

# Analyse Numérique

## Multiplications vectorielle et matricielle - Complexité

Laurence Lamoulié

EISTI

Ecole Internationale des Sciences du Traitement de  
l'Information



# Analyse active de l'erreur

## Objectif

Produire en même temps que le résultat d'un calcul, une estimation (borne supérieure) de l'erreur dont il est entaché.

## Lemme

La relation entre un nombre réel  $x$  et le nombre machine  $m(x)$  qui le représente peut se formuler de la façon suivante :

$$m(x) = \frac{x}{1 + \eta'} \quad |\eta'| \leq \textit{eps} \quad (*)$$

où  $\textit{eps}$  représente l'epsilon machine.

# Calcul de la somme des $n$ premiers termes d'une suite $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$

Soit  $s_k$  la somme partielle des  $k$  premiers termes de la suite :

$$s_k = \sum_{i=1}^n x_i$$

Théoriquement, il suffit de faire le calcul selon les itérations :

$$\begin{cases} s_0 = x_0 \\ s_k = s_{k-1} + x_k \quad k \geq 1 \end{cases} \quad (1)$$

Numériquement, le calcul effectif obtenu donne :

$$\begin{cases} s_0 = m(x_0) \\ s_k = m(s_{k-1}) + m(x_k) \quad k \geq 1 \end{cases} \quad (2)$$

# Calcul de la somme des $n$ premiers termes d'une suite $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$

Le résultat du lemme donne pour un  $\varepsilon_k$  vérifiant  $|\varepsilon_k| \leq \text{eps}$

$$\begin{cases} s_0 = m(x_0) \\ s_k = m(s_{k-1}) + m(x_k) = m(s_k)(1 + \varepsilon_k) \quad k \geq 1 \end{cases} \quad (3)$$

Au rang  $k$  soit  $e_k$  l'erreur commise dans le calcul de  $s_k$  :

$$e_k = m(s_k) - s_k \quad (4)$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow s_k &= m(s_k) + m(s_k)\varepsilon_k = e_k + s_k + m(s_k)\varepsilon_k \\ \text{or } s_k &= m(s_{k-1}) + m(x_k) \\ \text{donc } s_k &= e_k + s_k + m(s_k)\varepsilon_k = m(s_{k-1}) + m(x_k) \end{aligned} \quad (5)$$

# Calcul de la somme des $n$ premiers termes d'une suite $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$

Compte tenu de (\*) on peut écrire pour un  $\eta_k$  vérifiant  $|\eta_k| \leq \epsilon$

$$s_k = e_k + s_k + m(s_k)\epsilon_k = m(s_{k-1}) + x_k + \eta_k x_k \quad (6)$$

et en reprenant (4) à l'ordre  $k - 1$  on obtient :

$$s_k = e_k + s_k + m(s_k)\epsilon_k = e_{k-1} + s_{k-1} + x_k + \eta_k x_k \quad (7)$$

Une simplification du fait de (1) donne

$$e_k + m(s_k)\epsilon_k = e_{k-1} + \eta_k x_k$$

soit

$$e_k = e_{k-1} + \eta_k x_k - \epsilon_k m(s_k) \quad (8)$$

# Calcul de la somme des $n$ premiers termes d'une suite $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$

Les majorations de  $\eta_k$  et  $\varepsilon_k$  conduisent à

$$|e_k| \leq |e_{k-1}| + \text{eps} [ |x_k| + |m(s_k)| ] \quad (9)$$

On introduit maintenant la suite  $(\delta_k)$  définie par

$$\begin{cases} \delta_0 = 0 \\ \delta_k = \delta_{k-1} + |x_k| + |m(s_k)| \quad k \geq 1 \end{cases} \quad (10)$$

En remarquant que (4) donne  $e_0 = m(m(x_0)) - m(x_0) = 0$  et en utilisant (9) on relie les suites  $(e_k)$  et  $(\delta_k)$  par :

$$\begin{cases} \delta_0 = e_0 = 0 \\ |e_k| - |e_{k-1}| \leq \text{eps} [\delta_k - \delta_{k-1}] \quad k \geq 1 \end{cases} \quad (11)$$

# Calcul de la somme des $n$ premiers termes d'une suite $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$

En sommant deux à deux ces majorations on a

$$\begin{cases} \delta_0 = e_0 = 0 \\ |e_k| \leq \text{eps} \cdot \delta_k \quad k \geq 1 \end{cases} \quad (12)$$

**Algorithme** : calcul et erreur sur  $s = \sum_{i=1}^n x_i$  :

$s_0 \leftarrow x_0$

$\delta_0 \leftarrow 0$

Pour  $k = 1$  à  $n$

$s_k = s_{k-1} + x_k$

$\delta_k = \delta_{k-1} + |x_k| + |s_k|$

FinPour

$e_n = \text{eps} \cdot \delta_n$  //  $e_n$  est un majorant de l'erreur et non la valeur de l'erreur comme définie en (4).

# Erreur sur le produit scalaire de deux vecteurs

Le produit scalaire de deux vecteurs  $X$  et  $Y$  de  $\mathbb{R}^n$  vaut

$$X^T Y = \sum_{i=1}^n X_i Y_i$$

## Question qui se pose

Sous quelle(s) condition(s) le calcul du produit scalaire est-il stable ?

Autrement dit

## Question qui se pose

Peut-on borner l'erreur absolue commise, par un facteur qui dépend continuellement de  $X$  et  $Y$  ?



# Erreur sur le produit scalaire de deux vecteurs

Le produit scalaire de deux vecteurs  $X$  et  $Y$  de  $\mathbb{R}^n$  vaut

$$X^T Y = \sum_{i=1}^n X_i Y_i$$

Il peut être calculé itérativement à partir des sommes partielles

$s_k = \sum_{i=1}^k X_i Y_i$ . A chaque étape on introduit une erreur, les

erreurs s'accumulent au fur et à mesure du calcul, et pour tout  $\eta_k$  vérifiant  $|\eta_k| \leq \text{eps}$ , on a :

$$m(s_1) = m(x_1 y_1) = x_1 y_1 (1 + \eta_1)$$

$$\begin{aligned} m(s_2) &= m(m(s_1) + m(x_2 y_2)) = (m(s_1) + x_2 y_2 (1 + \eta_2))(1 + \eta_3) \\ &= x_1 y_1 (1 + \eta_1)(1 + \eta_3) + x_2 y_2 (1 + \eta_2)(1 + \eta_3) \end{aligned}$$

# Erreur sur le produit scalaire de deux vecteurs

Si on suppose que  $1 + \eta_k \simeq 1 \pm \eta$ , on généralise en

$$m(s_n) = x_1 y_1 (1 \pm \eta)^n + x_2 y_2 (1 \pm \eta)^n + x_3 y_3 (1 \pm \eta)^{n-1} + \dots + x_n y_n (1 \pm \eta)^2$$

et on montre que cela revient à

$$m(s_n) = x_1 y_1 (1 \pm \theta_n) + x_2 y_2 (1 \pm \theta'_n) + x_3 y_3 (1 \pm \theta_{n-1}) + \dots + x_n y_n (1 \pm \theta_2)$$

On peut considérer que l'on a effectué

$$X^T (Y + \Delta Y) = \sum_{i=1}^n X_i (Y_i + \Delta Y_i) \quad \text{avec } \|\Delta Y\| \leq \gamma_n \|Y\|$$

$$\text{ou } (X + \Delta X)^T Y = \sum_{i=1}^n (X_i + \Delta X_i) Y_i \quad \text{avec } \|\Delta X\| \leq \gamma_n \|X\|$$

# Erreur sur le produit scalaire de deux vecteurs

On a donc

$$m(X^T Y) = X^T (Y + \Delta Y) = (X + \Delta X)^T Y$$

avec  $\|\Delta X\| \leq \gamma_n \|X\|$  et  $\|\Delta Y\| \leq \gamma_n \|Y\|$  et  $\gamma_n = \frac{n.eps}{1-n.eps}$   
d'où

$$|X^T Y - m(X^T Y)| = |X^T \Delta Y| = |(\Delta X)^T Y|$$

$$\text{or } |X^T \Delta Y| = |(\Delta X)^T Y| \leq \|X^T\| \cdot \|\Delta Y\| \leq \|X\| \cdot \gamma_n \|Y\|$$

$$\Rightarrow |X^T Y - m(X^T Y)| \leq \gamma_n \|X\| \|Y\|$$

**Conclusion** : Si  $n.eps < 1$  alors le calcul est stable, sinon ?

# Erreur sur les produits extérieur et matriciel

## Produit extérieur

Si on note  $A = X.Y^T$  le produit extérieur, on montre que

$$m(A) = X.Y^T + \Delta \quad \text{avec} \quad \|\Delta\| \leq \text{eps} \cdot \|X.Y^T\|$$

## Produit matriciel

Si on note  $C = A.B$  le produit des matrices  $A$  et  $B$ , on montre que

$$\|C - m(C)\| \leq \gamma_n \|A\| \cdot \|B\|$$

# Complexité des algorithmes numériques (voir Brezinski pour détails)

## Contexte

Etude théorique et pratique des algorithmes qui demandent le moins possible d'opérations arithmétiques pour effectuer un certain calcul.

## Objectif théorique

Démonstration de l'existence d'une borne inférieure pour le nombre d'opérations arithmétiques nécessaires à la réalisation d'un calcul, puis recherche de cette borne.

## Objectif pratique

Trouver un algorithme dont le nombre d'opérations arithmétiques se rapproche le plus possible de cette borne.

# Complexité

## Définition

On appelle **complexité** d'un algorithme numérique, le nombre d'opérations arithmétiques que son exécution nécessite.

## Définition

Soit un algorithme dont le nombre d'opérations dépend de la variable  $n$ . On dit que la complexité  $C(n)$  de l'algorithme est de l'ordre  $f(n)$  s'il existe deux constantes  $N$  et  $\alpha$  telles que :

$$C(n) \leq \alpha f(n), \quad \forall n \geq N$$

## Notation et Exemple

On note  $C(n) = O(f(n))$ .

Le produit scalaire de deux vecteurs de  $\mathbb{R}^n$  est une opération en  $O(n)$ .

# Complexité : exemple du produit matriciel

Le produit matriciel  $C$  de  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  et  $B \in \mathbb{R}^{n \times p}$  s'effectue habituellement par

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}, \quad i = 1..m, j = 1, ..p$$

Chaque valeur  $c_{ij}$  nécessite :

- $n$  multiplications
- $n - 1$  additions

soit au total

- $nmp$  multiplications
- $(n - 1)mp$  additions

En fait, la complexité du produit est comprise entre  $K_1 n^2$  et  $K_2 n^{2.496}$ .

# D'autres algo. pour le calcul du produit matriciel

- S. Winograd (1970), basé sur l'idée :

$$x_1y_1 + x_2y_2 = (x_1 + y_2)(x_2 + y_1) - x_1x_2 - y_1y_2$$

et son extension au calcul du p.s. de deux vecteurs de dimension  $n = 2k$ .

**Gain** :  $/2$  le nombre de multiplications,  $\nearrow$  additions

- V.Strassen (1969), basé sur décomposition par blocs de  $A$  et  $B$ , et une résolution récursive.

**Gain** : Nombre d'opérations :  $4.7n^{2.807}$



# Références

- *Analyse numérique*, M. Schatzman, InterEditions, 1991,
- *Analyse numérique matricielle appliquée à l'art de l'ingénieur*, P. Lascaux R. Theodor, Masson, 1993.
- *Algèbre matricielle numérique*, C. Brezinski, document pdf, Chapitre 2