#### Calcul Haute Performance et Simulation

#### Présentation d'un projet

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

par Jean-Baptiste Gaillot version 1.1

#### Information

Cette présentation est la suite d'une présentation initiale réalisé dans le cadre d'un stage du Master Calcul Haute Performance et Simulation (1ère année, 2ème semestre à l'Université de Perpignan Via Domitia pour l'année universitaire 2024–2025) comportant quelques améliorations réalisées à la suite de ce dernier.

# Organisation – Partie mathématiques

#### Approche:

- 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.

# Organisation – Partie informatique

#### Approche:

- 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.

### Problèmes étudiés

Équation de Poisson en dimension 1

Équation de Poisson en dimension 2

Équation des ondes en dimension 1

Équation de la chaleur en dimension 2

Équation de Poisson en

dimension 1

# Équation de Poisson en dimension 1 – Analyse numérique Présentation du problème

#### Problème

Soient  $D:=]0,1[\,,f:D o\mathbb{R}$  continue et bornée et le problème suivant :

Trouver u de classe  $C^4$  telle que :

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

#### Discrétisation

$$-u''(x) = \frac{1}{h^2} \left( -u(x+h) + 2u(x) - u(x-h) \right) + E_h$$

avec

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

Schéma

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

# Équation de Poisson en dimension 1 – Analyse numérique Schéma numérique

#### Schéma sous forme matricielle

$$Au = f$$

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

Équation de Poisson en dimension 1 – Analyse numérique Existence et unicité de la solution approchée

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

Équation de Poisson en dimension 1 – Analyse numérique Consistance du schéma et majoration de l'erreur de troncature

**Proposition** Le schéma est consistant :  $\lim_{h \to 0} |E_h| = 0$  et

$$|E_h| \leq \frac{1}{12} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)|.$$

**Remarque** Le schéma est d'ordre 2 pour x.

# Équation de Poisson en dimension 1 – Analyse numérique Convergence du schéma et majoration de l'erreur locale

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

$$\lim_{h \to 0} \|e_h\|_{\infty} = 0 \quad \text{et} \quad \|e_h\|_{\infty} \le \frac{1}{96} h^2 \sup_{x \in [0,1]} |f''(x)|.$$

# Équation de Poisson en dimension 1 – Analyse numérique Méthode de résolution itérative

Méthode de Jacobi

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

Schéma

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

# Équation de Poisson en dimension 1 – Analyse numérique Méthode de résolution directe

# 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.

# Schéma

avec

$$d:=i-j, \quad lpha:=rac{2}{h^2} \quad ext{et} \quad eta:=-rac{1}{h^2}.$$

# Équation de Poisson en dimension 1 – Analyse numérique Méthode de résolution directe

#### Schéma

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

et

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



Pour la suite, la fonction à approcher sera avec  $f(x) = \pi^2 \sin(\pi x)$ .

# Équation de Poisson en dimension 1 – Implémentation Version de base

#### Commentaires

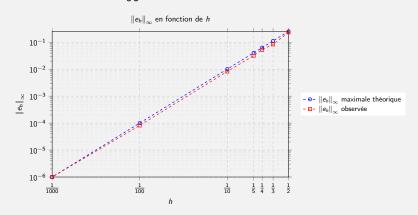
- Pour calculer u, on résout le système linéaire avec la méthode de Gauss.
- On note ces résultats :

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
Tps d'ex. (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  $O(N^3)$ .

Version de base

**Commentaire** On vérifie la proposition énoncée avec  $f(x) = \pi^2 \sin(\pi x)$ , d'après la proposition :  $\|e_h\|_{\infty} \leq \frac{1}{96} \pi^4 h^2$ .



Version avec méthode de résolution itérative en séquentiel

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

Fontion qui applique le schéma à un nœud :

```
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;
}
```

Version avec méthode de résolution itérative en séquentiel

# Commentaire On note ces résultats :

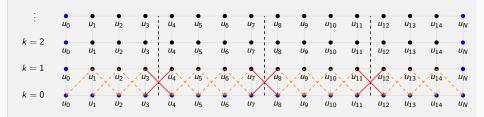
N	5	10	50	100	300	500	1500
Nb. d'itérations	102	400	8506	31227	241002	617699	4557543
$\ e_h\ _{\infty}$	0.031916	0.008265	0.000329	0.000082	0.000007	0.000002	0.000045
Tps d'ex. (s)	< 0.01	< 0.01	< 0.01	0.01	0.04	0.20	4.67

Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec OpenMP

**Commentaire** On ajoute 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.

# Équation de Poisson en dimension 1 – Implémentation Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec MPI

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



Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec MPI

#### Fonctions pour MPI

void creer\_topologie(){

nb pt div = i fin - i debut + 1:

MPI\_Barrier(comm\_1D);

}

```
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);
}

void infos_processus(){
   i_debut = (coords * nb_pt) / dims;
   i_fin = ((coords + 1) * nb_pt) / dims - 1;
```

// Envoi droite, reception gauche

voisins[0], etiquette, comm\_1D, &statut);

MPI\_Sendrecv

Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec MPI

void infos bornes boucles(int \*i boucle debut, int \*i boucle fin) {

Fonction pour obtenir les indices de départ et d'arrivé de la boucle principale :

```
*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);
```

(&(u\_div[nb\_pt\_div]), 1, MPI\_DOUBLE, voisins[1], etiquette, &(u\_div[0]), 1, MPI\_DOUBLE,

Version avec méthode de résolution directe

```
Structure mat 2bandes:
```

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

```
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);
}
```

#### Version avec méthode de résolution directe

Fonction pour obtenir la décomposition de Cholesky :

```
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));
```

Version avec méthode de résolution directe

#### Test 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
 -4.949747
             8.573214
                                    0.000000
                                                0.000000
                                                           0.000000
                         0.000000
  0.000000
            -5.715476
                         8.082904
                                    0.000000
                                                0.000000
                                                           0.000000
  0.000000
           0.000000
                        -6.062178
                                    7.826238
                                                0.000000
                                                           0.000000
  0.000000 0.000000
                                   -6.260990
                                                7.668116
                                                           0.000000
                       0.000000
                                               -6.390097
                                                           7.560864
  0.000000
             0.000000
                         0.000000
                                    0.000000
```

Version avec méthode de résolution directe

### 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];
}
```

```
Rappel du schéma : u_{N-1} = \frac{y_{N-1}}{\ell_{N-1,N-1}} et pour i de N-2 à 1: u_i = \frac{y_i - \ell_{i,j+1}u_{i+1}}{\ell_{i,i}}
```

Fonction pour résoudre  $L^T u = y$ :

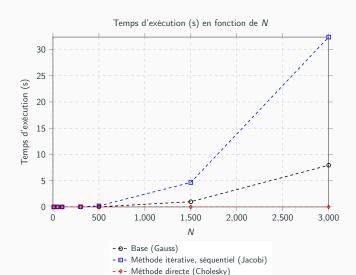
```
void resoudre_cholesky_remontee(struct mat_2bandes *L, double *y, double *u){
    u[idx_max - 1] = y[idx_max - 1] / (L -> diag)[idx_max - 1];
    for (int i = idx_max - 2; i >= 0; i --){
        u[i] = (y[i] - (L -> sous_diag)[i] * u[i + 1]) / (L -> diag)[i];
}
```

Version avec méthode de résolution directe

#### Commentaires

- 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).

# Équation de Poisson en dimension 1 – Implémentation Comparaison des performances des méthodes



Équation de Poisson en

dimension 2

# Équation de Poisson en dimension 2 – Analyse numérique Présentation du problème

#### Problème

Soient D:= ]0,1[  $\times$  ]0,1[  $,f:D \to \mathbb{R}$  continue et bornée et le problème suivant :

Trouver u de classe  $C^4$  telle que :

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

#### Discrétisation

Schéma numérique

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

avec

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

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

et

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

# Schéma

$$\frac{1}{h^2} \left( -u_{i-1,j} - u_{i,j-1} + 4u_{i,j} - u_{i+1,j} - u_{i,j+1} \right) = f_{i,j}.$$

#### Schéma sous forme matricielle par blocs

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

avec

$$M:=egin{pmatrix} 4&-1&\cdot&\cdot\ -1&\cdot&\cdot&\cdot&\cdot\ \cdot&\cdot&\cdot&\cdot&-1\ \cdot&\cdot&\cdot&-1&4 \end{pmatrix}.$$

Équation de Poisson en dimension 2 – Analyse numérique

Existence et unicité de la solution approchée

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

# Équation de Poisson en dimension 2 – Analyse numérique Consistance du schéma et majoration de l'erreur de troncature

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

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

**Remarque** Le schéma est d'ordre 2 pour x et pour y.

# Équation de Poisson en dimension 2 – Analyse numérique Convergence du schéma et majoration de l'erreur locale

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

$$\forall j \in \{1,\ldots,N-1\}: \lim_{h \to 0} \left\| e_j \right\|_{\infty} = 0$$

et

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

# Équation de Poisson en dimension 2 – Analyse numérique Méthode de résolution itérative

#### Méthode de Jacobi

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

#### Schéma

$$u_{i,j}^{(k+1)} = \frac{1}{4} \left( u_{i-1,j}^{(k)} + u_{i,j-1}^{(k)} + u_{i+1,j}^{(k)} + u_{i,j+1}^{(k)} + h^2 f_{i,j} \right).$$

#### Factorisation de Cholesky

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

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.

#### Schéma

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

avec

$$d := i - j$$
, et  $\alpha := \frac{4}{h^2}$ .

# Équation de Poisson en dimension 2 – Analyse numérique

Méthode de résolution directe

#### Schéma

$$y_1 = \frac{f_1}{\ell_{1,1}}$$
 et pour  $i$  de 2 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

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

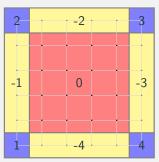


Pour la suite, la fonction à approcher sera avec  $f(x,y) = \sin(2\pi x)\sin(2\pi y)$ .

#### Version de base

#### **Commentaires**

- Tout les tableaux utilisés sont linéarisés pour garantir la contiguité.
- Pour calculer u, on résout le système linéaire avec la méthode de Gauss.
- Les numéros du type de bord de la fonction connaître\_bord sont les suivants :



Version de base

#### **Commentaires** (suite)

- On note ces résultats :

N	10	50	100
$\ e_h\ _{\infty}$	0.00038444	0.00001661	0.00000417
Tps d'ex. (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  $O(N^6)$ .

Version avec méthode de résolution itérative en séquentiel

```
Rappel du schéma : 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).
```

Fonction qui applique le schéma à un nœud :

```
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, j + 1)]
    + u_anc[IDX(i, j + 1)]
    + u_anc[IDX(i, j + 1)]
    return res;
}
```

Version avec méthode de résolution itérative en séquentiel

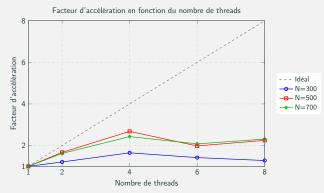
### Commentaire On note ces résultats :

N	N 10		100	300	500	700
Nb. d'itérations	102	2298	8506	66569	171980	320379
$\ e_h\ _{\infty}$	0.00038444	0.00001661	0.00000417	0.00000046	0.00000015	0.00000005
Tps d'ex. (s)	<0.1	< 0.1	0.1	4.8	34.6	128.4

Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec OpenMP

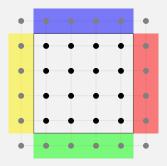
#### **Commentaires**

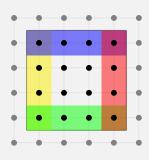
- On ajoute des directives for.
- On note ces résultats :



Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec MPI

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





Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec MPI

#### Fonctions MPI

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

    MPI_Barrier(comm_2D);
}
```

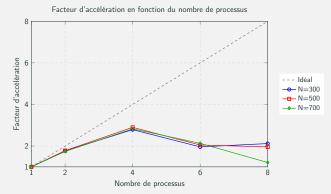
Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec MPI

```
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 i + 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):
```

# Équation de Poisson en dimension 2 – Implémentation Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec MPI

#### **Commentaires**

- Pour regrouper les résultats sur le rang 0, on utilise un type dérivé bloc\_recv crée dynamiquement par le rang 0 (voir la fonction regrouper\_u).
- On note ces résultats :



Version avec méthode de résolution itérative en parallèle avec MPI

Version avec un mode de communication non bloquant

Équation de Poisson en dimension 2 – Implémentation

#### **Commentaires**

- 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.

Version avec méthode de résolution directe en séquentiel

```
Structure mat_Nbandes :
```

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

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

# Équation de Poisson en dimension 2 – Implémentation Version avec méthode de résolution directe en séguentiel

$$\text{Rappel du schéma}: \begin{bmatrix} \left\{\ell_{i,i} = \sqrt{\alpha - \sum\limits_{k=\max\{1,j-N+d+1\}}^{i-1} \ell_{i,k}^2} & \text{si } d = 0 \\ \ell_{i,j} = \left(a_{i,j} - \sum\limits_{k=\max\{1,j-N+d+1\}}^{j-1} \ell_{i,k}\ell_{j,k}\right)/\ell_{j,j} & \text{si } d > 0. \end{bmatrix}.$$

Version avec méthode de résolution directe en séquentiel

# Fonction pour obtenir la décomposition de Cholesky :

```
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 + i:
            if (d == 0) {
                (L -> diags)[0][j] = alpha;
                for (int k = max(0, i - N + d + 1) : k < i : k ++) {
                    int d 1 = i - k:
                    (L \rightarrow diags)[0][j] -= pow((L \rightarrow diags)[d_1][k], 2);
                (L \rightarrow diags)[0][j] = sqrt((L \rightarrow diags)[0][j]);
            else{
                (L -> diags)[d][j] = valeur_a(i, j);
                int d 1 = i - k:
                    int d_2 = j - k;
                    (L \rightarrow diags)[d][j] = (L \rightarrow diags)[d_1][k] * (L \rightarrow diags)[d_2][k];
                (L -> diags)[d][j] /= (L -> diags)[0][j];
       }
    }
```

Version avec méthode de résolution directe en séquentiel

## Test pour avoir un aperçu de la compression

```
Illustration de la structure mat Nbandes (exemple pour N petit) :
Structure mat Nbandes :
N = 4
         8.0000 7.7460
                          7.7287
                                                                             7.3139
diag[0] =
                                  7.7275
                                          7.3829 7.3668 7.6995
                                                                    7.3261
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 reelle correspondante :
                 0.0000
                                  0.0000
                                          0.0000
                                                  0.0000
                                                          0.0000
 8.0000
         0.0000
                         0.0000
                                                                   0.0000
-2.0000
         7.7460
                 0.0000
                         0.0000 0.0000 0.0000
                                                  0.0000
                                                          0.0000
                                                                  0.0000
        -2.0656
                7.7287
                         0.0000
                                  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
                                                  0.0000
                                         7.3668
                                                          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 -2.1672
                                         -0.6863
                                                -2.2717
                                                          7.3261
                                                                   0.0000
 0.0000
         0.0000
         0.0000
                0.0000 0.0000
                                 0.0000 -2.1719 -0.0585 -2.4056
 0.0000
                                                                   7.3139
```

Version avec méthode de résolution directe en séquentiel

### 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[1] = 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];
}
```

Version avec méthode de résolution directe en séquentiel

Rappel du schéma :

```
\boxed{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_{k,i} u_k\right) / \ell_{i,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];
}
```

# Équation de Poisson en dimension 2 – Implémentation Version avec méthode de résolution directe en séguentiel

#### Commentaires

- 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
Tps d'ex. (s)	<0.1	<0.1	<0.1	4.6	35.8	383.5

– 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  $O(N^4)$ .

Équation de Poisson en dimension 2 – Implémentation Version avec méthode de résolution directe en séquentiel

#### Bibliothèque Cholmod

# 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 connaitre\_bord).
- créer une fonction qui fait le travail

Version avec méthode de résolution directe en séquentiel

#### Fonction principale :

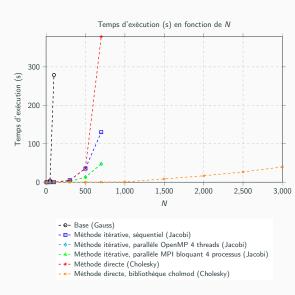
```
void resoudre(cholmod_sparse *A, double *f, double *u){
    h carre = 1.0 / pow(N. 2):
    double *f_int = (double *) malloc(idx_max * sizeof(double));
    double *u_int = (double *) malloc(idx_max * sizeof(double));
    extraire_interieur(f, f_int, nb_pt);
    extraire_interieur(u, u_int, nb_pt);
    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);
}
```

# Équation de Poisson en dimension 2 – Implémentation Version avec méthode de résolution directe en séquentiel

# Commentaire On note ces résultats :

N	1000	2000	3000	4000	5000
$\left\ e_{h}\right\ _{\infty}$	0.00000004	0.00000001	<0.0000001	<0.0000001	<0.00000001
Tps d'ex. (s)	0.7	15.7	39.3	79.3	174.5

#### Comparaison des performances des méthodes



# \_\_\_\_

Équation des ondes en

dimension 1

# Équation des ondes en dimension 1 – Analyse numérique Présentation du problème

#### Problème

Soient L, T, c > 0, D := ]0, L[ et le problème suivant :

Trouver u de classe  $C^2$  telle que :

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

# Équation des ondes en dimension 1 – Analyse numérique Schéma numérique

#### Discrétisation

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

$$E_{h_t} := -rac{1}{12}h_t^2rac{\partial^4 u}{\partial t^4}\left(x,t+ heta h_t
ight).$$

#### Schéma

avec

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

#### Remarques

- Le schéma est explicite.
- Pour k > 0, le schéma dépend de valeurs en k 1 et en k 2.

Équation des ondes en dimension 1 – Analyse numérique Existence et unicité de la solution approchée, consistance du schéma

**Proposition** Le schéma admet une unique solution.

**Proposition** Les schémas sont consistants en espace et en temps :  $\lim_{h\to 0}|E_h|=0$  et  $\lim_{h_t\to 0}|E_{h_t}|=0$ .

**Remarque** Le schéma est d'ordre 2 pour x et pour y et d'ordre 2 pour t.

Équation des ondes en dimension  $\mathbf{1}$  – Analyse numérique Stabilité et convergence du schéma

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

#### Remarques

- On vérifiera cette proposition avec un exemple.
- Cette proposition s'appelle la condition de Courant-Friedrichs-Levy (CFL).

#### Équation des ondes en dimension 1 - Implémentation

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

### Équation des ondes en dimension 1 – Implémentation

static inline \_\_attribute\_\_((always\_inline))

```
Rappel du schéma :  \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), & \text{si } k > 0 \end{cases}
```

Fonctions qui appliquent le schéma à un nœud (pour k > 0 puis pour k = 0)

```
double schema(double *u_anc_0, double *u_anc_1, int i, int k){
    double res = // const_1 = pow(c, 2) * pow(h_t, 2) / pow(h, 2)
    -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;
}

void init_u_1(double (*u_1)(double), double *u_anc_1, double **u_anc_0){
```

## Équation des ondes en dimension 1 – Implémentation

#### **Commentaires**

 $-\|e_{h,h_t}\|_{\infty}^{\infty}$  en fonction de h et de  $h_t$ :

$\downarrow h  h_t \rightarrow$	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, les valeurs  $\infty_f$  sont bien atteintes lorsque  $c\frac{h_t}{h}>1$ .

- 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  $O(N \cdot N_t)$ .

# dimension 2

Équation de la chaleur en

# Équation de la chaleur en dimension 2 – Analyse numérique Présentation du problème

#### Problème

Soient  $L, T, a > 0, D := ]0, L[\times]0, L[, f : D \times]0, T] \to \mathbb{R}$  continue et bornée et le problème suivant :

Trouver u de classe  $C^2$  telle que :

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

Schémas numériques - Schéma explicite

### Discrétisation

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

avec

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

### Schéma

$$u_{i,j}^{k+1} = \alpha u_{i,j}^k + \beta \left( u_{i-1,j}^k + u_{i,j-1}^k + u_{i+1,j}^k + u_{i,j+1}^k \right) + h_t f_{i,j}^k$$

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

Schémas numériques - Schéma implicite

#### Discrétisation

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

avec

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

#### Schéma

$$\alpha u_{i,j}^{k+1} + \beta \left( u_{i-1,j}^{k+1} + u_{i,j-1}^{k+1} + u_{i+1,j}^{k+1} + u_{i,j+1}^{k+1} \right) = u_{i,j}^{k} + h_t f_{i,j}^{k+1}$$

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

Schémas numériques – Schéma implicite

### Schéma sous forme matricielle par blocs

$$M:=egin{pmatrix} lpha & eta & & \ddots & & \ddots \ eta & \ddots & \ddots & & \ddots & & \ddots \ & \ddots & \ddots & & \ddots & & eta \ & \ddots & \ddots & & eta & & lpha \end{pmatrix} \quad ext{et} \quad b^k:=u^k+h_tf^{k+1}.$$

Schémas numériques - Schéma semi-implicite

### Discrétisation

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

$$E_{h_t} = O\left(h_t^2\right).$$

#### Schéma

avec

$$\alpha u_{i,j}^{k+1} - \gamma \left( u_{i-1,j}^{k+1} + u_{i,j-1}^{k+1} + u_{i+1,j}^{k+1} + u_{i,j+1}^{k+1} \right)$$

$$= \beta u_{i,j}^{k} + \gamma \left( u_{i-1,j}^{k} + u_{i,j-1}^{k} + u_{i+1,j}^{k} + u_{i,j+1}^{k} \right) + \frac{1}{2} h_{t} \left( f_{i,j}^{k} + f_{i,j}^{k+1} \right)$$

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

#### Schémas numériques - Schéma semi-implicite

#### Schéma sous forme matricielle par blocs

$$\boxed{Au^{k+1} = b^k} \Leftrightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} \boxed{M} & \boxed{-\gamma I} & \cdot & \cdot \\ \boxed{-\gamma I} & \cdot & \cdot & \cdot \\ \vdots & \ddots & \ddots & \boxed{-\gamma I} & \boxed{M} \end{pmatrix}}_{=u^{k+1}} \underbrace{\begin{pmatrix} u_1^{k+1} \\ \vdots \\ \vdots \\ u_{N-1}^{k+1} \end{pmatrix}}_{=b^{k+1}} = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1^{k+1} \\ \vdots \\ \vdots \\ b_{N-1}^{k+1} \end{pmatrix}}_{=b^{k+1}}$$

avec

$$M := \begin{pmatrix} \alpha & -\gamma & \cdot & \cdot \\ -\gamma & \cdot \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & -\gamma \\ \cdot & \cdot & -\gamma & \alpha \end{pmatrix}$$

et

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

### Équation de la chaleur en dimension 2 – Analyse numérique Existence et unicité des solutions approchées, consistance des schémas

**Proposition** Les schémas admettent une unique solution.

**Proposition** Les schémas sont consistants en espace et en temps :  $\lim_{h\to 0} |E_h| = 0$  et  $\lim_{h_t\to 0} |E_{h_t}| = 0$ .

### Remarque

- Les schémas explicite et implicite sont d'ordre 2 pour x et pour y et d'ordre 1 pour t.
- Le schéma semi-implicite est d'ordre 2 pour x et pour y et d'ordre 2 pour t.

Équation de la chaleur en dimension 2 – Analyse numérique Stabilité et convergence des schémas

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

#### Remarques

- On vérifiera cette proposition avec un exemple.
- $\ \ {\sf Cette} \ proposition \ s'appelle \ la \ condition \ de \ {\sf Courant-Friedrichs-Levy} \ ({\sf CFL}).$

 $\textbf{Proposition} \ (\textit{admise}) \ \mathsf{Les} \ \mathsf{sch\'ema} \ \mathsf{implicite} \ \mathsf{et} \ \mathsf{semi-implicite} \ \mathsf{sont} \ \mathsf{convergents}.$ 

### Équation de la chaleur en dimension 2 – Implémentation

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

# Équation de la chaleur en dimension 2 – Implémentation

Version avec schéma explicite en séquentiel

#### **Commentaires**

 $-\|e_{h,h_t}\|_{\infty}^{\infty}$  en fonction de h et de  $h_t$ :

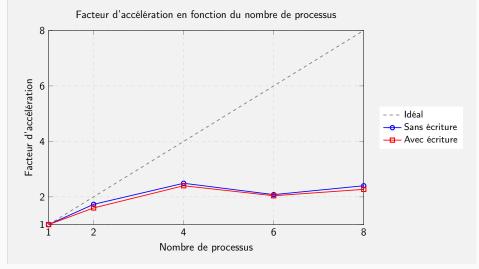
$\downarrow h  h_t \rightarrow$	1/10000	1/20000	1/50000	1/100000
1/10	0.00266777	0.00284805	0.00295614	0.00299216
1/20	0.00039394	0.00057533	0.00068410	0.00072034
1/50	0.00024223	0.00006052	0.00004843	0.00008473
1/100	$\infty_f$	$\infty_f$	0.00004237	0.00000605

On vérifie la proposition énoncée, les valeurs  $\infty_f$  sont bien atteintes lorsque  $\beta > 1/4$ .

- La condition sur  $\beta$  est très contraignante.
- La complexité algorithmique est  $O(N^2 \cdot N_t)$ .

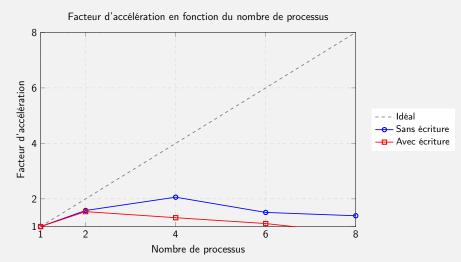
# Équation de la chaleur en dimension 2 – Implémentation Version avec schéma explicite en parallèle avec OpenMP

### Commentaire On note ces résultats :



# Équation de la chaleur en dimension 2 – Implémentation Version avec schéma explicite en parallèle avec MPI

### Commentaire On note ces résultats :



# Équation de la chaleur en dimension 2 – Implémentation Version avec schéma implicite

#### Commentaires

 $-\|e_{h,h_t}\|_{\infty}^{\infty}$  en fonction de h et de  $h_t$  :

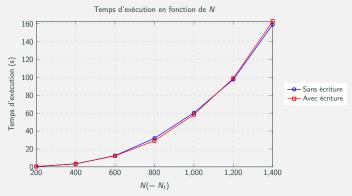
$\downarrow h  h_t \rightarrow$	1/10000	1/20000	1/50000	1/100000
1/10	0.00338798	0.00320815	0.00310018	0.00306418
1/20	0.00111862	0.00093767	0.00082903	0.00079281
1/50	0.00048370	0.00030244	0.00019361	0.00015732
1/100	0.00039301	0.00021171	0.00010286	0.00006656

– Les valeurs  $\infty_f$  obtenues pour le schéma explicite deviennent proches de 0.

# Équation de la chaleur en dimension 2 – Implémentation Version avec schéma implicite

#### **Commentaires**

On note ces résultats :



 La stabilité du schéma implicite est inconditionnelle, ce qui permet d'exécuter sur des pas de temps plus grands.

## Équation de la chaleur en dimension 2 – Implémentation Version avec schéma semi-implicite

#### **Commentaires**

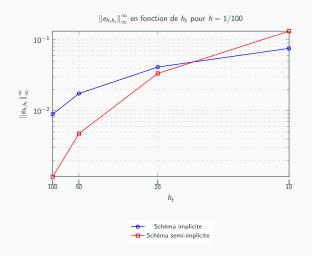
-  $\|e_{h,h_t}\|_{\infty}^{\infty}$  en fonction de h et de  $h_t$  (avec L=1,T=1,a=1 et  $\lambda=2a\pi^2$ ) :

$\downarrow h  h_t \rightarrow$	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 le schéma implicite.

# Équation de la chaleur en dimension 2 – Implémentation Comparaison des performances des méthodes

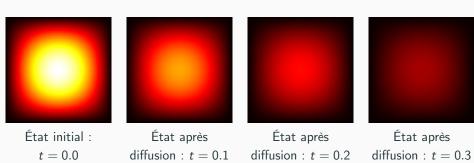
 $\|e_{h,h_t}\|_\infty^\infty$  en fonction de h (pour h=1/100) et du schéma (implicite et semi-implicite) :



### Équation de la chaleur en dimension 2 - Visualisation

On peut visualiser la simulation avec Python et matplotlib.

Diffusion de la chaleur



# 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

### Conclusion

Lien vers le dépôt récent GitHub du projet https://github.com/gaillot18/PDE-FDM-HPC (contient le rapport écrit, la présentation et le projet)

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

Merci pour votre attention.