# TP Calcul Numérique

### Nicolas BOUTON

November 28, 2020

# Cours

### Notations

• SAXPY : Scalar a fois X Plus Y

• GAXPY : General matrix A fois X Plus Y

• **DSL** : Domain Specific Language

• NNZ : Number of Non Zero

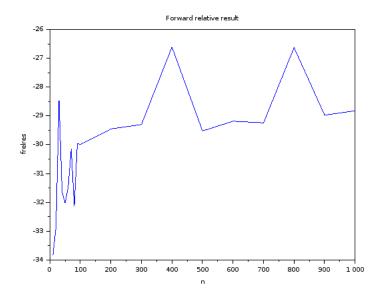
# Exercice 2

Nous remarquons 3 chose:

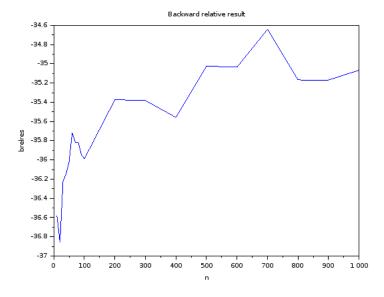
- Augmentation du conditionnement avec la taille
- Il faut considéré l'erreur arrière entaché du conditionnement pour avoir une approximation des résultats
- Nous manipulons des algorithmes avec certaines complexité qui peuvent être algorithmique ou bien de mémoire

### Graphiques:

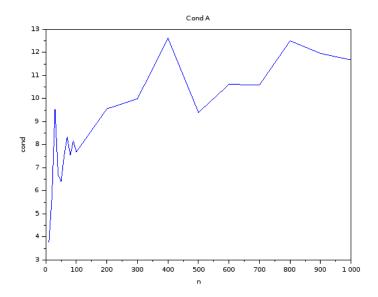
Pour l'erreur relative avant :



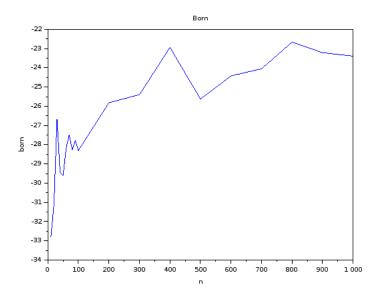
Pour l'erreur relative arrière :



Pour le conditionnement de A :



Pour les bornes :



On voit que les erreurs relatives avant et arrières, ainsi que le conditionnement de  $\bf A$  et les bornes sont très sensible à la taille de la matrice. De plus on peut apercevoir que c'est courbe suivent une complexité logarithmique. En effet au début l'augmentation de la taille entraı̂ne une augmentation du résultat, alors qu'a partir d'aune taille de  $\bf 100~x~100$  la courbe se stabilise.

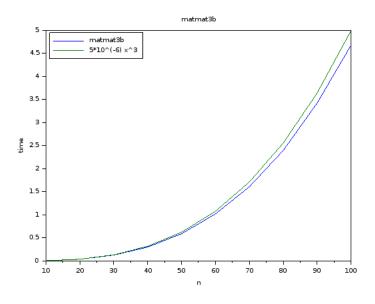
Le code source se trouve dans **exo2.sci**.

# Exercice 3

Le produit **matrice x matrice** à une complexité cubique. Nous remarquons dans un premier temps que l'appel au fonction de **Scilab** pour des calculs **vecteur x vecteur** ou bien **vecteur x matrice** au lieu de déroulé nous même les bloucles est beaucoup plus performant. Il est d'autant plus performant si la taille des matrices est grandes. **Scilab** appelle des noyaux de calcul optimizé tel que **BLAS**.

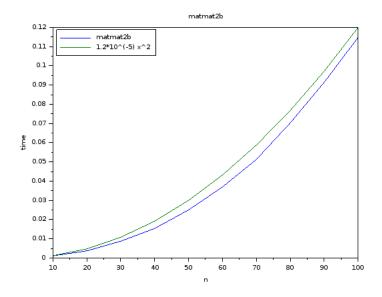
### Graphiques:

Pour la fonction matmat3b:



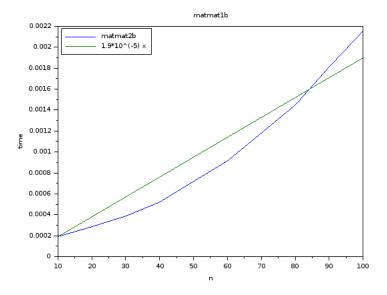
On voit que la fonction suit une complexité **cubique**, car **Scilab** n'appelle pas **BLAS** à cause du fait que nous avons déroulé 3 boucles.

Pour la fonction matmat2b:



On voit que la fonction suit une complexité **quadratique**, car **Scilab** appelle une fonction **vecteur x vecteur** de **BLAS** ce qui réduit l'orde de 1, ce qui augmente la rapidité.

#### Pour la fonction matmat1b:



On voit que la fonction suit une complexité **linéaire**, car **Scilab** appelle une fonction **vecteur x matrice** de **BLAS** ce qui réduit l'ordre de 2, ce qui

augmente la rapidité.

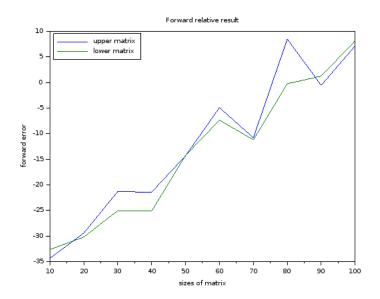
A l'avenir on appellera directement les  ${\bf BLAS}$  3 c'est-à-dire le produit matrice x matrice car le calcul est plus rapide.

- Le code des fonction se trouve dans **opmat.sci**.
- $\bullet$  Le code de test se trouve dans **exo3.sci**.

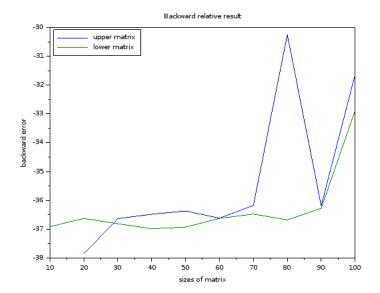
# Exercice 4

# Graphiques:

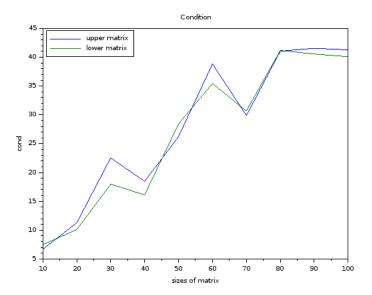
Pour l'erreur relative avant pour les 2 matrices :



Pour l'erreur relative arrière pour les 2 matrices :



Pour le conditionnement des 2 matrices :



On sait que l'erreur relative avant est borné avec la formule suivante : forward error  $\leq$  condition number x backward error et donc cela explique pourquoi nos errerus relatives avant se dégrade très vite lorsque la taille augmente car le conditionnement augmente très vite et les résultats sont entaché par le conditionnement qui est quand à lui borné par la précision de la machine qui est ici  $10^{-16}$ .

Donc après une certaine taille l'erreur relative avant n'est plus une erreur étant donné qu'il dépasse même le plus petit nombre entier représentable qui est  $\bf 1$ . L'erreur est acceptable tant qu'elle est inférieure à la précision machine qui est de  $10^{-16}$ .

Donc pour les erreurs relatives arrières, elles sont acceptables car elles sont inférieure à la précision machine qui est de  $10^{-16}$ .

# Exercice 5

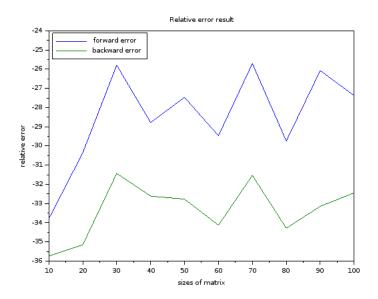
Complexité de la méthode de Gauss :

• en temps :  $\frac{2}{3}n^3$ 

• en espace :  $O(n^2)$ 

#### Graphiques:

Pour les erreurs relatives :

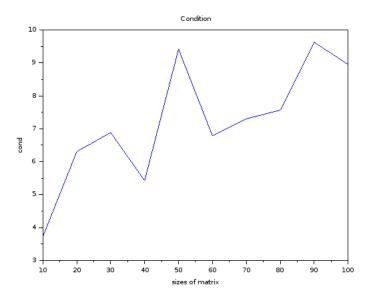


Les erreurs relatives avant et arrières sont acceptables car elles sont inférieur à la précision machine qui est de  $10^{-16}$ .

Et on a toujours l'erreur avant qui est plus élevé que l'erreur arrière mais qui reste proportionnelle, c'est-à-dire que si l'une baisse ou augmente l'autre fait de même étant donné qu'on a la relation suivante qui borne l'erreur arrière :

# $forward\ error \leq condition\ number\ x\ backward\ error$

Pour le conditionnement :



Le conditionnement pour une taille de matrice  $100 \times 100$  est de  $10^{10}$  ce qui peut donné un résultat avec au minimum une précision de  $10^6$  avec une précision machine de  $10^{16}$ .

# Exercice 6

Complexité de la méthode  $\mathbf{L}\mathbf{U}$  :

- en temps :  $\frac{2}{3}n^3$  (mais 1 seul fois car indépendant du second menbre)
- en espace :  $O(n^2)$  (forme compact)

Remarques sur le pivot :

- éviter les pivots proches de zéro au début, ce qui implique d'utiliser des méthodes pour choisir les pivots
- on priviliegera généralement le **pivot partiel** si on veut assurer une stabilité numérique, car le **pivot complet** est trop couteux et le gain en stabilité n'est pas assez bon

# TD 2

### Exercice 1

### Algortihme

```
Algorithm 1: Détermie la matrice compact LU

Data: A \in \mathbb{R}^{n \cdot n}

Result: LU \in \mathbb{R}^{n \cdot n}

LU(1, 1) = a_1;

for i = 2 : n do

// Compute d_i;

LU(i, i) = A(i, i) - \frac{A(i-2, i-1)A(i-1, i-2)}{LU(i-1, i-1)};

// Compute c_i;

LU(i-1, i) = A(i - 1, i);

// Compute e_i;

LU(i, i-1) = \frac{A(i, i-1)}{LU(i-1, i-1)};

end
```

### Complexité de l'algoritme

• en temps :  $n^3$ • en espace :  $2n^2$ 

# Annexe

 $D\'{e}pot~github: \verb|https://github.com/Sholde/CN/tree/master/partie_2|$