interieur(u, u_int, nb_pt);

    cholmod_dense *f_dense =
cholmod_allocate_dense(A -> nrow, 1, A -> nrow, CHOLMOD_REAL, &c);
memcpy(f_dense -> x, f_int, A -> nrow * sizeof(double));

    cholmod_factor *L = cholmod_analyze(A, &c);
    cholmod_factorize(A, L, &c);

    cholmod_dense *u_dense = cholmod_solve(CHOLMOD_A, L, f_dense, &c);

    memcpy(u_int, u_dense -> x, A -> nrow * sizeof(double));

    inserer_interieur(u_int, u, nb_pt);

    cholmod_free_factor(&L, &c);
    cholmod_free_dense(&f_dense, &c);
    cholmod_free_dense(&u_dense, &c);

    free(f_int);
    free(u_int);
}

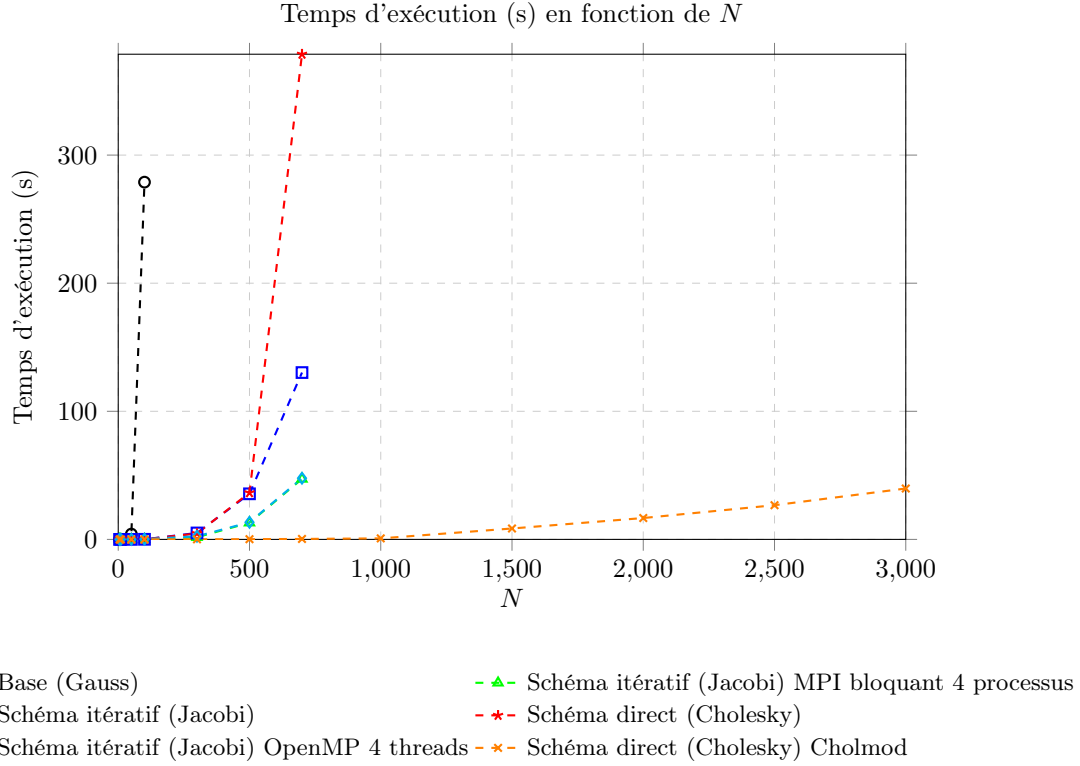
```

## Commentaires

- Le nombre d'éléments non nuls de  $A$  est de :  $5 \cdot (N - 3)^2 + 4 \cdot 4 \cdot (N - 3) + 4 \cdot 3 = (5N + 1)(N - 3) + 12$ .
- On note ces résultats :

$N$	1000	2000	3000	4000	5000
$\ e_h\ _\infty$	0.00000004	0.00000001	<0.00000001	<0.00000001	<0.00000001
Temps d'exécution (s)	0.7	15.7	39.3	79.3	174.5

### 2.2.5 Comparaison des performances des méthodes



- La version la moins performante est celle de base (du à la complexité).
- La version avec la méthode directe avec la structure est un peu plus performante mais garde une complexité trop élevée. La structure est moins bonne pour la localité mémoire (cache) que pour le **Problème-1D** car les diagonales ne sont contigues et le cache ne possède pas  $N$  voies, alors il peut pas stocker les  $N$  diagonales en même temps (probablement beaucoup de cach-miss).
- La version avec la méthode itérative est encore un peu plus performante. Le parallélisme donne des performances encore meilleures. On peut supposer que le parallélisme donnerait des facteurs d'accélération proche de ceux idéaux sur des vrais cluster de calculs. On peut supposer que le parallélisme avec MPI en utilisant des modes de communications non-bloquants donnerait de meilleurs résultats qu'avec des modes de communications bloquants sur des vrais cluster de calculs.
- La version avec la méthode directe avec Cholmod est la plus performante et permet d'exécuter sur des temps raisonnables même pour un très grand nombre de points.
- La version avec la méthode itérative (en particulier avec le parallélisme) est plus utile que pour le **Problème-1D**.

### 3 Équation des ondes en dimension 1

#### 3.1 Analyse numérique

##### 3.1.1 Présentation du problème

Soient  $L, T, c > 0, D := ]0, L[$  et le problème suivant :  
Trouver  $u$  de classe  $C^2$  telle que :

$$\begin{cases} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, t) - c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = 0 & \forall x \in D, \forall t \in ]0, T[ \\ u(x, t) = 0 & \forall x \in \partial D, \forall t \in [0, T] \\ u(x, 0) =: u_0(x) & \forall x \in D \\ \frac{\partial u}{\partial t}(x, 0) =: u_1(x) & \forall x \in D \end{cases}.$$

Un exemple de solution connue est si  $c = 1, u_0(x) = \sin(\pi x)$  et  $u_1(x) = 0$ , alors  $u(x, t) = \cos(\pi t) \sin(\pi x)$ .

##### 3.1.2 Schéma numérique

Soient  $t, h_t \in ]0, T[$  tels que  $[t, t + h_t] \subset [0, T]$ . On utilise la formule de Taylor à l'ordre 3 :

$$\begin{aligned} \exists \theta_+ \in ]0, 1[ : u(x, t + h_t) &= u(x, t) + h_t \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) + \frac{1}{2} h_t^2 \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, t) + \frac{1}{6} h_t^3 \frac{\partial^3 u}{\partial t^3}(x, t) + \frac{1}{24} h_t^4 \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, t + \theta_+ h_t), \\ \exists \theta_- \in ]-1, 0[ : u(x, t - h_t) &= u(x, t) - h_t \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) + \frac{1}{2} h_t^2 \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, t) - \frac{1}{6} h_t^3 \frac{\partial^3 u}{\partial t^3}(x, t) + \frac{1}{24} h_t^4 \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, t + \theta_- h_t). \end{aligned}$$

En additionnant, on obtient :

$$\boxed{u(x, t + h_t) + u(x, t - h_t) = 2u(x, t) + h_t^2 \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, t) + \frac{1}{24} h_t^4 \left( \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, t + \theta_+ h_t) + \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, t + \theta_- h_t) \right)}. \quad (3.1)$$

D'après le théorème des valeurs intermédiaires, on a :

$$\exists \theta \in ]-1, 1[ : u(x, t + h_t) : 2 \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, t + \theta h_t) = \left( \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, t + \theta_+ h_t) + \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, t + \theta_- h_t) \right).$$

En injectant dans (3.1), on obtient :

$$\begin{aligned} u(x, t + h_t) + u(x, t - h_t) &= 2u(x, t) + h_t^2 \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, t) + \frac{1}{12} h_t^4 \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, t + \theta h_t) \\ \Leftrightarrow \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, t) &= \frac{1}{h_t^2} (u(x, t + h_t) - 2u(x, t) + u(x, t - h_t)) + E_{h_t} \end{aligned} \quad (3.2)$$

avec

$$E_{h_t} := -\frac{1}{12} h_t^2 \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, t + \theta h_t).$$

Avec l'égalité (1.2) et en injectant dans l'équation, on obtient :

$$\boxed{u(x, t + h) = -u(x, t - h) + \left( 2 - 2 \frac{c^2 h_t^2}{h^2} \right) u(x, t) + \frac{c^2 h_t^2}{h^2} (u(x - h, t) + u(x + h, t)) + E_h + E_{h_t}}. \quad (3.3)$$

Soit  $f_i^k := f(x_i, t_k)$ . Si  $k > 0$ , alors, on obtient le schéma numérique suivant :

$$\boxed{u_i^{k+1} = -u_i^{k-1} + \left( 2 - 2 \frac{c^2 h_t^2}{h^2} \right) u_i^k + \frac{c^2 h_t^2}{h^2} (u_{i-1}^k + u_{i+1}^k)}. \quad (3.4)$$



Soit  $i \in \{1, \dots, N-1\}$ . Alors, de plus :

$$\begin{aligned} \frac{\partial u}{\partial t}(x_i, 0) &\approx \frac{u_i^1 - u_i^0}{h_t} = u^1(x_i) \Leftrightarrow u_i^1 = h_t u_1(x_i) + u_0(x_i) \\ &\Leftrightarrow \boxed{u_i^1 = h_t u_1(x_i) + u_0(x_i)}. \end{aligned} \quad (3.5)$$

Finalement, on obtient le schéma numérique suivant :

$$\boxed{\begin{cases} u_i^1 = h_t u_1(x_i) + u_0(x_i) \\ u_i^{k+1} = -u_i^{k-1} + 2\left(1 - \frac{c^2 h_t^2}{h^2}\right) u_i^k + \frac{c^2 h_t^2}{h^2} (u_{i-1}^k + u_{i+1}^k) \quad \text{si } k > 0 \end{cases}}. \quad (3.6)$$

#### Remarques

- Le schéma (3.6) est explicite : il dépend de valeurs connues et ne nécessite pas de résoudre un système linéaire.
- Pour  $k > 0$ , le schéma (3.6) dépend de valeurs en  $k-1$  et en  $k-2$ .

#### 3.1.3 Existence et unicité de la solution approchée

**Remarque** Le schéma (3.6) est explicite et dépend de termes connus et définis donc il existe une unique solution approchée.

#### 3.1.4 Consistance du schéma

**Proposition** Le schéma (3.6) est consistant en espace et en temps :  $\lim_{h \rightarrow 0} |E_h| = 0$  et  $\lim_{h_t \rightarrow 0} |E_{h_t}| = 0$ .

**Remarque** Le schéma (3.6) est d'ordre 2 pour  $x$  et pour  $y$  et d'ordre 2 pour  $t$ .

#### 3.1.5 Stabilité et convergence du schéma

**Proposition** (*admise*) Le schéma (3.6) est convergent si  $c \frac{h_t}{h} \leq 1$ .

#### Remarques

- On vérifiera cette proposition à la fin de la sous-section 3.2 avec un exemple.
- Cette proposition s'appelle la condition de Courant-Friedrich-Levy (CFL).

### 3.2 Implémentation

Désormais, à la différence des problèmes stationnaires, il y a un tableau pour  $u$  à chaque pas de temps. Pour ce problème et le suivant, pour calculer l'erreur, on mettra en place l'approche suivante :

- On créera pour chaque version 2 fonctions de résolutions :
  - une qui calculera uniquement la solution approchée (pour mesurer le temps d'exécution et/ou faire des entrées/sorties pour la visualisation),
  - une qui calculera la solution approchée en même temps que la solution exacte à chaque itération pour avoir l'erreur.
- Pour le calcul de l'erreur, on ne calculera pas la solution exacte et ensuite la solution approchée (séparément) mais en même temps pour ne pas devoir stocker en mémoire  $u$  à chaque pas de temps.
- Soit  $h, h_t > 0$  et  $e := e_{h, h_t}$ . Alors, on définira l'erreur `erreur_infty` comme :  $\|e\|_\infty^\infty := \max_{1 \leq k \leq N_t} \|e_k\|_\infty$  avec  $\|e_k\|_\infty = \|e\|_\infty$  à l'itération  $k$ . Une macro `EXACTE` sera activée ou non pour basculer entre le calcul pratique ou le calcul de l'erreur.
- $u$  ne sera pas stocké en mémoire pour tout  $k$  mais seulement pour  $k = T_k$ . Une macro `ECRITURE` sera activée ou non pour écrire chaque  $u_k$  dans un fichier (en mode ajout) de manière contigue. Le fichier pourra être vu comme un tableau 3D où la dimension 0 sera pour  $t$ , et les dimensions 1 et 2 seront pour  $x$  et  $y$ .

- On mesurera donc séparément ces informations :  $\|e_h\|_\infty^\infty$ , le temps d'exécution sans écriture dans un fichier et le temps d'exécution avec écriture dans un fichier.
- Donc il y aura 2 fichiers de résultats : `resultats_erreurs.txt` (où `temps = nan`) et `resultats_temps.txt` (où `erreur_infty = nan`).
- On utilisera les méthodes qui ont le mieux fonctionné pour les `Probleme-1D` et `Probleme-2D`.

Pour la suite, la fonction à approcher sera avec  $L = 1$ ,  $T = 1$ ,  $c = 1$ ,  $u_0(x) = \sin(\pi x)$  et  $u_1(x) = 0$ .

### Implémentation (version 1 résumée, voir les détails dans `/Probleme-Ondes/sequentiel-1`)

On implémente une version du schéma (3.6).

Étapes :

- créer des fonctions qui font le travail :
  - calculer la solution approchée  $u$  :

Fonction principale :

```
void calculer_u(double *u){

    const_1 = pow(c, 2) * pow(h_t, 2) / pow(h, 2);
    double *u_anc_0; double *u_anc_1; double *permut;
    init_u_0(u_0, &u_anc_1); init_u_1(u_1, u_anc_1, &u_anc_0);
    for (int i = 0 ; i < nb_pt ; i++){
        u[i] = 0.0;
    }

    for (int k = 1 ; k <= N_t ; k++){

        # ifdef ECRITURE
        ecrire_double_iteration(u_anc_0);
        # endif

        for (int i = 1 ; i < nb_pt - 1 ; i++){
            u[i] = schema(u_anc_0, u_anc_1, i, k);
        }

        permut = u_anc_1; u_anc_1 = u_anc_0; u_anc_0 = u; u = permut;
    }

    # ifdef ECRITURE
    ecrire_double_iteration(u);
    # endif

    terminaison(&permut, &u, &u_anc_0, &u_anc_1);
}

```

Fonction qui applique le schéma à un point :

```
static inline __attribute__((always_inline))
double schema(double *u_anc_0, double *u_anc_1, int i, int k){

    // const_1 = pow(c, 2) * pow(h_t, 2) / pow(h, 2)
    double res
    = -u_anc_1[i]
    + 2 * (1 - const_1) * u_anc_0[i]
    + const_1 * (u_anc_0[i - 1] + u_anc_0[i + 1]);

    return res;
}

```

Fonction pour initialiser  $u_1$  :

```
void init_u_1(double (*u_1)(double), double *u_anc_1, double **u_anc_0){
    *u_anc_0 = (double *)malloc(nb_pt * sizeof(double));
    (*u_anc_0)[0] = 0.0; (*u_anc_0)[nb_pt - 1] = 0.0;
    for (int i = 1; i < nb_pt - 1; i++) {
        (*u_anc_0)[i] = h_t * u_1(i * h) + u_anc_1[i];
    }
}
```

Fonction pour terminer :

```
void terminaison
(double **permut, double **u, double **u_anc_0, double **u_anc_1){
    int nb_permut = 0;
    if (N_t % 3 == 1){
        nb_permut = 2;
    }
    else if (N_t % 3 == 2){
        nb_permut = 1;
    }
    for (int i = 0 ; i < nb_permut ; i++){
        *permut = *u_anc_1; *u_anc_1 = *u_anc_0; *u_anc_0 = *u; *u = *permut;
    }
    free(*u_anc_0); free(*u_anc_1);
}
```

## Commentaires

- La fonction pour le calcul de la solution exacte est `calculer_u_u_exact`.
- Contrairement aux problèmes stationnaires, on n'initialise pas `f` dans `main`. Comme il dépend du temps, on le calcule dans la boucle la plus interne sans le stocker dans un tableau.
- On note ces résultats de  $\|e_{h,h_t}\|_\infty^\infty$  en fonction de  $h$  et de  $h_t$  :

$\downarrow h \quad h_t \rightarrow$	1/100	1/200	1/500	1/1000
1/100	0.01570926	0.00780545	0.00307972	0.00150733
1/200	$\infty_f$	0.00785414	0.00312801	0.00155531
1/500	$\infty_f$	$\infty_f$	0.00314160	0.00156886
1/1000	$\infty_f$	$\infty_f$	$\infty_f$	0.00157080

où  $\infty_f$  est ou bien l'infini des flottants double précision (`inf`), ou bien une valeur très élevée. On vérifie la proposition énoncée en sous-sous-section 3.1.5, les valeurs  $\infty_f$  sont bien atteintes lorsque  $c \frac{h_t}{h} > 1$  donc la proposition de CFL est vérifiée pour cet exemple.

- Lorsque  $h/h_t$  est fixé, le schéma semble bien converger.
- On ne s'intéresse pas ici aux temps d'exécutions.
- La complexité algorithmique est  $O(N \cdot N_t)$ .

## 4 Équation de la chaleur en dimension 2

### 4.1 Analyse numérique

#### 4.1.1 Présentation du problème

Soient  $L, T, a > 0, D := ]0, L[ \times ]0, L[, f : D \times ]0, T] \rightarrow \mathbb{R}$  continue et bornée et le problème suivant :  
Trouver  $u$  de classe  $C^2$  telle que :

$$\begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t}(x, y, t) - a\Delta u(x, y, t) = f(x, y, t) & \forall (x, y) \in D, \forall t \in ]0, T] \\ u(x, y, t) = 0 & \forall (x, y) \in \partial D, \forall t \in [0, T] \\ u(x, y, 0) =: u_0(x, y) & \forall (x, y) \in D \end{cases}$$

Un exemple de solution connue est si  $a = 1, f(x, y, t) = (-\lambda + 2a\pi^2) \sin(\pi x) \sin(\pi y) e^{-\lambda t}$  et  $u_0(x, y) = \sin(\pi x) \sin(\pi y)$ , alors  $u(x, y, t) = \sin(\pi x) \sin(\pi y) e^{-\lambda t}$ .

#### 4.1.2 Schémas numériques

##### Méthode explicite

Soient  $t, h_t \in ]0, T[$  tels que  $[t, t + h_t] \subset [0, T]$ . On utilise la formule de Taylor à l'ordre 2 (en avant) :

$$\exists \theta \in ]0, 1[ : u(x, y, t + h_t) = u(x, y, t) + h_t \frac{\partial u}{\partial t}(x, y, t) + \frac{1}{2} h_t^2 \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, y, \theta h_t)$$

donc  $\exists \theta \in ]0, 1[ :$

$$\boxed{\frac{\partial u}{\partial t}(x, y, t) = \frac{1}{h_t} (-u(x, y, t) + u(x, y, t + h_t)) + E_{h_t}} \quad (4.1)$$

avec

$$E_{h_t} := -\frac{1}{2} h_t \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, y, t + \theta h_t).$$

Avec l'égalité (2.4) avec  $h := h_x = h_y$  et en injectant dans l'équation, on obtient :

$$\boxed{u(x, y, t + h_t) = \alpha u(x, y, t) + \beta (u(x - h, y, t) + u(x, y - h, t) + u(x + h, y, t) + u(x, y + h, t)) + h_t f(x, y, t) + E_h + E_{h_t}} \quad (4.2)$$

avec

$$\alpha := 1 - \frac{4ah_t}{h^2} \quad \text{et} \quad \beta := \frac{ah_t}{h^2}.$$

Soit  $f_{i,j}^k := f(x_i, y_j, t_k)$ . Alors, on obtient le schéma numérique suivant :

$$\boxed{u_{i,j}^{k+1} = \alpha u_{i,j}^k + \beta (u_{i-1,j}^k + u_{i,j-1}^k + u_{i+1,j}^k + u_{i,j+1}^k) + h_t f_{i,j}^k}. \quad (4.3)$$

##### Méthode implicite

Soient  $t, h_t \in ]0, T[$  tels que  $[t, t + h_t] \subset [0, T]$ . On utilise la formule de Taylor à l'ordre 2 (en arrière) :

$$\exists \theta \in ]-1, 0[ : u(x, y, t) = u(x, y, t + h_t) - h_t \frac{\partial u}{\partial t}(x, y, t + h_t) + \frac{1}{2} h_t^2 \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, y, t + (\theta + 1) h_t)$$

donc  $\exists \theta \in ]-1, 0[ :$

$$\boxed{\frac{\partial u}{\partial t}(x, y, t + h_t) = \frac{1}{h_t} (u(x, y, t + h_t) - u(x, y, t)) + E_{h_t}} \quad (4.4)$$

avec

$$E_{h_t} := \frac{1}{2} h_t \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, y, t + (\theta + 1) h_t).$$

Avec l'égalité (2.4) avec  $h := h_x = h_y$  et en injectant dans l'équation, on obtient :

$$\boxed{\alpha u(x, y, t + h_t) + \beta (u(x - h, y, t + h_t) + u(x, y - h, t + h_t) + u(x + h, y, t + h_t) + u(x, y + h, t + h_t)) = u(x, y, t) + h_t f(x, y, t + h_t) + E_h + E_{h_t}} \quad (4.5)$$

avec

$$\alpha := 1 + \frac{4ah_t}{h^2} \quad \text{et} \quad \beta := -\frac{ah_t}{h^2}.$$

Soit  $f_{i,j}^k := f(x_i, y_j, t_k)$ . Alors, on obtient le schéma numérique suivant :

$$\boxed{\alpha u_{i,j}^{k+1} + \beta (u_{i-1,j}^{k+1} + u_{i,j-1}^{k+1} + u_{i+1,j}^{k+1} + u_{i,j+1}^{k+1}) = u_{i,j}^k + h_t f_{i,j}^{k+1}}. \quad (4.6)$$

Soit  $f^k := (f_1^k \ \cdots \ f_{N-1}^k)^T$  (avec  $f_j := (f_{1,j}^k \ \cdots \ f_{N-1,j}^k)^T$ ) le vecteur du second membre exact linéarisé. Alors, la forme matricielle du schéma numérique est la suivante :

$$\boxed{Au^{k+1} = b^k} \quad (4.7)$$

$$\Leftrightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} \boxed{M} & \boxed{\beta I} & \cdot & \cdot \\ \boxed{\beta I} & \ddots & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & \boxed{\beta I} \\ \cdot & \cdot & \boxed{\beta I} & \boxed{M} \end{pmatrix}}_{=:A} \underbrace{\begin{pmatrix} u_1^{k+1} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1}^{k+1} \end{pmatrix}}_{=:u^k} = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1^k \\ \vdots \\ \vdots \\ b_{N-1}^k \end{pmatrix}}_{=:b^k} \quad \text{avec} \quad M := \begin{pmatrix} \alpha & \beta & \cdot & \cdot \\ \beta & \ddots & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & \beta \\ \cdot & \cdot & \beta & \alpha \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad b^k := u + h_t f^{k+1}.$$

### Méthode semi-implicite

On moyenne (4.1) et (4.4) :

$$\frac{1}{2} \left( \frac{\partial u}{\partial t}(x, y, t) + \frac{\partial u}{\partial t}(x, y, t + h_t) \right) = \frac{1}{h_t} (-u(x, y, t) + u(x, y, t + h_t)).$$

On impose :

$$\frac{1}{2} \left( \frac{\partial u}{\partial t}(x, y, t) + \frac{\partial u}{\partial t}(x, y, t + h_t) \right) - \frac{1}{2} a (\Delta u(x, y, t) + \Delta u(x, y, t + h_t)) = \frac{1}{2} (f(x, y, t) + f(x, y, t + h_t)).$$

On obtient :

$$\begin{aligned} & \alpha u(x, y, t + h_t) - \frac{1}{4} \gamma (u(x - h, y, t + h_t) + u(x, y - h, t + h_t) + u(x + h, y, t + h_t) + u(x, y + h, t + h_t)) \\ & \approx \beta u(x, y, t) + \frac{1}{4} \gamma (u(x - h, y, t) + u(x, y - h, t) + u(x + h, y, t) + u(x, y + h, t)) + \frac{1}{2} (f(x, y, t) + f(x, y, t + h_t)) \end{aligned}$$

Soit  $f_{i,j}^k := f(x_i, y_j, t_k)$ . Alors, on obtient le schéma numérique suivant :

$$\boxed{\begin{aligned} & \alpha u_{i,j}^{k+1} - \gamma (u_{i-1,j}^{k+1} + u_{i,j-1}^{k+1} + u_{i+1,j}^{k+1} + u_{i,j+1}^{k+1}) \\ & = \beta u_{i,j}^k + \gamma (u_{i-1,j}^k + u_{i,j-1}^k + u_{i+1,j}^k + u_{i,j+1}^k) + \frac{1}{2} h_t (f_{i,j}^k + f_{i,j}^{k+1}) \end{aligned}} \quad (4.8)$$

avec

$$\alpha := 1 + 4\gamma, \quad \beta := 1 - 4\gamma \quad \text{et} \quad \gamma := \frac{ah_t}{2h^2}.$$

**Remarque** Le schéma (4.8) s'appelle un schéma de Crank-Nicolson.

Soit  $f^k := (f_1^k \ \cdots \ f_{N-1}^k)^T$  (avec  $f_j := (f_{1,j}^k \ \cdots \ f_{N-1,j}^k)^T$ ) le vecteur du second membre exact linéarisé. Alors la forme matricielle du schéma numérique est la suivante :

$$\begin{aligned}
& \boxed{Au^{k+1} = b^k} \tag{4.9} \\
\Leftrightarrow & \underbrace{\begin{pmatrix} \boxed{M} & \boxed{-\gamma I} & \cdot & \cdot \\ \boxed{-\gamma I} & \ddots & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & \boxed{-\gamma I} \\ \cdot & \cdot & \boxed{-\gamma I} & \boxed{M} \end{pmatrix}}_{=:A} \underbrace{\begin{pmatrix} u_1^k \\ \vdots \\ u_{N-1}^k \end{pmatrix}}_{=:u^k} = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1^k \\ \vdots \\ b_{N-1}^k \end{pmatrix}}_{=:b^k} \quad \text{avec} \quad M := \begin{pmatrix} \alpha & -\gamma & \cdot & \cdot \\ -\gamma & \ddots & \ddots & \cdot \\ \cdot & \ddots & \ddots & -\gamma \\ \cdot & \cdot & -\gamma & \alpha \end{pmatrix}
\end{aligned}$$

et

$$\forall i, j \in \{1, \dots, N-1\} : b_{i,j}^k := \beta u_{i,j}^k + \gamma (u_{i-1,j}^k + u_{i,j-1}^k + u_{i+1,j}^k + u_{i,j+1}^k) + \frac{1}{2} h_t (f_{i,j}^k + f_{i,j}^{k+1}).$$

### 4.1.3 Existence et unicité des solutions approchées

#### Méthode explicite

**Remarque** Le schéma (4.3) est explicite et dépend de termes connus et définis donc il existe une unique solution approchée.

#### Méthode implicite

**Proposition**  $A$  est définie-positive et  $Au = f$  admet une unique solution.

**Démonstration** Montrons que  $A$  est à diagonale strictement dominante. Soit  $i \in \{1, \dots, N-1\}$ , alors

$$\sum_{i=1, j \neq i}^{N-1} |a_{i,j}| \in \{2|\beta|, 3|\beta|, 4|\beta|\} \quad \text{et} \quad \max = \{2|\beta|, 3|\beta|, 4|\beta|\} = 4|\beta| = 4 \frac{ah_t}{h^2}$$

et

$$|a_{i,i}| = |\alpha| = 1 + 4 \frac{ah_t}{h^2}$$

donc

$$|a_{i,i}| > \sum_{i=1, j \neq i}^{N-1} |a_{i,j}|$$

donc  $A$  est à diagonale strictement dominante.  $A$  est symétrique donc  $A$  est définie-positive donc  $A$  est inversible et  $Au = f$  admet une unique solution.

#### Méthode semi-implicite

**Proposition**  $A$  est définie-positive et  $Au = f$  admet une unique solution.

**Démonstration** Montrer que  $A$  est à diagonale strictement dominante.

### 4.1.4 Consistance des schémas

**Proposition** Les schémas (4.3), (4.7) et (4.9) sont consistants en espace et en temps :  $\lim_{h \rightarrow 0} |E_h| = 0$  et  $\lim_{h_t \rightarrow 0} |E_{h_t}| = 0$ .

**Remarque** Les schémas (4.3) et (4.7) sont d'ordre 2 pour  $x$  et pour  $y$  et d'ordre 1 pour  $t$ .

**Remarque** Le schéma (4.9) est d'ordre 2 pour  $x$  et pour  $y$  et d'ordre 2 pour  $t$ .

**Démonstration** On somme  $E_{h_t}$  pour les schémas (4.3) et (4.6) :

$\exists \eta \in ]0, 1[ :$

$$\begin{aligned} \frac{1}{2} h_t \left( -\frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, y, t + \theta h_t) + \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, y, t + (\theta + 1) h_t) \right) &= \frac{1}{2} h_t \left( h_t \frac{\partial^3 u}{\partial t^3}(x, y, t + \theta h_t) + \frac{1}{2} h_t \frac{\partial^4 u}{\partial t^4}(x, y, t + (\theta + \eta) h_t) \right) \\ &\approx \frac{1}{2} h_t^2 \frac{\partial^3 u}{\partial t^3}(x, y, t + \theta h_t) = O(h_t^2). \end{aligned}$$

#### 4.1.5 Stabilité et convergence des schémas

##### Méthode explicite

**Proposition** (*admise*) Le schéma (4.3) est convergent  $\Leftrightarrow \beta \leq \frac{1}{4}$ .

##### Remarques

- On vérifiera cette proposition à la fin de la sous-sous-section 4.2.1 avec un exemple.
- Cette proposition s'appelle la condition de Courant-Friedrich-Levy (CFL).

##### Méthodes implicite

**Proposition** (*admise*) Soit  $(\lambda_i)_{1 \leq i \leq N-1}$  l'ensemble des valeurs propres de  $A$  avec  $\lambda_1 < \dots < \lambda_{N-1}$ . Alors,  $\lambda_1 \geq 1$ .

**Proposition** Le schéma (4.7) est stable :  $\exists C > 0, \forall k \geq 0 : \|u^{k+1}\| \leq C \|u^0\|$ .

**Démonstration** Soient  $k \geq 0$  et  $\langle u, v \rangle := \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=1}^{N-1} u_{i,j} v_{i,j}$  une application produit scalaire. Alors :

$$\begin{aligned} \alpha u_{i,j}^{k+1} + \beta (u_{i-1,j}^{k+1} + u_{i,j-1}^{k+1} + u_{i+1,j}^{k+1} + u_{i,j+1}^{k+1}) &= u_{i,j}^k + h_t f_{i,j}^{k+1} \\ \Leftrightarrow (\alpha u_{i,j}^{k+1} + \beta (u_{i-1,j}^{k+1} + u_{i,j-1}^{k+1} + u_{i+1,j}^{k+1} + u_{i,j+1}^{k+1})) u_{i,j}^{k+1} &= (u_{i,j}^k + h_t f_{i,j}^{k+1}) u_{i,j}^{k+1} \\ \Leftrightarrow \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=1}^{N-1} (\alpha u_{i,j}^{k+1} + \beta (u_{i-1,j}^{k+1} + u_{i,j-1}^{k+1} + u_{i+1,j}^{k+1} + u_{i,j+1}^{k+1})) u_{i,j}^{k+1} &= \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=1}^{N-1} (u_{i,j}^k + h_t f_{i,j}^{k+1}) u_{i,j}^{k+1} \end{aligned}$$

et  $A$  est définie-positive donc diagonalisable donc

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=1}^{N-1} (\alpha u_{i,j}^{k+1} + \beta (u_{i-1,j}^{k+1} + u_{i,j-1}^{k+1} + u_{i+1,j}^{k+1} + u_{i,j+1}^{k+1})) u_{i,j}^{k+1} &= \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=1}^{N-1} A u^{k+1} u^{k+1} = \langle A u^{k+1}, u^{k+1} \rangle \\ &\geq \underbrace{\lambda_1}_{\geq 0} \|u^{k+1}\|^2 \end{aligned}$$

et d'après l'inégalité de Cauchy-Schwarz :

$$\sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=1}^{N-1} u_{i,j}^k u_{i,j}^{k+1} \leq \|u^k\| \|u^{k+1}\| \quad \text{et} \quad \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=1}^{N-1} h_t f_{i,j}^{k+1} u_{i,j}^{k+1} \leq h_t \|f^{k+1}\| \|u^{k+1}\|$$

donc

$$\begin{aligned} \lambda_1 \|u^{k+1}\|^2 &\leq \|u^{k+1}\| (\|u^k\| + h_t \|f^{k+1}\|) \Leftrightarrow \|u^{k+1}\|^2 \leq \frac{1}{\lambda_1} \|u^{k+1}\| (\|u^k\| + h_t \|f^{k+1}\|) \\ &\Leftrightarrow \|u^{k+1}\| \leq \frac{1}{\lambda_1} (\|u^k\| + h_t \|f^{k+1}\|) \leq \|u^k\| + h_t \|f^{k+1}\|. \end{aligned}$$

Par récurrence, on obtient :

$$\|u^{k+1}\| \leq \|u^0\| + \sum_{i=1}^{k+1} \|f^i\|.$$

Si  $f \equiv 0$ , alors  $\|u^{k+1}\| \leq \|u^0\|$  donc le schéma est stable. Sinon, si  $f \not\equiv 0$ , alors on admet que le schéma est stable.

**Proposition** (*admise*) Le schéma (4.7) est convergent.

## Méthode semi-implicite

**Proposition** (*admise*) Le schéma (4.9) est convergent.

## 4.2 Implémentation

Pour la suite, la fonction à approcher sera avec  $L = 1, T = 1, a = 1, \lambda = 2a\pi^2$ ,  
 $f(x, y, t) = (-\lambda + 2a\pi^2) \sin(\pi x) \sin(\pi y) e^{-\lambda t}$  et  $u_0(x, y) = \sin(\pi x) \sin(\pi y)$ .

### 4.2.1 Version avec schéma explicite en séquentiel

**Implémentation** (*version 1 résumée, voir les détails dans /Probleme-Chaleur/sequentiel-1*)

Pour commencer, on implémente une version séquentielle du schéma (4.3).

Étapes :

- créer des fonctions qui font le travail :
- calculer la solution approchée  $u$  :

Fonction principale :

```
void calculer_u(double *u){

    double *u_anc; double *permut;
    init_u_zero(u_zero, &u_anc);
    for (int i = 0 ; i < nb_pt * nb_pt ; i ++){
        u[i] = 0.0;
    }

    for (int k = 1 ; k <= N_t ; k ++){

        # ifdef ECRITURE
        ecrire_double_iteration(u_anc);
        # endif

        for (int j = 1 ; j < nb_pt - 1 ; j ++){
            for (int i = 1 ; i < nb_pt - 1 ; i ++){
                double f = f_source(i * h, j * h, k * h_t);
                u[IDX(i, j)] = schema(f, u_anc, i, j, k);
            }
        }

        permut = u; u = u_anc; u_anc = permut;
    }

    # ifdef ECRITURE
    ecrire_double_iteration(u);
    # endif

    terminaison(&permut, &u, &u_anc);
}
```



Fonction qui applique le schéma à un point :

```
static inline __attribute__((always_inline))
double schema(double *f, double *u_anc, int i, int j, int k){

    double res = alpha * u_anc[IDX(i, j)]
    + beta *
    + (u_anc[IDX(i - 1, j)]
    + u_anc[IDX(i, j - 1)]
    + u_anc[IDX(i + 1, j)]
    + u_anc[IDX(i, j + 1)])
    + h_t * f[IDX(i, j)];

    return res;
}
```

### Commentaires

- La fonction pour le calcul de la solution exacte est `calculer_u_u_exact`.
- On note ces résultats de  $\|e_{h,h_t}\|_\infty$  en fonction de  $h$  et de  $h_t$  :

$\downarrow h \quad h_t \rightarrow$	1/10000	1/20000	1/50000	1/100000
1/10	0.00266777	0.00284805	0.00295614	0.00299216
1/20	0.00039394	0.00057533	0.00068410	0.00072034
1/50	0.00024223	0.00006052	0.00004843	0.00008473
1/100	$\infty_f$	$\infty_f$	0.00004237	0.00000605

On vérifie la proposition énoncée en sous-sous-section 4.1.5, les valeurs  $\infty_f$  sont bien atteintes lorsque  $\beta > 1/4$  donc la proposition de CFL est vérifiée pour cet exemple.

- Lorsque  $h/h_t$  est fixé, le schéma semble bien converger.
- On note ces résultats du temps d'exécution (en s) pour  $N = 200$  et  $N_t = 160000$  en fonction de l'activation ou non de l'écriture dans un fichier :

Mode	Sans écriture	Avec écriture
Temps d'exécution (en s)	52.1	57.8

- La condition sur  $\beta$  est très contraignante : si l'on souhaite diviser par  $h$  par 2, alors il faut diviser par  $h_t$  par 4 et la constante  $1/4$  implique que  $h_t \leq \frac{1}{4a}h^2$ , forçant des pas temporel très petits comparés aux pas spatiaux.
- La complexité algorithmique est  $O(N^2 \cdot N_t)$ .

### 4.2.2 Versions avec schéma explicite en parallèle

#### Version OpenMP

**Implémentation** (version 2 résumée, voir les détails dans `/Probleme-Chaleur/parallele-1`)

Ensuite, on implémente une version parallèle avec OpenMP du schéma (4.3).

Étapes :

- créer des fonctions qui font le travail :
  - calculer la solution approchée  $u$  :

Fonction principale :

```
void calculer_u(double *u){

    double *u_anc; double *permut;
```

```

init_u_zero(u_zero, &u_anc);
for (int i = 0 ; i < nb_pt * nb_pt ; i++){
    u[i] = 0.0;
}

# pragma omp parallel firstprivate(u, u_anc, permut)
{

    for (int k = 1 ; k <= N_t ; k++){

        # ifdef ECRITURE
        # pragma omp single
        ecrire_double_iteration(u_anc);
        # endif

        # pragma omp for schedule(static)
        for (int j = 1 ; j < nb_pt - 1 ; j++){
            for (int i = 1 ; i < nb_pt - 1 ; i++){
                double f = f_source(i * h, j * h, k * h_t);
                u[IDX(i, j)] = schema(f, u_anc, i, j, k);
            }
        }

        permut = u; u = u_anc; u_anc = permut;

    }

    # ifdef ECRITURE
    ecrire_double_iteration(u);
    # endif

    terminaison(&permut, &u, &u_anc);

}

```

Fonction pour terminer :

```

void terminaison(double **permut, double **u, double **u_anc){

    if (N_t % 2 != 0){
        *permut = *u; *u = *u_anc; *u_anc = *permut;
    }

    # pragma omp single
    free(*u_anc);

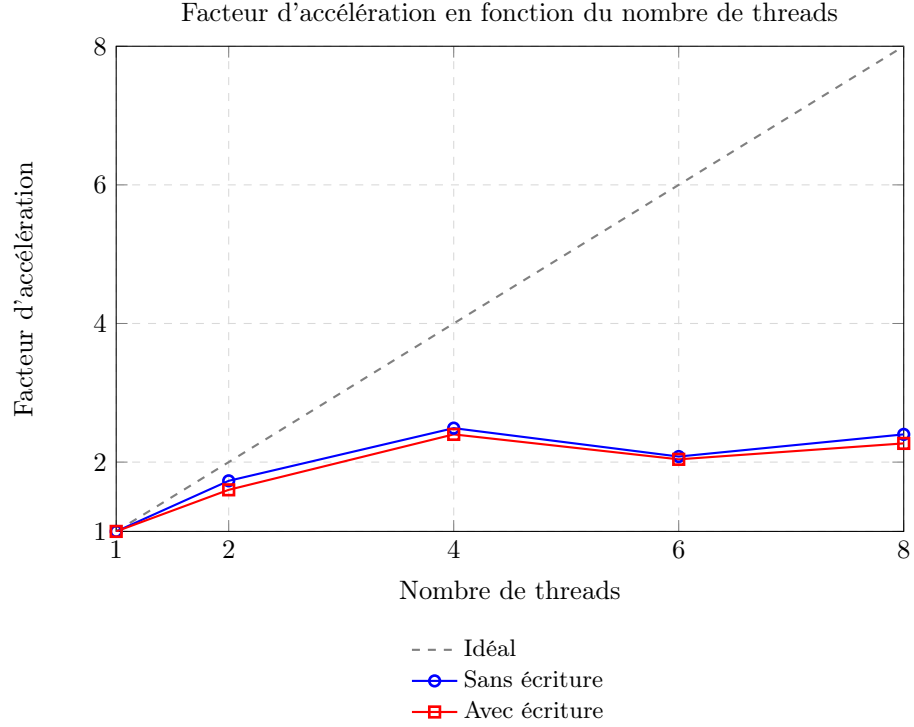
}

```

## Commentaires

- A la différence des implémentations OpenMP des problèmes stationnaires, on définit la zone parallèle (de fork) à l'extérieur des boucles. Les tableaux `u` et `u_anc` sont toujours sur le tas mais chaque thread possède une copie privée des pointeurs. Un seul thread effectue la libération de `u_anc`.
- L'écriture dans un fichier se fait en séquentiel.
- On note ces résultats du temps d'exécution (en s) pour  $N = 200$  et  $N_t = 160000$  en fonction du nombre de threads de l'activation ou non de l'écriture dans un fichier :

↓ Nombre de threads	Mode →	Sans écriture	Avec écriture
1		52.0	58.2
2		30.1	36.4
4		20.9	24.3
6		25.0	28.5
8		21.7	25.6



## Version MPI

**Implémentation** (*version 3 résumée, voir les détails dans /Probleme-Chaleur/parallele-2*)

Ensuite, on implémente une version parallèle avec MPI du schéma (4.3).

Fonction pour écrire  $u^k$  dans un fichier en parallèle (qui utilise un type dérivé `vue_fichier`) :

```
static inline __attribute__((always_inline, unused))
void ecrire_double_iteration(double *u, int k){

    uint64_t offset
    = (uint64_t)k * (uint64_t)nb_pt * (uint64_t)nb_pt * (uint64_t)sizeof(double);
    int taille[2] = {nb_pt, nb_pt};
    int sous_taille[2] = {nb_pt_div_j, nb_pt_div_i};
    int debut[2] = {j_debut, i_debut};

    MPI_Datatype vue_fichier;
    MPI_Type_create_subarray
    (2, taille, sous_taille, debut, MPI_ORDER_C, MPI_DOUBLE, &vue_fichier);
    MPI_Type_commit(&vue_fichier);

    MPI_File_set_view
    (descripteur, offset, MPI_DOUBLE, vue_fichier, "native", MPI_INFO_NULL);

    MPI_File_write_all(descripteur, u, 1, bloc_send, MPI_STATUS_IGNORE);

    MPI_Type_free(&vue_fichier);
}
```

```
}

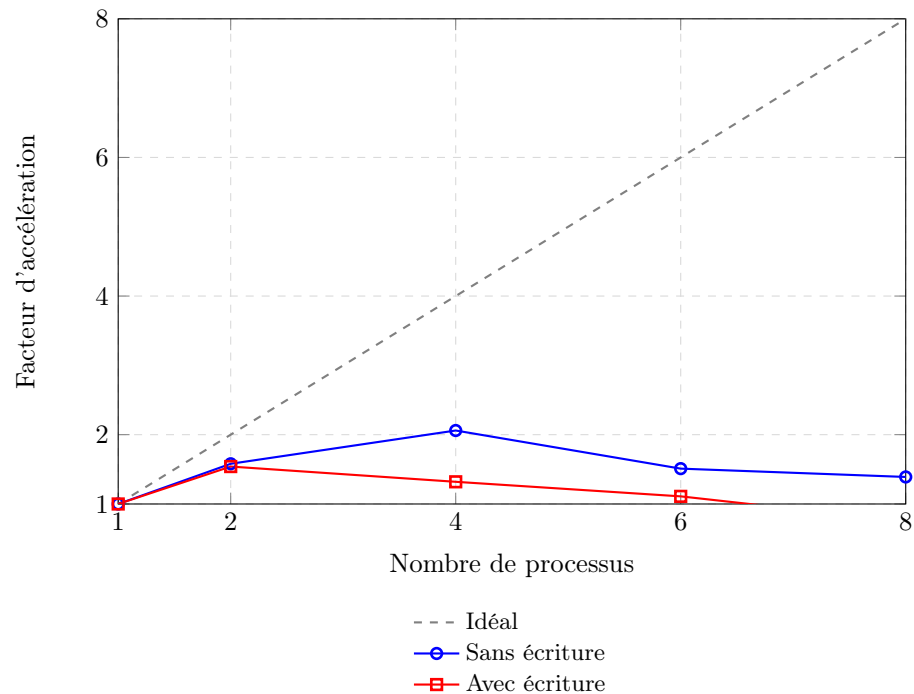
```

## Commentaires

- Cette implémentation reprend exactement la même méthode que pour `/Probleme-2D/parallele-2` en adaptant le schéma et le calcul de  $f$  (voir la fonction `calculer_u`).
- La fonction pour le calcul de la solution exacte est `calculer_u_u_exact` (on réutilise la fonction `regrouper_u`).
- On note ces résultats du temps d'exécution (en s) pour  $N = 200$  et  $N_t = 160000$  en fonction du nombre de processus de l'activation ou non de l'écriture dans un fichier :

↓ Nombre de processus	Mode →	Sans écriture	Avec écriture
1		53.3	98.3
2		33.7	63.7
4		25.9	74.2
6		35.4	88.5
8		38.4	132.0

Facteur d'accélération en fonction du nombre de processus



### 4.2.3 Version avec schéma implicite

**Implémentation** (version 4 résumée, voir les détails dans `/Probleme-Chaleur/sequentiel-2`)

Ensuite, on implémente une version avec la librairie `cholmod` du schéma (4.7).

Fonction principale :

```
void resoudre(cholmod_sparse *A, double *u){
    double *b_int = (double *)malloc(idx_max * sizeof(double));
    double *u_int = (double *)malloc(idx_max * sizeof(double));

    init_u_0(u_0, u);

    cholmod_dense *b_dense
```

```

= cholmod_allocate_dense(A -> nrow, 1, A -> nrow, CHOLMOD_REAL, &c);
cholmod_dense *u_dense;
cholmod_factor *L = cholmod_analyze(A, &c);
cholmod_factorize(A, L, &c);

for (int k = 1 ; k <= N_t ; k++){

    # ifdef ECRITURE
    ecrire_double_iteration(u);
    # endif

    extraire_interieur(u, u_int, nb_pt);
    calculer_b(k - 1, u_int, b_int);

    memcpy(b_dense -> x, b_int, A -> nrow * sizeof(double));

    u_dense = cholmod_solve(CHOLMOD_A, L, b_dense, &c);

    memcpy(u_int, u_dense -> x, A -> nrow * sizeof(double));

    inserer_interieur(u_int, u, nb_pt);

}

# ifdef ECRITURE
ecrire_double_iteration(u);
# endif

cholmod_free_factor(&L, &c);
cholmod_free_dense(&b_dense, &c);
cholmod_free_dense(&u_dense, &c);
free(b_int);
free(u_int);

}

```

Fonction pour calculer  $b^k$  :

```

static inline __attribute__((always_inline))
void calculer_b(int k, double *u, double *b){

    for (int i = 0 ; i < idx_max ; i++){
        double x = (i % (N - 1) + 1) * h;
        double y = (i / (N - 1) + 1) * h;
        double t = (double)k / N_t;
        b[i] = u[i] + h_t * f_source(x, y, t + h_t);
    }

}

```

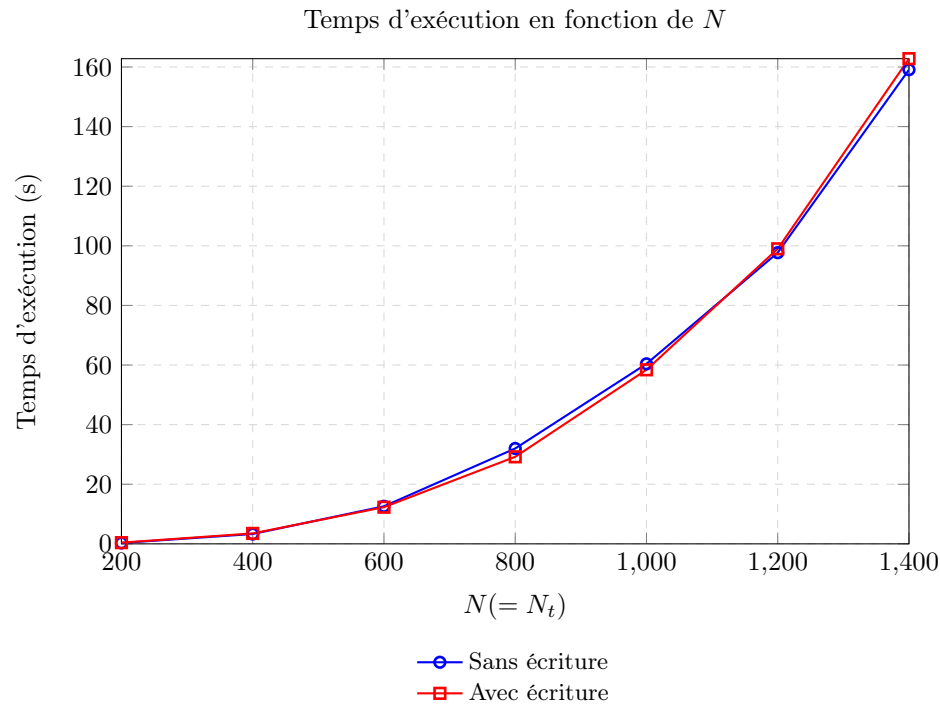
## Commentaires

— On note ces résultats de  $\|e_{h,h_t}\|_\infty$  en fonction de  $h$  et de  $h_t$  :

$\downarrow h \quad h_t \rightarrow$	1/10000	1/20000	1/50000	1/100000
1/10	0.00338798	0.00320815	0.00310018	0.00306418
1/20	0.00111862	0.00093767	0.00082903	0.00079281
1/50	0.00048370	0.00030244	0.00019361	0.00015732
1/100	0.00039301	0.00021171	0.00010286	0.00006656

- Les valeurs  $\infty_f$  obtenues pour le schéma (4.3) deviennent proches de 0.
- On note ces résultats du temps d'exécution (en s) en fonction de  $N$  (avec  $N_t = N$ ) et de l'activation ou non de l'écriture dans un fichier :

$\downarrow N(= N_t)$ Mode $\rightarrow$	Sans écriture	Avec écriture
200	0.3	0.4
400	3.3	3.5
600	12.6	12.3
800	32.0	29.2
1000	60.4	58.4
1200	97.7	99.0
1400	159.1	162.8



- Une exécution avec des pas de temps très petit comme dans le schéma (4.3) donne des temps trop élevés. Heureusement, la stabilité du schéma (4.7) est inconditionnelle, ce qui permet d'exécuter sur des pas de temps plus grands.
- Il y a la possibilité de paralléliser certaines parties du code (hors calcul principal).

#### 4.2.4 Version avec schéma semi-implicite

**Implémentation** (*version 5 résumée, voir les détails dans /Probleme-Chaleur/sequentiel-3*)

Enfin, on implémente une version avec la librairie `cholmod` du schéma (4.9).

Fonction pour calculer  $b^k$  :

```
static inline __attribute__((always_inline))
void calculer_b(int k, double *u, double *b){

    for (int j = 0 ; j < idx_max_1 ; j ++){
        for (int i = 0 ; i < idx_max_1 ; i ++){

            double somme_voisins = 0.0;

            if (i > 0){
```

```

        somme_voisins += u[IDX_1(i - 1, j)];
    }
    if (i < idx_max_1 - 1){
        somme_voisins += u[IDX_1(i + 1, j)];
    }
    if (j > 0){
        somme_voisins += u[IDX_1(i, j - 1)];
    }
    if (j < idx_max_1 - 1){
        somme_voisins += u[IDX_1(i, j + 1)];
    }

    b[IDX_1(i, j)] = beta * u[IDX_1(i, j)]
    + gamma * somme_voisins
    + 0.5 * h_t *
    (f_source(i * h, j * h, k * h_t) + f_source(i * h, j * h, (k + 1) * h_t));

    }
}
}

```

## Commentaires

— On note ces résultats de  $\|e_{h,h_t}\|_\infty^\infty$  en fonction de  $h$  et de  $h_t$  :

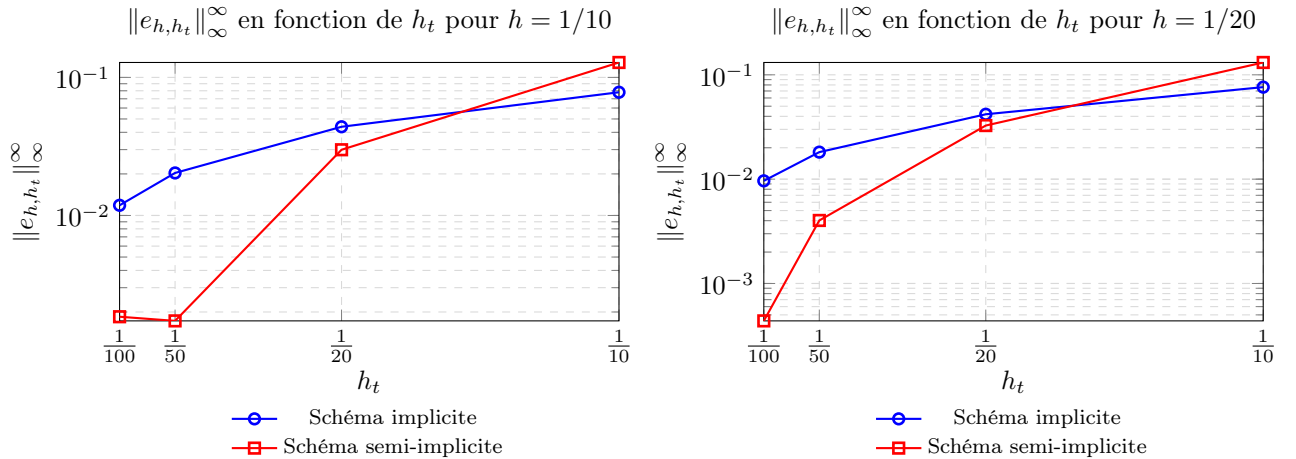
$\downarrow h \quad h_t \rightarrow$	1/10000	1/20000	1/50000	1/100000
1/10	0.00302805	0.00302814	0.00302817	0.00302817
1/20	0.00075646	0.00075655	0.00075657	0.00075658
1/50	0.00012091	0.00012100	0.00012103	0.00012103
1/100	0.00003014	0.00003023	0.00003025	0.00003026

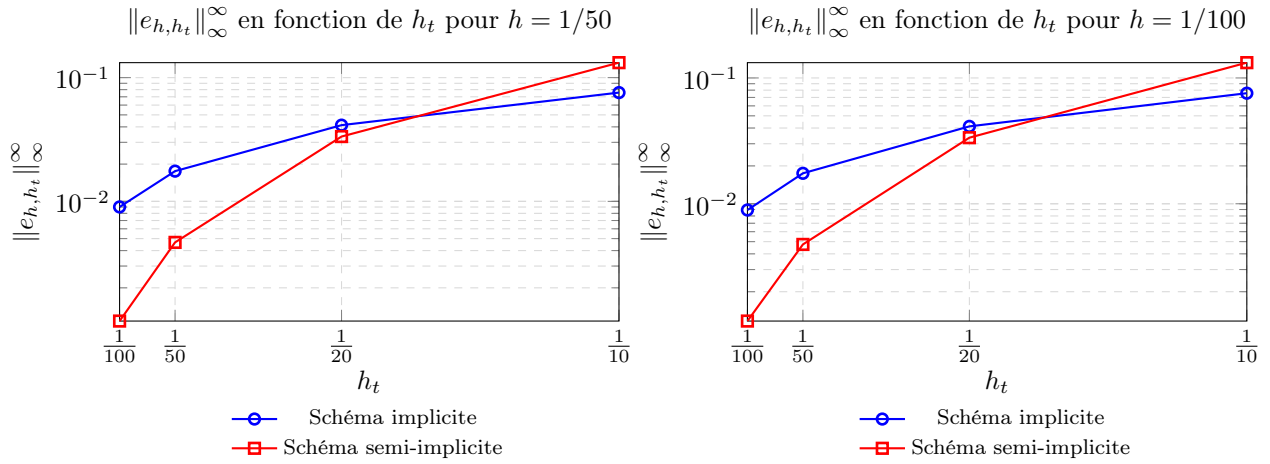
— Les temps d'exécutions sont environ les mêmes que pour /Probleme-Chaleur/sequentiel-2.

## 4.2.5 Comparaison des performances des méthodes

### Erreurs

— On note ces résultats de  $\|e_{h,h_t}\|_\infty^\infty$  en fonction de  $h_t$  (pour  $h \in \{1/10, 1/20, 1/50, 1/100\}$ ) et du schéma (implicite et semi-implicite) :





- Pour des valeurs de  $h_t$  grandes, la version la plus précise est celle avec le schéma implicite. Pour des valeurs de  $h_t$  petites, la version la plus précise est celle avec le schéma semi-implicite. En pratique, on utilise des valeurs de  $h_t$  petites, donc le schéma le plus précis est le schéma semi-implicite.

### Temps d'exécutions

- La version avec le schéma explicite donne de bon résultats. Le parallélisme donne des performances encore meilleures mais est moins efficace que pour le **Probleme-2D**. Cependant, elle est contraignante sur la taille des pas.
- La version avec le schéma implicite est moins performante mais est moins contraignante sur la taille des pas.
- L'écriture dans un fichier n'augmente pas énormément le temps sauf pour la version MPI.

## 4.3 Visualisation

Enfin, on peut visualiser la simulation avec Python et matplotlib (voir **Probleme-Chaleur/Visualisation**).

On crée des images (voir **sequentiel-2/N=200-t=\*.png**) et une animation (voir **sequentiel-2/N=200.mp4**) avec les fonctions dans **fonctions.ipynb**.

### Implémentation

Fonction pour générer les images :

```
def generer_images(u : np.ndarray, fichier : str) -> None:

    N_t, N_x, N_y = u.shape
    vmin, vmax = np.min(u), np.max(u)
    fichier = fichier[:-4]

    for t in range(N_t):

        plt.figure(figsize = (10, 8))
        plt.imshow(u[t], cmap = 'hot', origin = 'lower', vmin = vmin, vmax = vmax)
        plt.title(f"t = {t}")
        plt.xlabel("x")
        plt.ylabel("y")

        fichier_image = fichier + "-t=" + str(t)
        plt.savefig(fichier_image, dpi = 100, bbox_inches = 'tight')
        plt.close()
```

Fonction pour générer l'animation :

```
def generer_animation(u : np.ndarray, fichier : str):

    global data, img
```



```

data = u
N_t, N_x, N_y = u.shape
vmin, vmax = np.min(u), np.max(u)

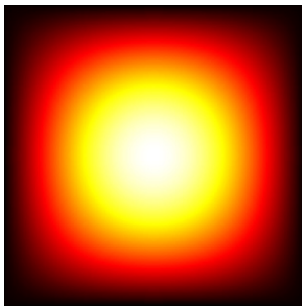
fig = plt.figure(figsize = (10, 8))
img
= plt.imshow
(u[0], cmap = 'hot', origin = 'lower', animated = True, vmin = vmin, vmax = vmax)
plt.xlabel("x")
plt.ylabel("y")

ani
= animation.FuncAnimation
(fig, maj_image, frames = N_t, interval = 100 / 6, blit = True)
writer = FFMpegWriter(fps = 60)
ani.save(fichier, writer = writer)
plt.close()

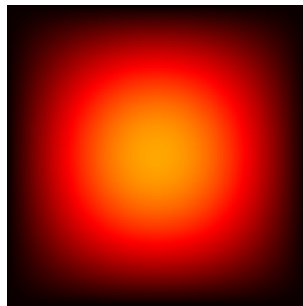
```

**Illustration** On capture quelques images de la diffusion avec  $a = 1/4$  et  $N = 200$ .

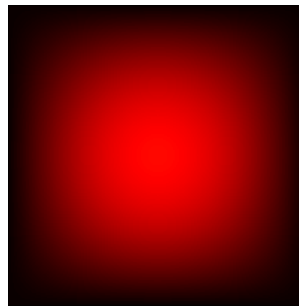
Diffusion de la chaleur



État initial :  
 $t = 0.0$



État après diffusion :  
 $t = 0.1$



État après diffusion :  
 $t = 0.2$



État après diffusion :  
 $t = 0.3$