

**Sujets des projets (version 23/10/2019)**  
**Initiation au C++ 4M016**  
**Université Pierre et Marie Curie**

F. Hecht, X. Claeys

Master I / session 1/S1, 2019/2020

**Table des matières**

<b>1 Recherche rapide d'un triangle contenant un point dans un maillage</b>	<b>2</b>
1.1 Le Projet 1 (promenade) . . . . .	2
<b>2 Visualisation et optimisation de maillage</b>	<b>3</b>
2.1 Projet 2 . . . . .	3
<b>3 Optimisation d'un trajet sur un graphe</b>	<b>4</b>
3.1 Discrétisation et graphe . . . . .	4
3.2 Détermination du plus court chemin . . . . .	4
3.3 But du projet 3 . . . . .	5
<b>4 Problème du voyageur de commerce</b>	<b>5</b>
4.1 Solution initiale . . . . .	5
4.2 Méthodes d'amélioration . . . . .	5
4.3 Le projet 4 . . . . .	7
<b>5 Projet 5/ UMFPACK</b>	<b>8</b>
<b>6 Projet 6/ SuperLU</b>	<b>8</b>
<b>7 Découpe d'un cube en tétraèdre et visualisation</b>	<b>8</b>
<b>8 projet 8 : les corrélations entre 2 produits achetés</b>	<b>9</b>
<b>9 Annexe : Structure des fichiers maillage</b>	<b>10</b>

## Introduction

Pour tous le projet , il faut faire un rapport d'une quinzaine de pages informatique : LibreOffice, Latex, web , ...

**Les Rapports et Programmes et un fichier explication sont à envoyer par mèl à mailto: frederic.hecht@upmc.fr. Tous ces fichiers sont à envoyer dans une archive tar compressé sans les compilés, executable. de nom : votrenom-4m016.tar.gz** , Pour cela cree un dossier "votrenom-4m016", mettez les fichier dans le dossier, Puis dans le terminal et dans le dossier parent pour cree l'archive dans votre home faire

```
tar cvfz ~/votrenom-4m016.tar.gz votrenom-4m016
# verifier (afficher) le contenu faire:
tar tvfz ~/votrenom-4m016.tar.gz
```

Ces projets sont a réaliser par binôme pour les étudiants de **M1**, le choix des projets est faite par les enseignants, une fois le binôme déclarer.

## 1 Recherche rapide d'un triangle contenant un point dans un maillage

Un maillage conforme formé d'un ensemble de  $n_T$  triangles  $\mathcal{T}_h$  telle que l'intersection de 2 triangles distincts soit une arête commune, un sommet commun ou rien, où les  $n_S$  sommets de  $\mathcal{T}_h$  est noté  $\mathcal{S}_h$ . x

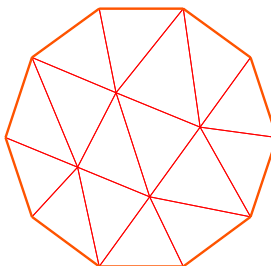


FIGURE 1 – exemple de maillage

Le but est d'écrire un algorithme de recherche d'un triangle  $K$  dans un maillage convexe  $\mathcal{T}_h$  contenant un point  $(x,y)$  en  $O(n_T^{1.5})$ .

### 1.1 Le Projet 1 (promenade)

**Algorithme 1** Partant du triangle  $K$  tournant dans sens trigonométrique, pour recherche le triangle contenant le point  $p$ , faire : Pour les 3 arêtes  $(a_i, b_i), i = 0, 1, 2$  du triangle  $K$ , tournant dans le sens trigonométrique, calculer l'aire des 3 triangles  $(a_i, b_i, p)$ . Si les trois aires sont positives alors  $p \in K$  (stop), sinon nous choisirons comme nouveau triangle  $K$  l'un des triangles adjacents à l'une des arête associée à une aire négative (les ambiguïtés sont levées aléatoirement).

1. Construire une classe maillage formée d'un tableau de sommets et d'un tableau de triangles, qui lit le fichier maillage. donné (les fichier .msh de <https://www.ljll.math.upmc.fr/hecht/ftp/4M016/sujet-projet/> .  
Rappel : l'aire signé d'un triangle de sommets  $ABC \in \mathbb{R}^2$  est  $\det(AB, AC)/2$  et le signe est positif si et seulement si le triangle tourne dans le sens direct.
2. Construire une méthode dans la classe maillage donnant le triangle  $K'$  adjacent d'un triangle  $K$  opposé à son sommet  $i \in \{0, 1, 2\}$ . La complexité de cette fonction doit être constante après bien sur une unique initialisation en  $O(n_T)$  ou  $O(n_T \log_2(n_T))$ .  
Pour cela vous pourrez utiliser le chapitre chaîne et chaînage ou les map de la STL.

3. Programmez l'algorithme 1 en partant d'un triangle quelconque (ajoutez une nouvelle méthode de la classe maillage).
4. afficher votre trajet avec le logiciel `gnuplot`.
5. Puis trouver pour chaque sommet d'un autre maillage donné du même domaine, le triangle le contenant. Afin de briser la complexité algorithmique, il faut utiliser l'assertion suivante : les sommets d'un triangle sont proche car les triangles sont petits.

## 2 Visualisation et optimisation de maillage

Le but de ce projet de visualiser une fonction  $f$  avec `gnuplot` du carré  $] - 1, 1[$  à valeur dans  $\mathbb{R}$  avec une précision de  $\varepsilon$  donnée.

Il faut donc construire un maillage telle que l'erreur  $L^2$  sur chaque triangle du maillage soit inférieure à  $\varepsilon$ .

L'algorithme de raffinement de maillage est très simple : il consiste à couper les triangles d'erreur trop grand en deux parties égales par rapport à une des 3 arêtes en choisissant l'arête qui générera l'erreur minimal.

Donc l'algorithme est :

1. insérer les triangle avec une erreur trop grande la queue
2. tant que la queue n'est pas vide faire :
  - (a) Prendre le triangle de la queue et découper le triangle en deux en choisissant la bonne arête, et ajouter les nouveaux triangles dans la queue si nécessaire.

L'erreur sur un triangle  $K$  sera définie par :

$$E_K = \int_K |f - \Pi_K(f)|^2$$

Où  $\Pi_K(f)$  est la projection  $L_2(K)$  de  $f$  sur l'espaces  $P_1(K)$  des fonctions polynomes de degre 1 de  $K$  a valeur dans  $\mathbb{R}$ , c'est-à-dire :

$$\int_K \Pi_K(f) - f = 0; \quad \int_K (\Pi_K(f) - f)x = 0 \quad \int_K (\Pi_K(f) - f)y = 0$$

Et vous utiliserez des formules d'integration pour évaluer les intégrales qui sont définies dans <http://arxiv.org/abs/math/0501496> Several new quadrature formulas for polynomial integration in the triangle de Mark A. Taylor, Beth A. Wingate, Len P. Bos. les sources sont dans <http://arxiv.org/e-print/math/0501496v2>

Remarque sur les formules intégration sur un triangle  $K = (A, B, C)$  soit  $F_K$  la transformation affine de  $\hat{K} = ((0, 0), (1, 0), (0, 1))$  dans  $K$  qui est défini par :

$$F_K : (\hat{x}, \hat{y}) \mapsto (1 - \hat{x} - \hat{y})A + \hat{x}B + \hat{y}C$$

Les  $N$  points  $\{\hat{z}_1, \hat{z}_2, \dots, \hat{z}_N\}$  défini sur le triangle  $\hat{K}$  ry les poids associés  $\{w_1, w_2, \dots, w_N\}$  sont définis dans le fichier `coords.txt` pour une formule integration à l'ordre  $d$ . La formule de quadrature sur  $K$  est défini par

$$\int_K g \simeq \frac{|K|}{2} \sum_{j=1}^N w_j g(F_K(\hat{z}_j)),$$

Cette formule est exact pour les fonctions  $g$  qui sont des polynômes de degré  $d$ .

### 2.1 Projet 2

Programmer l'algorithme précédent pour visualiser avec `gnuplot` les fonctions

$$\begin{aligned} f_1(x, y) &= x^2 + y^2 \\ f_2(x, y) &= x^2 + y^3 + \tanh(5 \sin(2(y+x))) \end{aligned}$$

### 3 Optimisation d'un trajet sur un graphe

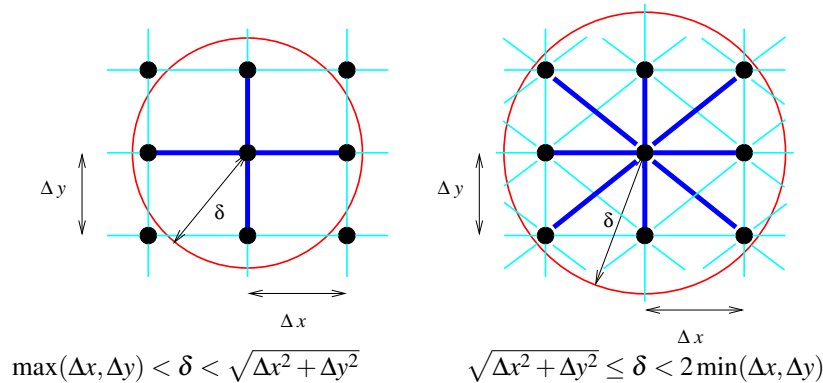
Le principe est d'optimiser le trajet d'un véhicule se déplaçant d'un point à un autre sur un terrain ayant une topographie quelconque. Cette optimisation devra être réalisée en minimisant deux quantités : la distance entre le point de départ et le point d'arrivée et la pente (positive et négative) du trajet. Il faudra donc trouver le chemin optimal pour que le véhicule ait le moins de distance à parcourir et qu'il ait le moins à monter et descendre possible.

#### 3.1 Discrétisation et graphe

Soit  $\Omega = [0, 1] \times [0, 1] \subset \mathbb{R}^2$  le domaine dans lequel le véhicule pourra évoluer. Soit la fonction  $f : \Omega \mapsto \mathbb{R}$  associant à un point  $X = (x, y)$  son altitude  $f(X)$ .

La première étape est la discrétisation de  $\Omega$ . On se donne deux entiers  $N_x$  et  $N_y$ , et on définit les points  $X_{ij} = (x_i, y_j)$  avec  $i = 1, \dots, N_x$  et  $j = 1, \dots, N_y$ . Si on note  $\Delta x = (b - a)/(N_x - 1)$  et  $\Delta y = (d - c)/(N_y - 1)$ , on choisira  $N_x$  et  $N_y$  tels que  $\Delta x \simeq \Delta y$ . Les points  $(X_{ij})_{i,j}$  sont les sommets du graphe associé à  $\Omega$  (on notera  $\mathcal{X}$  l'ensemble des sommets  $(X_{ij})_{i,j}$  du graphe).

On définit ensuite l'ensemble  $\mathcal{A}$  des arêtes du graphe. Pour cela, on se donne un réel  $\delta > \max(\Delta x, \Delta y)$ . Les arêtes du graphe sont définies par les segments  $\sigma_{X_n X_m} = (X_n, X_m)_{1 \leq n, m \leq N_x N_y}$  vérifiant  $0 < |X_n - X_m| \leq \delta$ . Voici deux exemples de graphes obtenus suivant différentes valeurs de  $\delta$ .



La dernière étape pour la construction du graphe est d'affecter une valeur à chacune des arêtes. Soit l'arête  $\sigma_{X_n X_m}$  reliant les points  $X_n$  et  $X_m$ . La valeur  $c_{X_n X_m}$  (ou le *coût*) associée à cette arête sera une fonction qui dépendra à la fois de la distance  $|X_n - X_m|$  ainsi que la valeur absolue de la pente  $|f(X_m) - f(X_n)|/|X_n - X_m|$ . Le coût  $c_{X_n X_m}$  pour aller de  $X_m$  à  $X_n$  (ou bien de manière équivalente de  $X_n$  à  $X_m$ ) par l'arête  $\sigma_{X_n X_m}$  sera d'autant plus grand que la distance entre  $X_m$  et  $X_n$  sera importante et que la valeur absolue de la pente sera grande. Par exemple, on pourrait définir le coût ainsi :

$$c_{X_n X_m} = \alpha \frac{|X_n - X_m|}{\max(\Delta x, \Delta y)} + (1 - \alpha) \frac{|f(X_m) - f(X_n)|}{|X_n - X_m|}, \quad 0 \leq \alpha \leq 1.$$

#### 3.2 Détermination du plus court chemin

Soit  $A \in \mathcal{X}$  le point de départ du véhicule et  $B \in \mathcal{X}$  son point d'arrivée. On définit un *chemin*  $\mathcal{C}$  allant de  $A$  à  $B$  comme une suite de sommets de  $\mathcal{X}$   $\mathcal{C} = \{A = X_0, X_1, X_2, \dots, X_{p-1}, X_p = B\}$  tels que pour tout  $n = 0, \dots, p - 1$  on ait  $\sigma_{X_n X_{n+1}} \in \mathcal{A}$ , c'est-à-dire que tout segment  $(X_n, X_{n+1})$  corresponde à une arête du graphe. On associe au chemin  $\mathcal{C}$  son coût :  $c_{\mathcal{C}} = \sum_{n=0}^{p-1} c_{X_n X_{n+1}}$ . Le problème d'optimisation du trajet du véhicule revient donc à trouver le chemin allant de  $A$  à  $B$  dont le coût est le plus faible. Ce chemin est appelé *le plus court chemin*. Pour le déterminer, on utilisera l'algorithme de Dijkstra.

Soit  $\mathcal{R}$  l'ensemble des sommets restant à visiter et  $\mathcal{P}$  l'ensemble des sommets déjà parcourus. On définit aussi  $d(X)$  comme le coût du plus court chemin reliant  $X$  à  $A$  et  $p(X)$  le prédécesseur de  $X$  dans le plus court chemin le reliant à  $A$ . L'algorithme de Dijkstra :

- Initialisation :
  - $\mathcal{R} = \mathcal{X} \setminus \{A\}$ ,
  - $\mathcal{P} = \{A\}$ ,
  - $d(A) = 0, d(X) = c_{AX}$  si  $\sigma_{AX} \in \mathcal{A}$  et  $d(X) = +\infty$  sinon.
- Tant que  $B \notin \mathcal{P}$ , Faire :

- Trouver  $X$  le sommet réalisant le minimum de  $d(\cdot)$  sur  $\mathcal{R}$ .
- Ajouter  $X$  à l'ensemble  $\mathcal{P}$ .
- Enlever  $X$  à l'ensemble  $\mathcal{R}$ .
- Pour tout  $Y \in \mathcal{R}$  tel que  $\sigma_{XY} \in \mathcal{A}$ , Faire :
  - Si  $d(X) + c_{XY} < d(Y)$  Alors  $d(Y) = d(X) + c_{XY}$ ,  $p(Y) = X$  ; Fin Si.
- Pour obtenir le plus court chemin reliant  $A$  et  $B$ , il suffit alors de cheminer à l'envers : on regarde  $B$ , puis on sauvegarde son prédécesseur  $p(B)$ , puis le prédécesseur de son prédécesseur  $p(p(B))$ , ... jusqu'à arriver à  $A$ .

### 3.3 But du projet 3

Le but de ce projet est donc de réaliser un programme utilisant permettant d'afficher à l'aide de gnuplot le graphe et le chemin pour quelque cas bien choisi.

## 4 Problème du voyageur de commerce

**Données :**  $n$  villes numérotées  $1, 2, \dots, n$

Soit  $d_{ij}$  le coût (ici ce sera la distance) entre les villes  $i$  et  $j$ . On cherche le tour de coût minimum qui passe une fois et une seule par toutes les villes (cycle hamiltonien).

Pour les tests, on tirera aléatoirement suivant une loi uniforme les positions des villes dans un carré  $100 \times 100$ .

Si  $(x_i, y_i)$  sont les coordonnées de  $i$  et  $j$

$d_{ij} = \sqrt{(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2}$  (distance euclidienne)

**Algorithme à tester**

### 4.1 Solution initiale

**A1** Prendre les villes dans l'ordre  $1, 2, \dots, n$

**A2** Partir d'une ville et choisir la plus proche puis la plus proche etc ... Si  $(1)$  et  $(k)$  sont les premières et dernières villes, refermer le chemin en ajoutant l'arc  $(k, 1)$ .

**A3** Partir de 3 villes ( $\{1, 2, 3\}$  par exemple). Supposons à une itération qu'on ait les villes  $(i_1, i_2, \dots, i_k)$  formant un cycle. Choisir une ville  $j$  non encore étudiée et la placer entre 2 villes  $i_r, i_{r+1}$  successives du circuit actuel ( $1 \leq r < k$ ) ou  $(i_k, i_1)$  de la manière la moins coûteuse.

**A4** Construire l'arbre de poids minimum et parcourir 2 fois cet arbre puis enlever les villes parcourues 2 fois.

$1 \rightarrow 2 \rightarrow 3 \rightarrow 4 \rightarrow 3 \rightarrow 5 \rightarrow 3 \rightarrow 2 \rightarrow 6 \rightarrow 7 \rightarrow 6 \rightarrow 8 \rightarrow 6 \rightarrow 2 \rightarrow 1$

ce qui donne en fait [ 1 2 3 4 5 6 7 8 1 ]

### 4.2 Méthodes d'amélioration

**B1** Echange de 2 arcs sur la solution actuelle (voir schma)

Soient 2 arcs  $e = (i, i+1), f = (j, j+1)$  non consécutifs utilisés par la solution courante  $H$  (c.a.d.) les 4 indices  $i, j, i+1, j+1$  sont distincts).

La nouvelle solution  $H_1$  consiste à prendre  $j$  comme sommet suivant de  $i$ , de parcourir les sommets  $(j-1, j-2, \dots, i+1)$  puis d'aller en  $j+1$  et de compléter la tournée comme dans la solution  $H$ . Le coût  $C(H_1)$  de  $H_1$  se déduit de celui de  $C(H)$  de  $H$  en ajoutant le coût des arcs  $(i, j)(i+1, j+1)$  et en retirant le coût des arcs  $(i, i+1)(j, j+1)$ .

On dira que  $H_1$  améliore  $H$  si  $C(H_1) < C(H)$ .

Si  $H_1$  améliore  $H$ , remplacer  $H$  par  $H_1$  et rechercher une nouvelle amélioration Si aucune amélioration n'est possible à partir de  $H_1$  pour tous les choix possibles de 2 arcs  $e$  et  $f$  de  $H$ , fournir  $H$  comme solution de l'algorithme.

**B2** Enlever une ville  $i$  d'une solution actuelle et la replacer par un endroit plus intéressant entre  $(j, j+1)$ , c'est-à-dire les arcs  $(i-1, i), (i, i+1)$  et  $j, j+1$  sont supprimés et les arcs  $(i-1, i+1), (j, i)$  et  $(i, j+1)$  sont créés. Pour faire cette transformation, il faut que deux arcs  $(i, i+1), (j, j+1)$  n'est aucun sommet en commun (c'est à dire que les 4 indices  $i, i+1, j, j+1$  sont distincts) utilisés par la solution actuelle  $H$ .

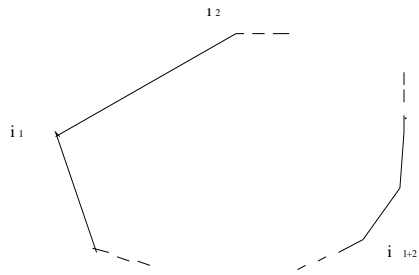


FIGURE 2 – figure A3

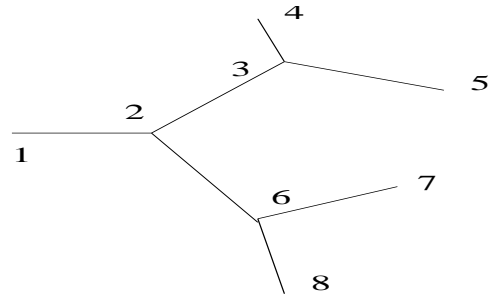


figure A4

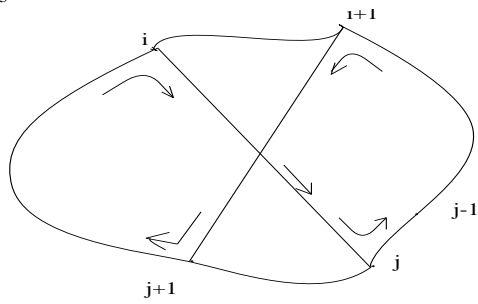


FIGURE 3 – Amélioration figure B1

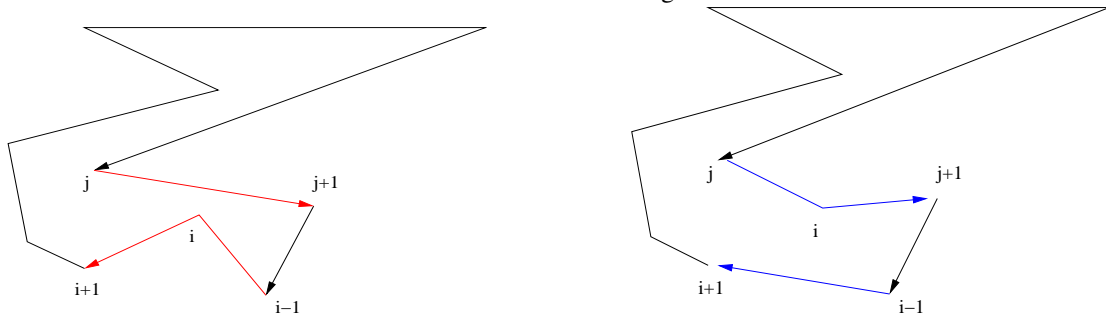


FIGURE 4 – Amélioration B2

### **4.3 Le projet 4**

programmer les quatre initialisations et les deux méthodes d'amélioration, faire une analyse numérique de la complexité des algorithmes.

## Résolution d'une EDP par la méthode des différences finis et visualisation

Le but est de résoudre numériquement l'équation suivante :  
 Trouver  $u$  une fonction régulière de  $\Omega = ]0, 1]^2$  dans  $\mathbb{R}$  tel que

$$-\Delta u = f, \quad \text{dans } \Omega \quad (1)$$

et telle que  $u$  soit nulle sur le bord du carré  $\Omega$  et où l'opérateur  $\Delta$  est défini par  $\Delta u = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2}$ .

Pour cela nous utiliserons une méthode aux différences finis. Nous allons calculer une approximation de la fonction  $u$  aux points  $x_{n,m}$ , noté  $u_{n,m}$ , où les points  $x_{n,m}$  sont  $(h_1 n, h_2 m)$  avec  $h_1 = 1/N$  et  $h_2 = 1/M$ , pour  $n = 0, \dots, N$ , et  $m = 0, \dots, M$ .

Le schéma aux différences finis pour approcher  $\Delta$  par  $\Delta_d$  au point interne  $x_{n,m}$  (c'est-à-dire  $n$  différent de 0 ou  $N$  et  $m$  différent de 0 ou  $M$ ), c'est à dire :

$$\forall (n,m) \in \{1, \dots, N-1\} \times \{1, \dots, M-1\} \quad \Delta_d u_{n,m} = \frac{u_{n-1,m} + u_{n+1,m} - 2u_{n,m}}{h_1^2} + \frac{u_{n,m-1} + u_{n,m+1} - 2u_{n,m}}{h_2^2} = f(x_{n,m}).$$

Remarque  $u_{n,m}$  est connue et nulle sur les points du bord, c'est-à-dire  $n \in \{0, N\}$  ou  $m \in \{0, M\}$ .

## 5 Projet 5/ UMFPACK

Le projet est de numéroté les inconnues du système linéaire, pour construire la matrice creuse du système linéaire (où l'on ne stocke que les éléments non nuls, on pourra utiliser un map de la STL comme structure intermédiaire).

Il existe plusieurs bibliothèques sur le toile (WEB) pour résoudre de grand système linéaire creux. Vous utiliserez le logiciel UMFPACK, qu'il faut trouver, compiler, tester, valider.

Afin de valider programme problème, il faut trouver des solutions du problème (1), le plus simple de construire une solution analytique, c'est à dire choisir une fonction analytique  $\phi$  nulle sur le bord de  $\Omega$ , et de calculer  $f = -\Delta\phi$ .

Pour, finir, vous utiliserez gnuplot, pour visualiser la représentation 3D de votre solution.

Il faut tester votre programme, pour une famille de  $N, M$  allant 5 à 100, faire des courbes de temps calcul, etc ...

## 6 Projet 6/ SuperLU

Le projet est de numéroté les inconnues du système linéaire, pour construire la matrice creuse du système linéaire (où l'on ne stocke que les éléments non nuls, on pourra utiliser un map de la STL comme structure intermédiaire).

Il existe plusieurs bibliothèques sur le toile (WEB) pour résoudre de grand système linéaire creux. Vous utiliserez le logiciel SuperLU, qu'il faut trouver, compiler, tester, valider.

Afin de valider programme problème, il faut trouver des solutions du problème (1), le plus simple de construire une solution analytique, c'est à dire choisir une fonction analytique  $\phi$  nulle sur le bord de  $\Omega$ , et de calculer  $f = -\Delta\phi$ .

Pour, finir, vous utiliserez gnuplot, pour visualiser la représentation 3D de votre solution.

Il faut tester votre programme, pour une famille de  $N, M$  allant 5 à 100, faire des courbes de temps calcul, etc ...

## 7 Découpe d'un cube en tétraèdre et visualisation

Le but du projet 7 est très simple, trouver et coder un algorithme qui génère les 74 découpages du cube en tétraèdres, et les visualiser ces découpages avec gnuplot.

Les découpages sont des partitions du cube telle que :

1. les sommets des tétraèdres sont des sommets du cube.
2. le maillage est conforme, c'est à dire que l'intersection de deux tétraèdres différents (supposés fermés) est soit
  - (a) une face commune aux 2 tétraèdres
  - (b) une arête commune aux 2 tétraèdres
  - (c) un sommet commun aux 2 tétraèdres
  - (d) l'ensemble vide.

Pour ce faire, il est conseillé de construire l'ensemble de tétraèdre possible, et de décrire les relations de compatibilité entre les faces.

Question bonus, faire la même chose en dimension 4 (dur).



## 8 projet 8 : les corrélations entre 2 produits achetés

Le but de ce projet est très simple : trouver et coder un algorithme qui donne la corrélation entre 2 produits acheté par un même client.

C'est à dire que nous disposons d'un fichier achat des clients de  $n_l$  ligne dans ensemble de ligne  $I_l$ , formé des 2 mots

```
id_client ; id_produit
```

Donc après la numérotation consecutive des clients et des produits, nous disposons  $I_c, n_c = \#I_c$ , (resp.  $I_p, n_p = \#I_p$ ) ensemble des numéros de clients (resp. produits) et des 2 tableaux  $c, p$  de taille  $n_l$  donnant pour chaque achat le numéro de client et le numéro du produit.

Soit  $C_i$  ensemble des clients achetant un produit  $i$ , c'est à dire que

$$C_i = \{j \in I_c / \exists k \in I_l, c[k] = j \text{ et } p[k] = i\} = \{c[k]; k \in p^{-1}(i)\}$$

où  $p^{-1}(i)$  est l'image reciproque de la fonction  $p : k \mapsto p[k]$ . Soit  $C_{ij}$  ensemble des clients achetant deux produits  $i, j$ , c'est à dire que

$$C_{ij} = C_i \cap C_j.$$

On appellera la corrélation en deux produits  $ij$  le cardinal de l'ensemble  $C_{ij}$ . le but est de trouver l'ensemble des 100 couples les plus corrélés, pour des données de taille type  $n_l = 10^6$ ,  $n_c = 5 \cdot 10^3$  et  $n_p = 10^4$ .

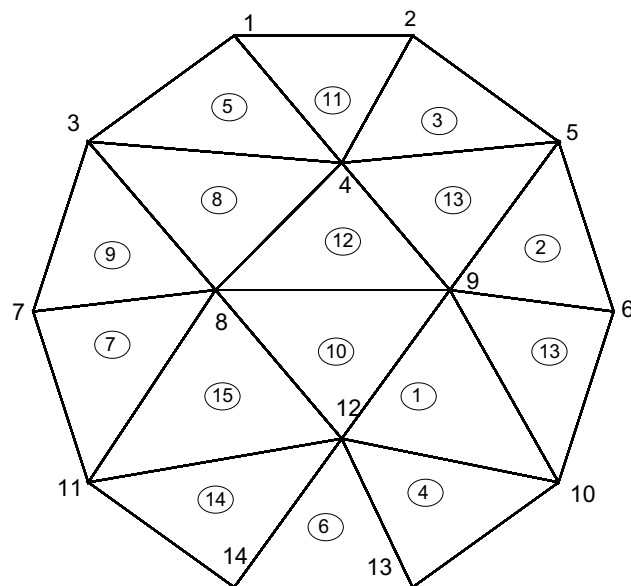
Le problème est : si  $n_p$  est trop grand ( $> 3000$ ), il est déraisonnable de calculer tous les  $C_{ij}$ , il faudra donc utiliser une heuristique statistique pour résoudre ce problème.

Afin de test votre programme vous disposerez de trois fichiers tests : data-100.csv, data-1000.csv, data-10000.csv, data-500000.csv.

### 9 Annexe : Structure des fichiers maillage

We can read from Fig. 5 and “mesh\_sample.msh” as in Table 1 where  $n_v$  is the number of vertices,  $n_t$  number of triangles and  $n_s$  the number of edges on boundary. For each vertex  $q^i, i = 1, \dots, n_v$ , we denote by  $(q_x^i, q_y^i)$  the  $x$ -coordinate and  $y$ -coordinate.

Each triangle  $T_k, k = 1, \dots, 10$  have three vertices  $q^{k_1}, q^{k_2}, q^{k_3}$  that are oriented in counterclockwise. The boundary consists of 10 lines  $L_i, i = 1, \dots, 10$  whose tips are  $q^{i_1}, q^{i_2}$ .



In the left figure, we have the following.

$$n_v = 14, n_t = 16, n_s = 10$$

$$q^1 = (-0.309016994375, 0.951056516295)$$

$$\vdots \quad \vdots \quad \vdots$$

$$q^{14} = (-0.309016994375, -0.951056516295)$$

The vertices of  $T_1$  are  $q^9, q^{12}, q^{10}$ .

$$\vdots \quad \vdots \quad \vdots$$

The vertices of  $T_{16}$  are  $q^9, q^{10}, q^6$ .

The edge of 1st side  $L_1$  are  $q^6, q^5$ .

$$\vdots \quad \vdots \quad \vdots$$

The edge of 10th side  $L_{10}$  are  $q^{10}, q^6$ .

FIGURE 5 – mesh by buildmesh (C (10))

Contents of file	Explanation
14 16 10	$n_v$ $n_t$ $n_e$
-0.309016994375 0.951056516295 1	$q_x^1$ $q_y^1$ boundary label=1
0.309016994375 0.951056516295 1	$q_x^2$ $q_y^2$ boundary label=1
..... ⋮	
-0.309016994375 -0.951056516295 1	$q_x^{14}$ $q_y^{14}$ boundary label=1
9 12 10 0	1 <sub>1</sub> 1 <sub>2</sub> 1 <sub>3</sub> region label=0
5 9 6 0	2 <sub>1</sub> 2 <sub>2</sub> 2 <sub>3</sub> region label=0
...	
9 10 6 0	16 <sub>1</sub> 16 <sub>2</sub> 16 <sub>3</sub> region label=0
6 5 1	1 <sub>1</sub> 1 <sub>2</sub> boundary label=1
5 2 1	2 <sub>1</sub> 2 <sub>2</sub> boundary label=1
...	
10 6 1	10 <sub>1</sub> 10 <sub>2</sub> boundary label=1

TABLE 1 – The structure of “mesh\_sample.msh”