Calcul Scientifique

ZHANG Minghe, ZHENG Yijie

0 Introduction

Ce projet consiste à trouver la solution approcher de l'équation des dérivées partielles 1D en utilisant la méthode des éléments finis.

1 Préliminaires

1.1 Problème 1D

Soit $\Omega =]-a, a[\times]-b, b[$ un ouvert, on considère l'équation

$$\begin{cases} -div(\eta \nabla u)(x,y) = f(x,y); & \forall (x,y) \in \Omega \\ u(x,y) = 0; & \forall (x,y) \in \partial \Omega \end{cases}$$

où η et f désignent 2 fonctions continues de $\bar{\Omega}$ Si u est la solution du système, alors

$$\forall v \in V, -\int_{\Omega} div(\eta \nabla u)v \ dxdy = \int_{\Omega} fv \ dxdy$$

V est l'espace de fonction v de classe C^1 sur $\bar{\Omega}$ vérifiant $v(x,y)=0 \ \forall (x,y)\in\partial\Omega$ D'après la formule de Green, on a

$$\int_{\Omega} div(\eta \nabla u)v \ d\Omega = -\int_{\Omega} \eta \nabla u \nabla v \ d\Omega + \int_{\partial \Omega} \eta \nabla u v \ d\Gamma$$

on sait que u(x,y) = 0 au bord, donc

$$\begin{split} \int_{\Omega} div(\eta \nabla u) v \ d\Omega &= - \int_{\Omega} \eta \nabla u \nabla v \ d\Omega \\ \Longrightarrow \int_{\Omega} \eta(x,y) \nabla u(x,y) \nabla v(x,y) \ dx dy &= \int_{\Omega} f(x,y) v(x,y) \ dx dy \end{split}$$

1.2 Théorème de changement de variable pour des intégrales mul- tiples

Théorème[1] Si U est borné et si f et $(f \circ \Phi) \times |\det J\phi|$ sont Riemann-intégrables, alors

$$\iint_{\Phi(U)} f(x,y) dx dy = \iint_{U} f(\Phi(u,v)) |\det J_{\Phi}(u,v)| du dv$$

où $\Phi: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ de classe C^1 , ici n = 2.

2 Le maillage

Pour avoir le maillage, on a fait des classes en C++ pour ce faire.

2.1 Les noeuds

Pour les noeuds, on a fait une classe Point pour les décrire.

```
class Point
1
2
   {
   private:
3
4
5
   public:
6
       double x;
7
       double y;
       Point(double x0=0, double y0=0):x(x0),y(y0){}
8
9
       Point invnumgb(int N, int s);
10
       Point invnumint(int N, int k);
11
   };
```

pour avoir les coordonnée des noeuds, il faut subdiviser le domaine Ω , voici les code:

```
vector < double > Subdiv(double a, int N)  // subdivision de l'intervalle

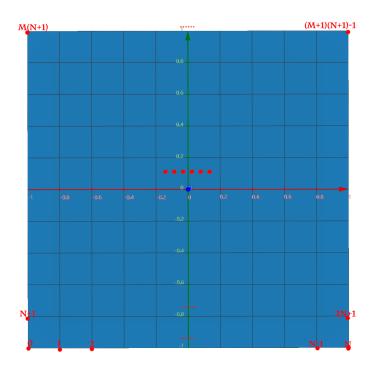
vector < double > xi = vector < double > (N+1);

for (int i=0;i < N+1;i++) {
    xi[i] = -a +i*2*a/N;
}

return xi;
}</pre>
```

2.1.1 Numérotation de tous les noeuds

1 la règle de numérotation dans l'exemple ci-dessous



2 Fonction numgb qui renvoit le numéro global $s_{i,j}$ en fonction de couple (i,j) et entier N.

```
int numgb(int N, const Point &P)

return (N+1)*P.y+P.x;
}
```

le numéro global $s_{i,j} = (N+1)j + i$, $\forall 0 \le i \le N$; $0 \le j \le M$ Ici, i et j sont stockées dans le Point P.

- 3 D'après le théorème de division euclidienne, pour un couple d'entiers (a, b), il existe un unique couple d'entiers (q, r) tels que a = bq + r. Donc pour $s = s_{i,j} = (N+1)j + i$, on considère comme la division euclidenne de s par (N+1), donc il existe un unique couple (i, j) vérifiant, d'où i est le quotient, j est le reste. (i, j) = (s/(N+1), s%(N+1)).
- 4 Fonction invnumgb qui renvoit le couple (i, j) en fonction de numéro global de $s_{i,j}$ et entier N.

```
Point Point::invnumgb(int N, int s){
    x = s%(N+1);// i: le reste de la division s par (N+1)
    y = s/(N+1);// j: le quotient de la division s par (N+1)
    return *this;
}
```

2.1.2 Numérotation des noeuds intérieur

Comme la partie précédente, dans cette partie, on ne s'intéresse pas les noeuds sur le bord.

1 La fonction numint qui renvoit le numéro global intérieur $k_{i,j}$ en fonction de couple (i,j) et entier N.

```
1 int numint(int N, const Point &P)
2 {
3     return (P.y-1)*(N-1)+P.x-1;
4 }
```

2 Même preuve que 2.1.1.3. On considère comme la division euclidienne de (j-1)(N-1)+i-1 par (N-1). Le quotient est j-1, le reste est i-1. Donc (i,j)=(1+k%(N+1),1+k/(N+1))

3 Fonction invnumgb qui renvoit le couple (i,j) en fonction de numéro global de $k_{i,j}$ et entier N.

```
Point Point::invnumint(int N, int k){

x = k%(N+1)+1; // i-1 est le reste de la division k par (N+1)

y = k/(N+1)+1; // j-1 est le quotient de la division k par (N+1)

return *this;

}
```

4 La fonction num_int_gb comme paramètre de numéro intérieur k et entier N, renvoyant le numéro global s de ce noeud.

```
1 int num_int_gb(int N, int k){
2    Point P;
3    P = P.invnumint(N,k); //couple (i,j)
4    int s=numgb(N,P); //numero global
5    return s;
6 }
```

5 La fonction num_gb_int comme paramètre de numéro global s et entier N, renvoyant le numéro intérieur k de ce noeud.

```
int num_gb_int(int N, int s){
   Point P;
   P = P.invnumgb(N,s); //couple (i,j)
   int k= numint(N,P); //numero interieur
   return k;
}
```

Dans cette partie, on a une façon de représenter les noeuds, mais les coordonnées des noeuds sont des entiers. Plus précisement, le couple (i,j) représente i-ème noeud de l'abscisse et j-ème noeud d'ordonnée. Par conséquent, on a rajouté une fonction $Point_exact$ qui prend l'entrée de a(domaine de l'abscisse), b(domaine de l'ordonnée), N, M, s(numéro global de noeud), en renvoyant le coordonnée exact de ce noeud.

```
Point point_exact(double a, double b, int N, int M, int s){
1
2
       vector < double > xi = Subdiv(a, N);
                                               //subdivision de l'abscisse
3
       vector < double > yi = Subdiv(b, M);
                                               //subdivision de l'ordonnee
4
       Point R:
5
       Point P;
6
       R.invnumgb(N, s);
                             //couple (i,j)
7
       P.x = xi[R.x];
                             //i-eme noeud de l'abscisse
8
       P.y = yi[R.y];
                             //j-eme noeud d'ordonnee
9
       return P;
10
   }
```

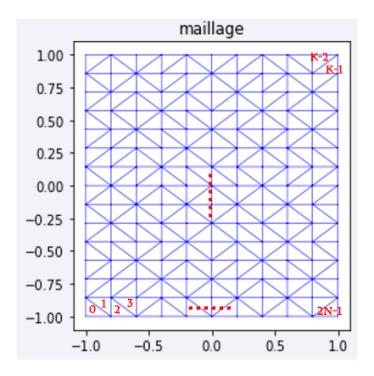
2.2 La triangulation

Dans cette partie, on a créé une classe Triangle pour décrire les triangles dans le maillage.

```
1
   class Triangle
2
   {
       private:
3
4
5
       public:
6
       double a;
7
       double b;
8
       double c;
9
       Triangle(double a0 = 0, double b0 = 0, double c0 = 0):a(a0), b(b0), c(c0)
10
  };
```

2.2.1 Une partition en triangles

1 Illustration de la numérotation des triangles:



Ici K = 2NM

2 La fonction maillageTR prend entrée des entier N et M, renvoit le tableau de triangles.

```
vector<Triangle> maillageTR(int N,int M)
2
   {
       vector<Triangle> TRG = vector<Triangle>(2*N*M);
3
4
       Point P;
       int i=0;
                   //compteur
5
       for(int s=0;s<(N+1)*(M)-1;s++){</pre>
6
7
           P.invnumgb(N,s); //coordonnee de noeud
            if (P.x == N){
                              //touche le bord
8
9
                continue;
            }
10
            else{
                              //stocker 2 triangles a la fois
11
                                      //triangle+
12
                TRG[2*i].a = s;
13
                TRG[2*i].b = s+N+1;
14
                TRG[2*i].c = s+N+2;
                TRG[2*i+1].a = s;
                                      //triangle-
15
16
                TRG[2*i+1].b = s+1;
```

Ici on n'a qu'un type de triangle dans le maillage, afin de simplifier le code.

2.2.2 Coordonnées barycentriques dans un triangle. Triangle de référence.

1

Démonstration: Posons $\phi : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$, $\vec{x} \mapsto f(\vec{x}) - f(0)$. Suppons f affine, montrer que ϕ linéaire:

$$\phi(\alpha \vec{x} + (1 - \alpha)\vec{y}) = f(\alpha \vec{x} + (1 - \alpha)\vec{y}) - f(0)$$

$$= \alpha f(\vec{x}) + (1 - \alpha)f(\vec{y}) - f(0)$$

$$= \alpha (f(\vec{x}) - f(\vec{y})) + f(\vec{y}) - f(0)$$

$$= \alpha (f(\vec{x}) - f(0) - f(\vec{y}) + f(0)) + \phi(\vec{y})$$

$$= \alpha (\phi(\vec{x} - \phi(\vec{y}) + \phi(\vec{y}))$$

$$= \alpha \phi(\vec{x}) + (1 - \alpha)\phi(\vec{y})$$

Donc on a bien montré que ϕ est linéaire.

Inversement, supposons que ϕ linéaire, montrer que f affine:

$$\phi(\alpha \vec{x} + (1 - \alpha)\vec{y}) = f(\alpha \vec{x} + (1 - \alpha)\vec{y}) - f(0)$$

$$= \alpha \phi(\vec{x}) + (1 - \alpha)\phi(\vec{y})$$

$$= \alpha(f(\vec{x}) - f(0)) + (1 - \alpha)(f(\vec{y}) - f(0))$$

$$= \alpha f(\vec{x}) + (1 - \alpha)f(\vec{y}) - f(0)$$

On a donc $f(\alpha \vec{x} + (1 - \alpha)\vec{y}) = \alpha f(\vec{x}) + (1 - \alpha)f(\vec{y})$, donc f est bien affine.

 $\mathbf{2}$

Démonstration: Il suffit de montrer que l'application $g: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}, (x,y) \mapsto f(x,y) - f(0,0)$ est linéaire.

• $f(0,0) = \gamma$, donc $g(x,y) = \alpha x + \beta y + \gamma - f(0,0) = \alpha x + \beta y$.

7

• Soient $(x, y), (s, t) \in \mathbb{R}^2, \lambda, \mu \in \mathbb{R}$,

$$\begin{split} g(\lambda(x,y) + \mu(s,t)) &= g((\lambda x, \lambda y) + (\mu s, \mu t)) \\ &= g(\lambda x + \mu s, \lambda y + \mu t) \\ &= f(\lambda x + \mu s, \lambda y + \mu t) - f(0,0) \\ &= \alpha(\lambda x + \mu s) + \beta(\lambda y + \mu t) \\ &= \lambda(\alpha x + \beta y) + \mu(\alpha s + \beta t) \\ &= \lambda g(x,y) + \mu g(s,t) \end{split}$$

Ce qui montre la linéairité de g. D'après 1, f est donc affine.

3

Démonstration: On a

$$\begin{cases} \lambda_0 x_0 + \lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2 &= x \\ \lambda_0 y_0 + \lambda_1 y_1 + \lambda_2 y_2 &= y \\ \lambda_0 + \lambda_1 + \lambda_2 &= 1 \end{cases}$$
 (1)

Le système (1) peut s'écrire sous la forme matricielle.

$$\begin{pmatrix} x_0 & x_1 & x_2 \\ y_0 & y_1 & y_2 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_0 \\ \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ 1 \end{pmatrix}$$

Pour montrer que ce système a une solution, il suffit de montrer que $\begin{pmatrix} x_0 & x_1 & x_2 \\ y_0 & y_1 & y_2 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ est inversible.

Pour cela, on calcule le déterminant:

$$\begin{vmatrix} x_0 & x_1 & x_2 \\ y_0 & y_1 & y_2 \\ 1 & 1 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x_0 & x_1 - x_0 & x_2 - x_0 \\ y_0 & y_1 - y_0 & y_2 - y_0 \\ 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x_1 - x_0 & x_2 - x_0 \\ y_1 - y_0 & y_2 - y_0 \end{vmatrix}$$
$$= (x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_2 - x_0)(y_1 - y_0)$$

Le triangle T est non aplati, c'est-à-dire $(x_0, y_0), (x_1, y_1)$ et (x_2, y_2) ne sont pas alignés, donc le déterminant ne peut pas être nul. Alors, la matrice est inversible, donc l'existence de la solution a été prouvé. Comme le système a 3 équations et 3 inconnues, donc il existe une unique solution, cqfd.

4 Pour trouver λ_0 , λ_1 et λ_2 , on calcule l'inverse de la matrice:

$$\begin{pmatrix} x_0 & x_1 & x_2 \\ y_0 & y_1 & y_2 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} y_1 - y_2 & x_2 - x_1 & x_1 y_2 - x_2 y_1 \\ y_2 - y_0 & x_0 - x_2 & x_2 y_0 - x_0 y_2 \\ y_0 - y_1 & x_1 - x_0 & x_0 y_1 - x_1 y_0 \end{pmatrix} \times \frac{1}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}$$

Donc

$$\lambda_0 = \frac{(y_1 - y_2)x + (x_2 - x_1)y + x_1y_2 - x_2y_1}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}$$

$$\lambda_0 \text{ peut donc s'écrire de la forme } \alpha x + \beta y + \gamma \text{ avec} \\ \alpha = \frac{y_1 - y_2}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}, \beta = \frac{x_2 - x_1}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}, \text{ et } \gamma = \frac{x_1 y_2 - x_2 y_1}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}. \\ \text{Idem pour } \lambda_1 \text{ et } \lambda_2 \text{:}$$

$$\lambda_1 = \frac{(y_2 - y_0)x + (x_0 - x_2)y + x_2y_0 - x_0y_2}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}$$

 λ_1 peut s'écrire sous la forme $\alpha x + \beta y + \gamma$ avec

$$\alpha = \frac{y_2 - y_0}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}, \beta = \frac{x_0 - x_2}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}, \text{ et } \gamma = \frac{x_2 y_0 - x_0 y_2}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}.$$

$$\lambda_2 = \frac{(y_0 - y_1)x + (x_1 - x_0)y + x_0y_1 - x_1y_0}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}$$

 λ_2 peut s'écrire sous la forme $\alpha x + \beta y + \gamma$ avec

$$\alpha = \frac{y_0 - y_1}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}, \beta = \frac{x_1 - x_0}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}, \text{ et } \gamma = \frac{x_0 y_1 - x_1 y_0}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}.$$
 Donc, les fontions $\lambda_i, 0 \le i, j \le 2$ sont toutes affines.

En appliquant (x_i, y_i) dans l'expression de $\lambda_i(x_i, y_i)$ trouvée dans la question 4, on a $\lambda_i(x_i, y_i) = 0$ pour $0 \le i, j \le 2, i \ne j$.

6

Démonstration: Comme f est une fonction affine, d'après 2.2, il existe α, β, γ tels que f(x,y) = $\alpha x + \beta y + \gamma$. Comme on a $x = \lambda_0 x_0 + \lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2$, $y = \lambda_0 y_0 + \lambda_1 y_1 + \lambda_2 y_2$, on a

$$f(x,y) = \alpha x + \beta y + \gamma$$

$$= \alpha(\lambda_0 x_0 + \lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2) + \beta(\lambda_0 y_0 + \lambda_1 y_1 + \lambda_2 y_2) + \gamma(\lambda_0 + \lambda_1 + \lambda_2)$$

$$= \lambda_0 (\alpha x_0 + \beta y_0 + \gamma) + \lambda_1 (\alpha x_1 + \beta y_1 + \gamma) + \lambda_2 (\alpha x_2 + \beta y_2 + \gamma)$$

$$= \lambda_0 f(x_0, y_0) + \lambda_1 f(x_1, y_1) + \lambda_2 f(x_2, y_2), \text{ cqfd.}$$

Si $f(x_i, y_i) = 0$ pour $0 \le i, j \le 2$, par précédent, f = 0, donc f est identiquement nulle.

7 On a $\hat{x}_1 = 1$ et $\hat{y}_2 = 1$. Les autres \hat{x}_i, \hat{y}_i sont tous nuls, donc

$$\begin{cases} \hat{\lambda_0} = 1 - x - y \\ \hat{\lambda_1} = x \\ \hat{\lambda_2} = y \end{cases}$$

8 On a

$$\begin{cases}
F_T(0,0) = (x_0, y_0) \\
F_T(1,0) = (x_1, y_1) \\
F_T(0,1) = (x_2, y_2)
\end{cases}$$
(2)

 F_T s'écrit sous la forme $F_T(x_i, y_i) = A(x_i, y_i) + B$, d'où A est une matrice 2×2 , B est un vecteur 2×1 . Par le système (2), $B = (x_0, y_0)^T$. On en déduit donc $A = \begin{pmatrix} x_1 - x_0 & x_2 - x_0 \\ y_1 - y_0 & y_2 - y_0 \end{pmatrix}$. Pour vérifier (2), cette écriture est unique.

Donc

$$F_T\begin{pmatrix} \hat{x} \\ \hat{y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 - x_0 & x_2 - x_0 \\ y_1 - y_0 & y_2 - y_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \hat{x} \\ \hat{y} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} x_0 \\ y_0 \end{pmatrix}$$

9 Supposons $F_T\begin{pmatrix} \hat{x} \\ \hat{y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$, alors

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 - x_0 & x_2 - x_0 \\ y_1 - y_0 & y_2 - y_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \hat{x} \\ \hat{y} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} x_0 \\ y_0 \end{pmatrix}$$

Ce qui implique

$$\begin{pmatrix} \hat{x} \\ \hat{y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 - x_0 & x_2 - x_0 \\ y_1 - y_0 & y_2 - y_0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix}
= \frac{1}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_2 - x_0)(y_1 - y_0)} \begin{pmatrix} y_2 - y_0 & x_0 - x_2 \\ y_0 - y_1 & x_1 - x_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix}$$

C'est-à-dire:

$$F_T^{-1}: \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mapsto \frac{1}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_2 - x_0)(y_1 - y_0)} \begin{pmatrix} y_2 - y_0 & x_0 - x_2 \\ y_0 - y_1 & x_1 - x_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix}$$

Par précédent, F_T^{-1} est bien définie, donc F_T est inversible.

10

1112

13

14 }

$$B_T = DF_T = \begin{pmatrix} x_1 - x_0 & x_2 - x_0 \\ y_1 - y_0 & y_2 - y_0 \end{pmatrix}$$

11 Pour calculer la matrice B_T , il nous faut le noeud exact du sommet du triangle, pour ce faire, on a programmé une fonction sommetTR, en utilisant la fonction Point_exact précédente, afin de calculer le noeud exact du sommet.

```
vector < Point > sommetTR(double a, double b, int N, int M, const Triangle &T){
2
       vector < Point > St = vector < Point > (3);
3
       St[0] = point_exact(a,b,N,M,T.a);
                                               //sommet 1
       St[1] = point_exact(a,b,N,M,T.b);
                                               //sommet 2
4
       St[2] = point_exact(a,b,N,M,T.c);
                                               //sommet 3
5
6
       return St;
7
  }
   Ensuite, le calcul de la matrice B_T devient facile.
   vector<vector<double>> CalcMatBT(double a,double b,int M,const Triangle& t)
2
   {
3
       vector < vector < double >> BT(2, vector < double > (2));
4
       int N = t.c - t.a -2;
5
       vector < Point > St = sommetTR(a,b,N,M,t); //sommet du triangle
6
       Point p0 = St[0];
7
       Point p1 = St[1];
8
       Point p2 = St[2];
9
       BT[0][0] = p1.x-p0.x;
10
       BT[0][1] = p2.x-p0.x;
```

On peut aussi ajouter une fonction DetBT qui calcule le déterminant de la matrice B_T , pour faciliter les étapes suivantes.

BT[1][0] = p1.y-p0.y;

BT[1][1] = p2.y-p0.y;

return BT;

```
1 double DetBT(double a,double b,int M,const Triangle&t)  // Derminant de BT
2 {
3    vector<vector<double>> BT = CalcMatBT(a,b,M,t);
4    return (BT[0][0]*BT[1][1]-BT[0][1]*BT[1][0]);
5 }
```

12

$$air T = \int_{T} 1 dx$$
$$= \int_{\hat{T}} 1 d\hat{x}$$
$$= \frac{1}{2} |d\acute{e}t B_{T}|$$

13

$$\lambda_i = \hat{\lambda_i} \circ F_T^{-1}$$

14

$$\nabla \lambda_i = (B_T^{-1})^T \circ \nabla \hat{\lambda_i}(F_T^{-1})$$

15

$$\nabla \lambda_i. \nabla \lambda_j = (B_T^{-1})^T. \nabla \hat{\lambda_i}. (B_T^{-1})^T. \nabla \hat{\lambda_j}$$

16

(a) Par le théorème de changement de variable pour les intégrales multiples,

$$\int_T H(x,y)dxdy = \int_{\hat{T}} |\det(B_T)|h(\hat{x},\hat{y})d\hat{x}d\hat{y} = |\det(B_T)|\int_{\hat{T}} h(\hat{x},\hat{y})d\hat{x}d\hat{y}.$$

(b)

1. d=0: $h: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}, (x,y) \mapsto 1$.

$$\int_0^1 \int_0^{1-\hat{x}} h(\hat{x}, \hat{y}) d\hat{x} d\hat{y} = \int_0^1 \int_0^{1-\hat{x}} 1 d\hat{x} d\hat{y} = \int_0^1 (1-\hat{y}) d\hat{y} = \frac{1}{2} = \frac{1}{6} + \frac{1}{6} + \frac{1}{6}$$

Donc vrai pour d = 0.

2. d=1: $h: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}, (x,y) \mapsto y$

$$\int_{0}^{1} \int_{0}^{1-\hat{y}} h(\hat{x}, \hat{y}) d\hat{x} d\hat{y} = \int_{0}^{1} \int_{0}^{1-\hat{x}} y d\hat{y} d\hat{x} = \int_{0}^{1} \frac{1}{2} (1-\hat{x})^{2} d\hat{x} = \frac{1}{6} = \frac{1}{12} + \frac{1}{12}$$

idem pour $(x,y)\mapsto x$, donc vrai pour d=1.

3.
$$d=2$$
: $h: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}, (x,y) \mapsto x^2$

$$\int_0^1 \int_0^{1-\hat{y}} h(\hat{x}, \hat{y}) d\hat{x} d\hat{y} = \int_0^1 \int_0^{1-\hat{x}} x^2 d\hat{y} d\hat{x} = \frac{1}{3} \int_0^1 (1-y)^3 d\hat{y}$$
$$= \frac{1}{12} [(1-y)^4]_0^1$$
$$= \frac{1}{12} = \frac{1}{6} \times \frac{1}{4} + \frac{1}{6} \times \frac{1}{4}$$

idem pour $(x,y) \mapsto y^2$.

pour $h: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}, (x,y) \mapsto xy$:

$$\begin{split} \int_0^1 \int_0^{1-\hat{y}} h(\hat{x},\hat{y}) d\hat{x} d\hat{y} &= \int_0^1 \int_0^{1-\hat{x}} xy d\hat{y} d\hat{x} = \int_0^1 x \int_0^{1-\hat{x}} y d\hat{y} d\hat{x} = \frac{1}{2} \int_0^1 x (1-x)^2 d\hat{x} \\ &= \frac{1}{2} [\frac{1}{4} y^4 - \frac{2}{3} y^3 + \frac{1}{2} y^2]_0^1 \\ &= \frac{1}{24} = \frac{1}{6} \times \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} \end{split}$$

4.
$$d=3$$
: $h: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}, (x,y) \mapsto x^3$

$$\int_0^1 \int_0^{1-\hat{y}} h(\hat{x}, \hat{y}) d\hat{x} d\hat{y} = \int_0^1 \int_0^{1-\hat{y}} x^3 d\hat{x} d\hat{y} = \frac{1}{4} \int_0^1 (y-1)^4 d\hat{y}$$
$$= \frac{1}{20} [(y-1)^5]_0^1$$
$$= \frac{1}{20}$$

Mais,
$$\frac{1}{6} \times (\frac{1}{2})^3 = \frac{1}{48} \neq \frac{1}{20}$$

En conclusion, d < 2.

(c) La fonction GradGrad renvoit la matrice GrdGrd de taille 3x3 et dont les coefficients sont

$$\int_{T} \eta \nabla \lambda_k \nabla \lambda_j \ dx dy, \ 0 \le k, j \le 2$$

en utilisant la fonction eta et les coordonnée exacts du triangle t.

```
7
       double val = (eta(St[0].x,St[0].y)+
8
       eta(St[1].x,St[1].y)+eta(St[2].x,St[2].y)); //valeur de l'integrale d'eta
       GrdGrd[0][0] = 1./6/D*(pow(St[1].y-St[2].y,2)+pow(St[2].x-St[1].x,2))*val;
9
       GrdGrd[0][1] = 1./6/D*((St[1].y-St[2].y)*(St[2].y-St[0].y)+
10
11
       (St[2].x-St[1].x)*(St[0].x-St[2].x))*val;
12
       GrdGrd[0][2] = 1./6/D*((St[1].y-St[2].y)*(St[0].y-St[1].y)+
       (St[2].x-St[1].x)*(St[1].x-St[0].x))*val;
13
       GrdGrd[1][0] = 1*GrdGrd[0][1];
14
       GrdGrd[1][1] = 1./6/D*(pow(St[2].y-St[0].y,2)+pow(St[0].x-St[2].x,2))*val;
15
       GrdGrd[1][2] = 1./6/D*((St[2].y-St[0].y)*(St[0].y-St[1].y)+
16
       (St[0].x-St[2].x)*(St[1].x-St[0].x))*val;
17
18
       GrdGrd[2][0] = 1*GrdGrd[0][2];
       GrdGrd[2][1] = 1*GrdGrd[1][2];
19
       GrdGrd[2][2] = 1./6/D*(pow(St[0].y-St[1].y,2)+pow(St[1].x-St[0].x,2))*val;
20
21
       return GrdGrd;
22
   }
```

17

Démonstration:

$$M \in T \Leftrightarrow x_0 \le x \le x_1, y_0 \le y \le y_2$$

$$\lambda_0 = \frac{(y_1 - y_2)x + (x_2 - x_1)y + x_1y_2 - x_2y_1}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)}, \text{ On remplace } x \text{ et } y \text{ dans l'expression de } \lambda_0:$$

$$M \in T \Leftrightarrow \frac{(y_1 - y_2)x_0 + (x_2 - x_1)y_0 + x_1y_2 - x_2y_1}{(x_1 - x_0)(y_2 - y_0) - (x_0 - x_2)(y_0 - y_1)} \le \lambda_0$$

On simplifie cette expression et on $a: \lambda_0 \ge 1$.

Idem pour λ_1 et λ_2 :

```
\lambda_{1} = \frac{(y_{2} - y_{0})x + (x_{0} - x_{2})y + x_{2}y_{0} - x_{0}y_{2}}{(x_{1} - x_{0})(y_{2} - y_{0}) - (x_{0} - x_{2})(y_{0} - y_{1})} \Rightarrow \frac{(y_{2} - y_{0})x_{0} + (x_{0} - x_{2})y_{0} + x_{2}y_{0} - x_{0}y_{2}}{(x_{1} - x_{0})(y_{2} - y_{0}) - (x_{0} - x_{2})(y_{0} - y_{1})} \leq \lambda_{1} \Rightarrow \lambda_{1} \geq 0.
\lambda_{2} = \frac{(y_{0} - y_{1})x + (x_{1} - x_{0})y + x_{0}y_{1} - x_{1}y_{0}}{(x_{1} - x_{0})(y_{2} - y_{0}) - (x_{0} - x_{2})(y_{0} - y_{1})} \Rightarrow \frac{(y_{0} - y_{1})x_{0} + (x_{1} - x_{0})y_{0} + x_{0}y_{1} - x_{1}y_{0}}{(x_{1} - x_{0})(y_{2} - y_{0}) - (x_{0} - x_{2})(y_{0} - y_{1})} \leq \lambda_{2} \Rightarrow \lambda_{2} \geq 0.
On a donc M \in T \Leftrightarrow \lambda_{i}(x, y) \geq 0, 0 \leq i \leq 2.
```

18 La fonction DansTrg renvoit l'info = 1 si le point (x, y) est dans le triangle et l'info = 0 sinon.

```
int DansTrg(double a,double b,int N,int M,const Triangle &t,double x,double y)
{
  int info = 0;
  vector<Point> St = sommetTR(a,b,N,M,t); //les sommets
  if ((x<=St[2].x)and(x>=St[0].x)and(y<=St[2].y)and(y>=St[0].y)){
      // si x et y sont entre les valeurs des sommets
```

```
7
            if (St[0].x==St[1].x){ //si c'est triangle-
8
                if((y-St[0].y)/(x-St[0].x) >= 1.){
9
                     //la pente entre (x,y) et 1e somme
10
                     info = 1;
11
                }
            }
12
                   //si c'est triangle+
13
            else{
                if((y-St[0].y)/(x-St[0].x) \le 1.){
14
15
                     //la pente entre (x,y) et 1e sommet
16
                     info = 1;
17
                }
18
            }
       }
19
20
       return info;
21
   }
```

3 Le problème discret

1

Démonstration. Pour montrer que I_h est un isomorphisme, il suffit de montrer que pour un i fixé, compris entre 0 et 2, tous les noeuds intérieurs M_k^i associe à une unique application $v \in \mathcal{C}_0^0(\bar{\Omega})$ telle que $v(M_k^i) = 0$, $0 \le k \le I - 1$.

La restriction de v à un triangle T_l est une fonction affine, donc il existe trois constantes α, β et γ tels que $v(x,y) = \alpha x + \beta y + \gamma$. Comme chaque M_k^i appartient à un triangle T_l , les α, β et γ sont déterminés d'une manière unique par ses valeurs au sommets de T_l , donc v est unique. On a donc I_h est un isomorphisme.

Dans ce cas-là, la dimension de V_h est égale au nombre de noeuds du maillage, dim $V_h = \dim(\mathbb{R}^I) = I$.

2 Comme I_h est un isomorphisme de $V_h \to \mathbb{R}^I$ et dim $V_h = I$, chaque élément $w_k(M_k^i)$ de la famille $(w_k)_{0 \le k \le I-1}$ associé à un élément de \mathbb{R}^I , qui vaut 1 si k = l et 0 sinon. On a donc $(w_k(M_k^i))_{0 \le k \le I-1} = (e_k)_k$, où e_k est un vecteur de la base canonique de \mathbb{R}^I . Donc, l'image réciproque de M_k^i forme une base de V_h , c'est-à-dire $(w_k)_{0 \le k \le I-1}$ forme une base de V_h .

3

a Si M_k^i n'est pas un sommet de T, alors la restriction de w_k à T est nulle.

b Si M_k^i est un sommet de T, alors la restriction de w_k à T est égale à λ_i .

 \mathbf{c}

$$\nabla w_k. \nabla w_j = \nabla \lambda_l. \nabla \lambda_s = (B_T^{-1})^T. \nabla \hat{\lambda_l}. (B_T^{-1})^T. \nabla \hat{\lambda_s}$$

4 Comme $u_h \in V_h$, la solution u_h peut s'écrit sur la base $(w_k)_{0 \le k \le I-1}$, c'est-à-dire

$$u_h = \sum_{k=0}^{i-1} \alpha_k w_k(x, y)$$

Soit $S_i \in \Omega, S_i = (x, y)$. D'après la question 3, $u_h(S_i) = \alpha_k \lambda_{i_s}(x, y)$, d'où

$$\forall j \leq I - 1, \alpha(\sum_{i=0}^{I-1} u_h(x, y) w_k(x, y) w_j(x, y)) = \int_{\Omega} f(x, y) w_k(x, y) dx dy$$

Posons $\alpha = \int_{\Omega} \eta(x,y) dx dy$, on peut reformuler cette équation:

$$\alpha(\sum_{j=0}^{I-1} u_h(x,y)w_k(x,y)w_j(x,y)) = \sum_{j=0}^{I-1} \int_{\Omega} \eta(x,y)dxdy.w_k(x,y)w_j(x,y).u_h(x,y)$$

$$= \sum_{j=0}^{I-1} \int_{\Omega} \eta(x,y)\nabla w_k(x,y)\nabla w_j(x,y)dxdy.u_h(x,y)$$

$$= \int_{\Omega} f(x,y)w_k(x,y)dxdy$$

Cette équation peut donc s'écrire sous la forme matricielle AU = B avec $A = ((a_{k,j}))_{0 \le k, j \le I-1}$ et $B = (b_0, \dots, b_{I-1})^t$ définis par

$$a_{k,j} = \int_{\Omega} \eta(x,y) \nabla w_k(x,y) \nabla w_j(x,y) dx dy. u_h(x,y)$$

$$b_k = \int_{\Omega} f(x,y) w_k(x,y) dx dy$$

5 Il suffit de montrer que $\forall v \in \mathbb{R}^I, v^T A v \geq 0$.

$$v^{T}Av = \sum_{k} \sum_{j} v_{j}a_{kj}v_{k}$$

$$= \sum_{k} \sum_{j} v_{j}v_{k} \int_{\Omega} \eta(x,y) \nabla w_{k}(x,y) \cdot \nabla w_{j}(x,y) dxdy$$

$$= \sum_{k} \sum_{j} v_{j}v_{k} \int_{\Omega} \eta(x,y) \nabla \lambda_{k}(x,y) \cdot \nabla \lambda_{j}(x,y) dxdy$$

$$= \int_{\Omega} \eta(x,y) \sum_{k} v_{k} \nabla \lambda_{k}(x,y) \sum_{j} v_{j} \nabla \lambda_{j}(x,y) dxdy$$

$$= \int_{\Omega} \eta(x,y)u^{2}(x,y) dxdy$$

En faisant un changement de variable $u = \sum_i v_i \nabla \lambda_i(x, y)$.

D'après la définition de la partie 1 de la fonction η , on a toujours $\eta(x,y) \geq \eta_0$, d'où $\eta_0 > 0$, donc la fonction η est toujours positive. Comme u^2 est toujours positive comme une carrée, on a $\int_{\Omega} \eta(x,y) u^2(x,y) dx dy \geq 0$, donc A est strictement positive.

6

(a) Ici, la fonction extend Vec qui transforme le vecteur V à \tilde{V} , où $V \in \mathbb{R}^I$ dont chacune des composantes peut être associée à un no eud intérieur, $\tilde{V} \in \mathbb{R}^G$ dont chacune des composantes peut être associée à un no eud intérieur ou sur le bord.

```
vector<double> extendVec(vector<double> V,int N,int M){
1
        vector < double > VV = vector < double > ((N+1)*(M+1));
2
3
        int c = 0; //compteur
        for (int j=0;j<VV.size();j++){</pre>
4
             if ((j < N+1) \text{ or } (j > M*(N+1)-1) \text{ or } (j%(N+1)==0) \text{ or } ((j+1)%(N+1)==0)){
5
                  // sur le bord en bas ou en haut ou a gauche ou a droite
6
                  VV[j] = 0;
7
             }
8
             else{
9
                  VV[j] = V[c];
10
11
                  c += 1;
12
             }
        }
13
        return VV;
14
15
```

(b) La fonction IntVec est l'inverse de la fonction précédente, c'est-à-dire, cette fonction transforme le vecteur $\tilde{V} \in \mathbb{R}^G$ à vecteur $V \in \mathbb{R}^I$

```
vector<double> IntVec(vector<double>VV,int N,int M){
 1
 2
        vector < double > V = vector < double > ((N-1)*(M-1));
        int c = 0; //compteur
 3
 4
        for (int j=0;j<VV.size();j++){</pre>
             if ((j < N+1) \text{ or } (j > M*(N+1)-1) \text{ or } (j%(N+1)==0) \text{ or } ((j+1)%(N+1)==0))
 5
                  // sur le bord en bas ou en haut ou a gauche ou a droite
 6
 7
                  continue;
             }
 8
 9
             else{
10
                 V[c] = VV[j];
                  c += 1;
11
12
             }
13
        }
14
        return V;
15
   }
```

7 La fonction matvec correspond un produit entre matrice et vecteur, cette fonction renvoit un vecteur W = AV qui est le résultat du produit de matrice A et vecteur V quelconque. Ici, A est la matrice d'assemblage de la matrice GrdGrd obtenu avec la fonction GradGrad précédente.

```
vector < double > matvec(vector < double > V, double a, double b, int N, int M){
1
2
        vector < double > VV = extendVec(V,N,M);
3
        vector<double> WW = vector<double>((N+1)*(M+1));
        vector<Triangle> TRG = maillageTR(N,M); //triangle
4
5
        int s;
6
        int r:
        for (int t=0;t<2*N*M;t++){</pre>
7
8
            vector < vector < double >> GrdGrd = GradGrad(a,b,M,TRG[t], &eta);
            for (int i=0;i<3;i++){</pre>
9
                 if (i==0){
10
                     s = TRG[t].a;
11
12
                 }
                 if (i==1){
13
14
                     s = TRG[t].b;
15
                 }
                 if (i==2){
16
                     s = TRG[t].c;
17
18
19
                 double res = 0; //resultat
```

```
for (int j=0;j<3;j++){</pre>
20
21
                      if (j==0){
22
                           r = TRG[t].a;
23
24
                      if (j==1){
                           r = TRG[t].b;
25
                      }
26
                      if (j==2){
27
                           r = TRG[t].c;
28
29
30
                      double PROD2 = GrdGrd[i][j];
31
                      res += VV[r]*PROD2; //produit par element
32
                 WW[s] += res;
33
             }
34
35
36
        vector < double > W = IntVec(WW,N,M);
37
        return W;
38
   }
```

8 On s'intéresse maintenant au calcul du second membre B. Dans cette question, on a utilisé une méthode un peu différente que l'énoncé.

On sait que

$$(B)_i = \int_{\Omega} f w_i \ d\Omega$$

et pour la fonction f, on peut l'approcher par

$$\tilde{f} = \sum_{j=1}^{G} f(S_j) w_j$$

où S_i est le sommet du triangle.

Comme ça on peut avoir

$$(B)_i \approx \int_{\Omega} \tilde{f} w_i \ d\Omega = \sum_{j=1}^G f(S_j) w_j \int_{\Omega} w_i \ d\Omega = \sum_{j=1}^G f(S_j) \int_{\Omega} w_j w_i \ d\Omega$$

où on peut représenter $\int_{\Omega} w_j w_i d\Omega$ sous forme matricielle. Avant avoir la matrice d'assemblage, on doit calculer la matrice élémentaire M_{elem} d'abord.

$$\int_{\Omega} w_j w_i \ d\Omega = \int_{T} \lambda_j \lambda_i \ dx dy = aire(\hat{T}) \int_{\hat{T}} \hat{\lambda_i} \hat{\lambda_j} \ d\hat{x} d\hat{y}$$

Si i = j (par exemple i = j = 2)

$$\int_{\hat{T}} \hat{\lambda_2}^2 d\hat{x} d\hat{y} = \int_{\hat{T}} x^2 dx dy = \int_0^1 \int_0^{1-x} x^2 dx dy = \int_0^1 (1-x)x^2 dx = \left[\frac{x^3}{3} - \frac{x^4}{4}\right]_0^1 = \frac{1}{12}$$

Si $i \neq j$ (par exemple i = 3, j = 2)

$$\int_{\hat{T}} \hat{\lambda_2}^2 d\hat{x} d\hat{y} = \int_{\hat{T}} xy \ dx dy = \int_0^1 (\int_0^{1-x} y dy) x dx = \frac{1}{2} \int_0^1 (1-x)^2 x dx = \frac{1}{24}$$

Les calculs sont similaires pour les autres combinaisons. Donc

$$M_{elem} = \frac{|DetB_T|}{24} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1\\ 1 & 2 & 1\\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

Donc le code est suivant:

```
vector < vector < double >> mat_elem(double a, double b, int N, int M, const Triangle &t)
        vector < Point > St = sommetTR(a,b,N,M,t);
2
3
        double D = abs(DetBT(a,b,M,t)); //valeur absolu du determinant de BT
        vector < vector < double >> mat(3, vector < double > (3));
4
        for (int i=0;i<3;i++){
5
            for (int j=0; j<3; j++){
6
                 if (i==j){
7
8
                     mat[i][j] = 1./12*D;
9
                 else{
10
                     mat[i][j] = 1./24*D;
11
12
                 }
            }
13
14
15
        return mat;
16 }
```

Ensuite, la matrice d'assemblage M peut être obtenue facilement.

```
1
  vector < vector < double >> mat_assem(double a, double b, int N, int M){
2
      vector < Triangle > TRG = maillageTR(N,M); //triangle
      vector < double >> MM((N+1)*(M+1), vector < double > ((N+1)*(M+1)));
3
      for (int t=0; t < TRG. size(); t++) {</pre>
4
           double k = TRG[t].a; //numero global du 1e sommet
5
           double 1 = TRG[t].b; //numero global du 2e sommet
6
           double m = TRG[t].c; //numero global du 3e sommet
7
8
           vector < vector < double >> mat = mat_elem(a,b,N,M,TRG[t]);
```

```
9
           MM[k][k] += mat[0][0];
10
           MM[1][1] += mat[1][1];
11
           MM[m][m] += mat[2][2];
12
           MM[k][1] += mat[0][1];
           MM[k][m] += mat[0][2];
13
14
           MM[1][m] += mat[1][2];
15
           MM[1][k] += mat[1][0];
            MM[m][k] += mat[2][0];
16
17
            MM[m][1] += mat[2][1];
18
       }
19
       return MM;
20
   }
```

Après, on peut calculer facilement que le seconde membre

$$(B)_i = (MF)_i$$

où M est la matriced'assemblage et $(F)_i = f(Si)$.

```
vector < double > scdmembre(double a, double b, int N, int M,
   double (*rhsf)(double x,double y)){
3
       vector < vector < double >> MM = mat_assem(a,b,N,M); //matrice d'assemblage
       vector < double > F = vector < double > ((N+1)*(M+1));
4
5
       for (int i=0;i<F.size();i++){</pre>
            Point P = point_exact(a,b,N,M,i); //sommet exact
6
7
            double x = P.x;
8
            double y = P.y;
9
            F[i] = rhsf(x,y);
10
11
       vector < double > B = IntVec(pmv(MM,F),N,M); //pmv est produit matrice vecteur
12
       return B;
13 }
```

9 Cette question consiste à calculer la normr L^2 du vectuer $V \in \mathbb{R}^I$ ($\|\nabla v\|_{L^2(\Omega)}$) par la fonction normL2Grad. Pour ce faire, on peut prendre la sortie d'un vecteur $W = (V^t A_0 V)^{\frac{1}{2}}$, où A_0 est la matrice A quand $\eta = 1$, et on peut appliquer la fonction matvec précédente avec $\eta = 1$ pour calculer le produit $A_0 V$.

```
double normL2Grad(vector < double > V, double a, double b, int N, int M){
vector < double > W = matvec(V, a, b, N, M);
return sqrt(ps(V, W)); //ps est produit scalaire du V et W
}
```

10

Démonstration.

$$\begin{split} \int_{\Omega} v(x,y)^2 dx dy &= \sum_{T \in \mathcal{T}} \int_{T} v(x,y)^2 dx dy \\ &= \sum_{T \in \mathcal{T}} \int_{T} \sum_{s=0}^{2} \sum_{j=0}^{2} v_{m(s)} w_{s}(x,y) v_{m(j)} w_{j}(x,y) dx dy \\ &= \sum_{T \in \mathcal{T}} \sum_{s=0}^{2} \sum_{j=0}^{2} \int_{T} v_{m(s)} w_{s}(x,y) v_{m(j)} w_{j}(x,y) dx dy \end{split}$$

Par précédent, si (x, y) est un sommet de T, alors la restriction de w_j à T est égal à λ_j et $v_{k(j)} = \hat{v}_{k(j)}$. Sinon, la restriction de w_j à T est nulle et $v_{k(j)} = 0$. On a donc

$$\sum_{T \in \mathcal{T}} \sum_{s=0}^{2} \sum_{j=0}^{2} \int_{T} v_{m(s)} w_{s}(x,y) v_{m(j)} w_{j}(x,y) dx dy = \sum_{T \in \mathcal{T}} \sum_{s=0}^{2} \sum_{j=0}^{2} \hat{v}_{m(s)} \hat{v}_{m(j)} \int_{T} \lambda_{s}(x,y) \lambda_{j}(x,y) dx dy$$

11 Pour calculerla norme $||v||_{L^2(\Omega)}$, il suffit d'utuliser la formule de la question précédente, et la partie $\int_T \lambda_s(x,y)\lambda_j(x,y) dxdy$, il suffit d'utiliser la valeur de la question (8), comme ça on peut facilement coder la fonction normL2.

```
double normL2(vector<double> V, double a, double b, int N, int M){
2
        vector<Triangle> TRG = maillageTR(N,M); //triangles
3
        vector < double > VV = extendVec(V,N,M);
4
        int s;
5
        int r;
6
        double res = 0;
7
        for (int t=0; t<2*N*M; t++) {</pre>
            double D = abs(DetBT(a,b,M,TRG[t]));
8
9
            for (int i=0;i<3;i++){
10
                 if (i==0){
                     s = TRG[t].a;
11
12
                 }
                 if (i==1){
13
14
                     s = TRG[t].b;
15
                 if (i==2){
16
                     s = TRG[t].c;
17
18
                 for (int j=0; j<3; j++){
19
```

```
20
                      if (j==0){
21
                          r = TRG[t].a;
22
                      }
                      if (j==1){
23
24
                          r = TRG[t].b;
                      }
25
                      if (j==2){
26
                           r = TRG[t].c;
27
                      }
28
29
                      if (i==j){
                           res += VV[s]*VV[r]*1./12*D; //formule
30
31
                      }
32
                      else{
                          res += VV[s]*VV[r]*1./24*D; //formule
33
                      }
34
                 }
35
             }
36
        }
37
38
        return res;
39 }
```

4 Inversion du système

1

Démonstration: Supposons AX = B, montrer que pour tout $Y \in \mathbb{R}^I$, $G(Y) - G(X) \ge 0$.

$$\forall Y \in \mathbb{R}^{I}, G(Y) - G(X) = \frac{1}{2}Y^{T}AY + B^{T}Y - \frac{1}{2}X^{T}AX - B^{T}X$$
$$= \frac{1}{2}Y^{T}AY - \frac{1}{2}X^{T}AX + B^{T}(Y - X)$$

Comme AX = B,

$$\frac{1}{2}Y^{T}AY - \frac{1}{2}X^{T}AX + B^{T}(Y - X) = \frac{1}{2}Y^{T}AY - \frac{1}{2}X^{T}AX + (AX)^{T}(Y - X)
= \frac{1}{2}Y^{T}AY + \frac{1}{2}X^{T}AX - (AX)^{T}Y$$

Comme A est symétrique, $A^T = A$, donc

$$\frac{1}{2}Y^{T}AY + \frac{1}{2}X^{T}AX - (AX)^{T}Y = \frac{1}{2}Y^{T}AY + \frac{1}{2}X^{T}AX - (AX)^{T}Y
= \frac{1}{2}Y^{T}AY + \frac{1}{2}X^{T}AX - X^{T}AY
= \frac{1}{2}Y^{T}AY + \frac{1}{2}X^{T}AX - \frac{1}{2}X^{T}AY - \frac{1}{2}X^{T}AY
= \frac{1}{2}(Y^{T} - X^{T})AY + \frac{1}{2}X^{T}A(X - Y)
= \frac{1}{2}(Y - X)^{T}AX + \frac{1}{2}X^{T}A(Y - X)
= \frac{1}{2}(Y - X)^{T}A(Y - X)$$

Comme A est définie positive, on a donc $\frac{1}{2}(Y-X)^TA(Y-X) \geq 0$, donc $G(Y)-G(X) \geq 0, \forall Y \in \mathbb{R}^I$.

Inversement, si $G(Y) - G(X) \ge 0$, c'est-à-dire X minimisant G. Posons

$$g(t) = G(X + tZ)$$

$$\forall t \in R, q(0) < q(t), q'(0) = 0$$

Par définition,

$$g'(0) = \lim_{t \to 0} \frac{g(t) - g(0)}{t}$$

$$= \lim_{t \to 0} \frac{G(X + tZ) - G(X)}{t}$$

$$= \lim_{t \to 0} \frac{\frac{1}{2}(X + tZ)^T A(X + tZ) - B^T (X + tZ) - \frac{1}{2}X^T AX + B^T X}{t}$$

$$= \lim_{t \to 0} \frac{\frac{1}{2}(X + tZ)^T AX + \frac{t}{2}(X + tZ)^T AZ - \frac{1}{2}X^T AX - tB^T Z}{t}$$

$$= \lim_{t \to 0} \frac{\frac{1}{2}X^T AX + \frac{t}{2}Z^T AX + \frac{t}{2}X^T AZ + \frac{t^2}{2}Z^T AZ - \frac{1}{2}X^T AX - tB^T Z}{t}$$

$$= \lim_{t \to 0} \frac{tX^T AZ + \frac{t^2}{2}Z^T AZ - tB^T Z}{t}$$

$$= \lim_{t \to 0} (X^T AZ + \frac{t}{2}Z^T AZ - B^T Z) = X^T AZ - B^T Z = 0$$

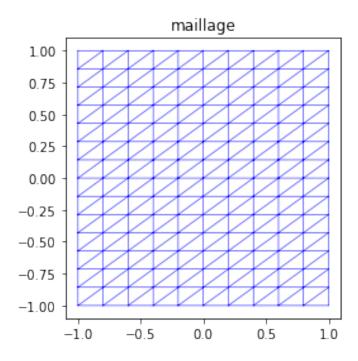
On a donc AX = B, d'où $X = A^{-1}B$.

2 codage:

```
1 vector < double > Grad_conj(vector < double > B, double a, double b, int N, int M){
       double eps = 1e-8; //erreur
2
3
       vector < double > x = vector < double > (B.size()); //vecteur initial
4
       for (int i=0;i<B.size();i++){</pre>
                                                  // vectuer qui ne contient que des 1
            x[i] = 1;
5
6
       }
7
       vector < double > y = matvec(x,a,b,N,M); //vecteur initial
8
       for (int i=0;i<10000;i++){</pre>
            double lamb = ps(B-matvec(x,a,b,N,M),y)/ps(y,matvec(y,a,b,N,M));//lambda
9
10
            x = x + lamb * y;
            double beta =
11
12
            ps(matvec(x,a,b,N,M)-B,matvec(y,a,b,N,M))/ps(y,matvec(y,a,b,N,M));//beta
            y = B-matvec(x,a,b,N,M)+beta*y;
13
14
            if (norme(matvec(x,a,b,N,M)-B) < eps){</pre>
15
                return x;
16
            }
17
            if (i==9999){
18
                // ne converge pas
19
                return 0*x;
20
            }
       }
21
22 }
```

5 Testes Numériques

1 Visualisation du maillage:



2 $h_1 = \frac{1}{5}, h_2 = \frac{1}{7}.$ $i = E[(x+a)/h_1] = E[5(x+1)], j = E[(y+b)/h_2] = E[7(y+1)].$ $(x,y) \in \Omega =]-1, 1[\times]-1, 1[.$ Donc $x+1 \in]0, 2[, 5(x+1) \in]0, 10[, 7(y+1) \in]0, 14[, donc <math>5(x+1) < 10$ et 7(y+1) < 14. On a donc $E(5(x+1)) \le 9$ et $E(7(y+1)) \le 13$, c'est-à-dire $i \le 9$ et $j \le 13$.

Donc, les x_i et les y_j désigne une numérotation de l'interval $]-1,1[\times]-1,1[$, qui est 10×14 rectangles.

Soit $(x,y) \in \Omega$, on fait la division euclidienne de x+a par $\frac{2a}{N}$, le quotient vaut i, donc on a $x_i \leq x < x_{i+1}$. On fait la division euclidienne de y+b par $\frac{2b}{M}$, le quotient vaut j, donc on a $y_j \leq y < y_{j+1}$.

Posons l = (1 - (-1))(jN + i) = 2jN + 2i. D'après la définition, l est le numéro global de (i, j), le triangle T_l et T_{l+1} sont des triangles, donc $T_l \cup T_{l+1}$ est un rectangle. $T_l \cup T_{l+1} = [x_i, x_{i+1}] \times [y_j, y_{j+1}]$. Donc $(x, y) \in [y_j, y_{j+1}]$ implique $(x, y) \in T_l$ ou $(x, y) \in T_{l+1}$.

3

(a) On a $\eta = 2 - \sin(x + 2y)$ et $u(x, y) = \sin(k_0 \pi x) \sin(k_0 \pi y)$, donc on peut avoir

$$\nabla \eta = \begin{pmatrix} -\cos(x+2y) \\ -2\cos(x+2y) \end{pmatrix} \qquad \nabla u = \begin{pmatrix} k_0 \pi \cos(k_0 \pi x) \sin(k_0 \pi y) \\ k_0 \pi \sin(k_0 \pi x) \cos(k_0 \pi y) \end{pmatrix}$$

et donc

$$\Delta u = -2k_0^2 \pi^2 \sin(k_0 \pi x) \sin(k_0 \pi y)$$

Ensuite, par ces formule, on peut avoir

$$f = -div(\eta \nabla u)$$

$$= -\nabla \eta \nabla u + \eta \Delta u$$

$$= (2 - \sin(x + 2y))(2k_0^2 \pi^2 \sin(k_0 \pi x) \sin(k_0 \pi y))$$

$$- k_0 \pi \cos(x + 2y)(\cos(k_0 \pi x) \sin(k_0 \pi y) + 2\sin(k_0 \pi x) \cos(k_0 \pi y))$$

(b) Comme on sait déjà u(x,y), on peut facilement coder la fonction solExa en utilisant la fonction u

```
double u(double x,double y){
2
        double k0 = 2;
        return sin(k0*PI*x)*sin(k0*PI*y);
3
   }
4
5
6
   vector < double > solExa(double a, double b, int N, int M){
7
        vector < double > sol = vector < double > ((N+1)*(M+1));
       Point P;
8
9
        double x;
10
        double y;
        for(int i=0;i<(N+1)*(M+1);i++){</pre>
11
            P = point_exact(a,b,N,M,i); //coordonnee exacte des noeuds
12
13
            x = P.x;
14
            y = P.y;
            sol[i] = u(x,y);
15
16
       }
17
       return sol;
18
  }
```

Ensuite, on est capable de calculer les erreurs en écrivant la fonction erreurs.

```
1
  Triangle erreurs(double a, double b, int N, int M){
2
       Triangle err;
                       //triple pour stocker les erreurs
3
       vector<double> B = scdmembre(a,b,N,M,&rhsf); //second mebre
4
       vector < double > sol_app = Grad_conj(B,a,b,N,M); //solution approchee
       vector < double > sol_exa = solExa(a,b,N,M); //solution exacte
5
6
       vector < double > err_sol = sol_app-sol_exa; //difference entre les solutions
7
       err.a = normL2(err_sol,a,b,N,M)/normL2(sol_app,a,b,N,M); //e0
       err.b = normL2Grad(err_sol,a,b,N,M)/normL2Grad(sol_app,a,b,N,M); //e1
8
       err.c = norm_inf(err_sol)/norm_inf(sol_app); //e2
9
10
       return err;
11 }
```

pour $k_0 = 2$, on a err = [1.37314,1.95899,1.96264].

(c)

(d) dans cette question on s'intéresse au comportement des erreurs quand la valeur de k_0 varie. On va tester la valeur de k_0 dans le vecteur E = [1, 2, 4, 10, 20, 40, 100, 200] et ici N = 50, M = 50. On obtient

```
1 e1 = [1.69537,2.42665,1.87941]

2 e2 = [1.72362,2.26947,1.94408]

3 e4 = [1.74977,2.20859,1.96729]

4 e10 = [2.03893,2.24953,2.34528]

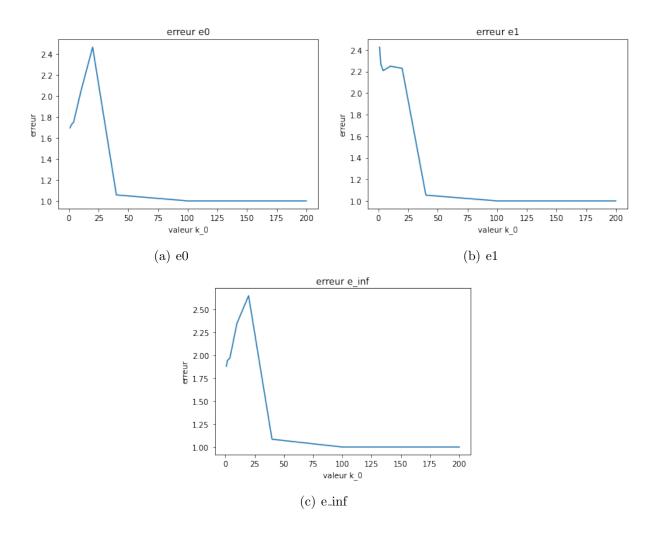
5 e20 = [2.46284,2.23012,2.64782]

6 e40 = [1.05696,1.05331,1.08465]

7 e100 = [1,1,1]

8 e200 = [1,1,1]
```

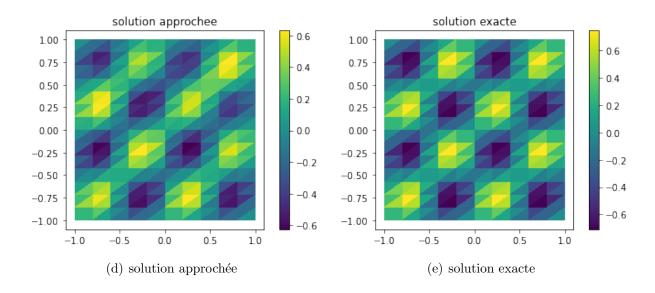
Si on les représente graphiquement, on obtient



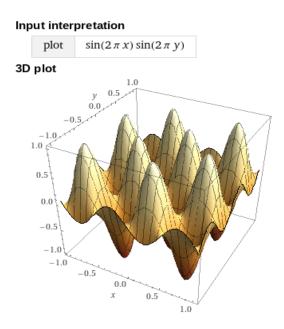
6 Résultat

Dans cette partie, on va montrer notre résultat graphiquement.

Avec les donnée dans la partie précédente et $k_0 = 2$ dans notre cas, la solution appréchée et la solution exacte nous montrent



on peut voir que il n'y a pas trop de différence entre les 2 figures. De plus, on peut voir graphiquement la solution exacte en 3D:



ça montre notre résultat n'est pas faux.

7 Annexe

Dans cette partie, on va mettre les fonctions qu'on a utilisé mais pas encore présentée.

```
1 vector < double > operator + (vector < double > u , vector < double > v)
2 //addition vectorielle
3 {
4
        vector < double > r = vector < double > (u.size());
5
        for (int i=0;i<r.size();i++){</pre>
            r[i] = u[i] + v[i];
6
7
        }
8
        return r;
9 }
10
11 vector < double > operator - ( vector < double > u , vector < double > v)
12 //soustraction vectorielle
13 {
14
        vector < double > r = vector < double > (u.size());
15
        for (int i=0;i<r.size();i++){</pre>
            r[i] = u[i] - v[i];
16
17
        }
18
       return r;
19 }
20
21 vector <double > operator * (double a , vector <double > u)
22 //multiplication reel vecteur
23 {
24
        vector < double > r = vector < double > (u.size());
25
        for (int i=0;i<r.size();i++){</pre>
            r[i] = u[i]*a;
26
27
        }
28
       return r ;
29 }
30
31
32 ostream & operator <<(ostream & os , const Point &P)
33 //operation pour print le Point
34 {
35 \text{ os} << "("<< P.x<< ","<< P.y<< ")";
36 return os;
37 }
38
```

```
39 void print_v(vector < double > A) //affichage de vecteur
40 {
       cout << "[";
41
42
       for( int i =0; i<A.size()-1; i++){</pre>
43
            cout << A[i] << ", ";
44
       cout << A [A.size()-1] << "] ";
45
46 }
47
48 void print_m(vector < double >> A) //affichage de matrice
49 {
50
       for( int i =0; i<A.size(); i++){</pre>
            cout << "ligne " << i << ": ";
51
            for ( int j =0; j < A.size(); j++){</pre>
52
                 cout << A[i][j] << " ";
53
54
            }
55
       cout << endl ;</pre>
56
       }
57 }
58
59
60 double ps(vector < double > u, vector < double > v) //produit scalaire
61 {
62
       double r=0;
       for(int i=0;i<v.size();i++){</pre>
63
64
            r+=u[i]*v[i];
65
       }
66
       return r;
67 }
68
69 vector<double> pmv(vector<vector<double>> A, vector<double> v)
70 // produit matrice vecteur
71 {
72
       vector < double > u = vector < double > (v.size());
73
       for (int i=0;i<v.size();i++){</pre>
74
            u[i] = ps(A[i],v);
75
       }
76
       return u;
77 }
78
79 double norme(vector < double > u) // norme 2
```

```
80 {
81
        double r = 0;
82
        for(int i=0;i<u.size();i++){</pre>
83
             r += u[i]*u[i];
84
85
        r = sqrt(r);
86
        return r;
87 }
88
89 double norm_inf(vector < double > u) //norme infinie
90 {
91
        double max = -1.;
92
        for (int i=0;i<u.size();i++){</pre>
             if (abs(u[i])>max){
93
94
                 max = abs(u[i]);
95
             }
        }
96
97
        return max;
98 }
99
   ostream & operator <<(ostream &os, const Triangle &T){
100
101
        //operation pour print les triangles
        os<<"["<<T.a<<","<<T.b<<","<<T.c<<"]";
102
103
        return os ;
104 }
105
106 void print_t(vector < Triangle > A) //affichage du triangle
107 {
108
        cout << "[";
        for( int i =0; i<A.size()-1; i++){</pre>
109
110
             cout << A[i] << ", ";
111
        cout << A [A.size()-1] << "] ";
112
113 }
```

References

[1] Wikipédia, Intégrale multiple.