

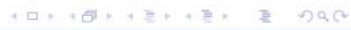
# Analyse Numérique

Choix des méthodes, Préconditionnement

Laurence Lamoulié

EISTI

Ecole Internationale des Sciences du Traitement de  
l'Information



**Classification des systèmes**

- Systèmes de petite taille
- Systèmes de grande taille

**Classification des priorités**

- Propriétés de la matrice
- Besoins de l'utilisateur
- Moyens de calcul
- Temps de développement

## Cas des matrices symétriques

## Définition

Le profil d'une matrice symétrique  $A$  est  $\{(i, j), 1 \leq i \leq N, j_i \leq j \leq i\}$  où  $j_i$  est l'indice de la colonne du premier élément non nul de la ligne  $i$ .

Exemple :

$$A = \begin{pmatrix} \times & \times & \times & & \\ \times & \times & \times & & \\ \times & \times & \times & \times & \\ & & \times & \times & \times \\ & & & \times & \times \end{pmatrix}$$

Intérêt dans la décomposition  $LDL^T$

## Cas des matrices non symétriques

## Définition

Soit  $A$  une matrice de taille  $n$ . On appelle largeur de bande inférieure (resp. supérieure) de la matrice  $A$ , l'entier  $q$  (resp.  $p$ ) tel que

$$\forall i = 1, \dots, n, \forall j = 1, \dots, i - q, \quad A_{ij} = 0$$

$$\forall j = 1, \dots, n, \forall i = 1, \dots, j - p, \quad A_{ij} = 0$$

Exemple :

$$A = \begin{pmatrix} \times & \times & & & & \\ \times & \times & \times & & & \\ \times & \times & \times & \times & & \\ & \times & \times & \times & \times & \\ & & \times & \times & \times & \end{pmatrix}$$

# Cas des matrices non symétriques

## Remarque

Si la matrice  $A$  est symétrique alors la largeur de bande inférieure est égale à la largeur de bande supérieure

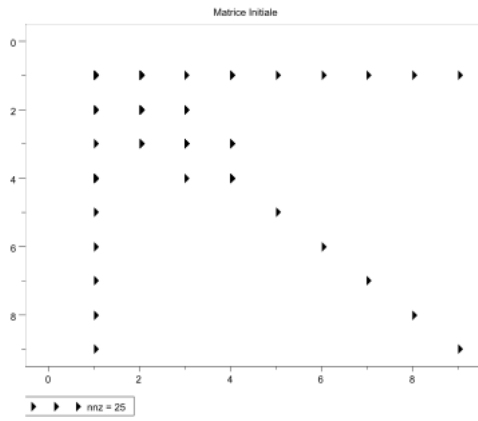
## Théorème

On suppose que  $A$  est une matrice de taille  $n$ , possédant une factorisation  $LU$ . Si  $A$  est de largeur de bande supérieure  $q$ , et de largeur de bande inférieure  $p$ , alors  $U$  est de largeur de bande supérieure  $q$  et  $L$  de largeur de bande inférieure  $p$ .

Dans le cas où  $n \gg p$  et  $n \gg q$  on peut établir un algorithme de décomposition  $LU$  revenant à  $2npq$  opérations.

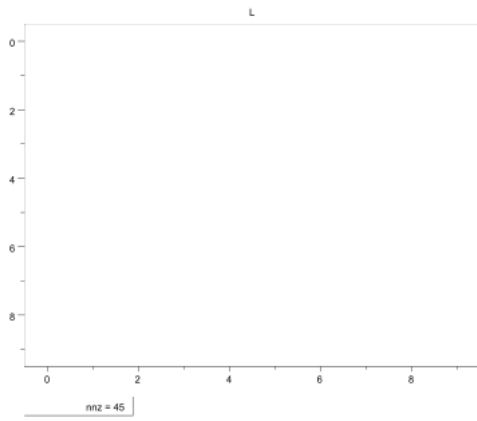
## Remplissage des matrices L et U

Considérons la matrice  $A$  de profil ci-dessous



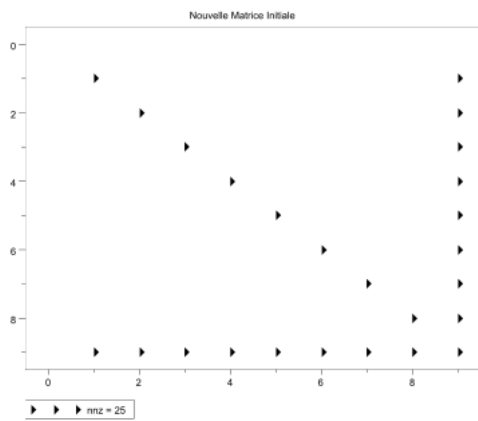
# Remplissage des matrices $L$ et $U$

On obtient la matrice  $L$  de profil ci-dessous



# Si on renumérote les inconnues

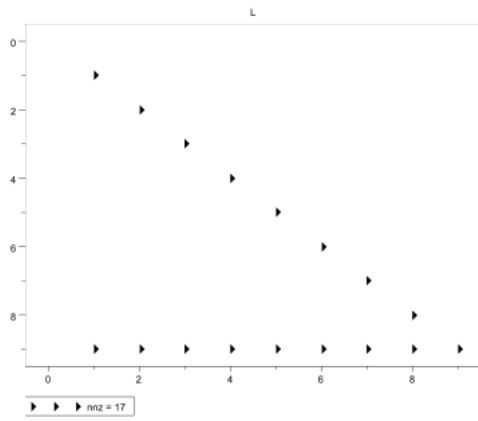
Cela revient à réordonner les équations, la matrice  $A$  prend le profil ci-dessous





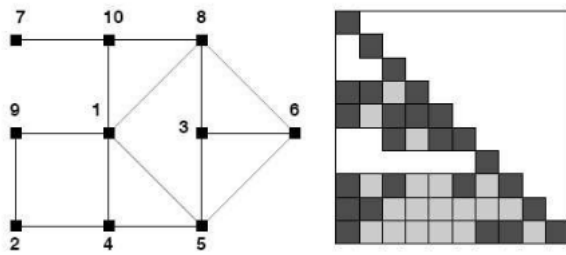
# Si on renumérote les inconnues

On obtient la matrice  $L$  de profil ci-dessous



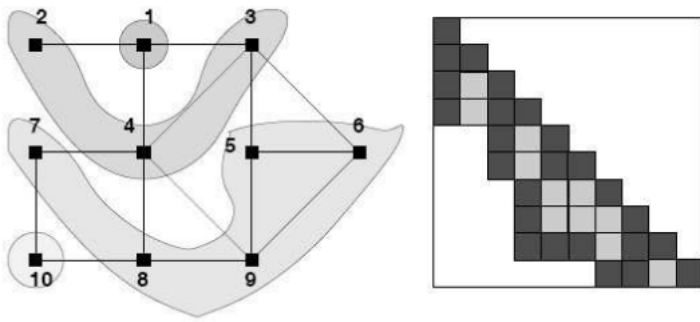
## Principe de représentation : théorie des graphes

On établit un parallèle entre les éléments non nuls et les relations entre les sommets d'un graphe



## Renumerotation des inconnues

## Algorithme de Cuthill-Mc Kee direct



# Deux familles

## Pas de méthode directe

- erreurs de calcul
- temps de calcul
- pas de solution approchée

## Deux pathologies

- Je ne suis pas symétrique : que faire ?
- Je suis mal conditionnée : que faire ?

## Idée géniale...ou pas

Pour résoudre le système linéaire  $Ax = b$  quand  $A$  n'est pas symétrique, on peut résoudre le système équivalent :

$$A^T Ax = A^T b \quad (3.1)$$

Sa matrice est symétrique et définie positive.

Le système est le *systeme d equations normales* associé au système  $Ax = b$ .

$$\text{cond}_2(A^T A) = \|A^T A\|_2 \| (A^T A)^{-1} \|_2$$

Or  $\|A^T A\|_2 = \rho(A^T A)$  car  $A^T A$  est symétrique. Mais par ailleurs  $\|A\|_2 = \sqrt{\rho(A^T A)}$  donc :

$$\text{cond}_2(A^T A) = \|A\|_2^2 \|A^{-1}\|_2^2 = \text{cond}_2^2(A)$$

**Problème**

On a donc montré que le conditionnement de  $A^T A$  est le carré de celui de  $A$ .

L'idée n'est pas toujours géniale!

## Simple

Trouver une matrice  $C$  telle que  $CA$  soit mieux conditionnée que  $A$ , et telle que le produit  $CA$  soit peu coûteux à calculer

## Résolution

On résout alors le système linéaire  $CAx = Cb$  au lieu de  $Ax = b$

L'idéal serait de choisir  $C = A^{-1}$  mais c'est évidemment trop coûteux, on choisit donc d'approcher l'inverse de  $A$ . Dans le cas où on veut utiliser le gradient conjugué ou ses dérivés, il est essentiel de conserver les propriétés de symétrie et de définie positivité de  $A$  pour le produit  $CA$ , afin de conserver la convergence.

**Préconditionnement diagonal ou de Jacobi**

Il consiste à choisir  $C = D^{-1}$  où  $D$  est la matrice dont la diagonale est égale à celle de  $A$ .

Très efficace et pas cher



### Préconditionnement LU incomplet d'ordre 0

Il consiste à faire une décomposition LU en ne calculant que les termes dans le profil de A

Assez efficace et pas trop cher

Quelques centaines d'autres dans la littérature



Intégrer le preconditionneur dans l'algo.

Voir les algos dans le cours