

# Matrices d'intervalle et normes

Jérémie DUMAS

École Normale Supérieure de Lyon

Janvier 2012



ENS DE LYON

- **Matrices d'intervalles**  $\mathbf{A} \in \mathbb{IR}^{m \times n}$ .
- Idée : étendre les opérations sur  $\mathbb{R}^{m \times n}$  à  $\mathbb{IR}^{m \times n}$ .
- On sait déjà faire pour l'addition, la multiplication (plus compliqué).
- On veut faire de même pour la **norme**.
- Problème : comment la calculer efficacement ?
- Vu en cours : calcul de  $\|A\|_{\infty,1}$  est NP-dur.

# Résumé

- Calcul de  $\|\mathbf{A}\|$  possible par un max sur  $2^{mn}$  matrices en général.
- Calcul de  $\|\mathbf{A}\|_2$  possible par un max sur  $2^{m+n}$  matrices.
- Calcul de  $\|\mathbf{A}\|_\alpha$  pour les normes absolues : une seule évaluation.

# Définitions

- Matrice  $\mathbf{A} = [\underline{A}, \overline{A}] = [A_c - \Delta, A_c + \Delta] = \{A, \underline{A} \leq A \leq \overline{A}\}$ .
- Opérations définies par  $\mathbf{A} \diamond \mathbf{B} = \text{Hull}\{A \diamond B, A \in \mathbf{A}, B \in \mathbf{B}\}$ .
- Pas vraiment un espace vectoriel (distributivité, inverse).

## Norme de matrice d'intervalle

C'est une fonction  $\| \cdot \| : \mathbb{IR}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}$  qui vérifie :

- 1  $\forall \mathbf{A}, \| \mathbf{A} \| \geq 0$  et  $\| \mathbf{A} \| = 0 \Leftrightarrow \mathbf{A} = [0, 0]$
- 2  $\forall \mathbf{A}, \mathbf{B}, \| \mathbf{A} + \mathbf{B} \| \leq \| \mathbf{A} \| + \| \mathbf{B} \|$
- 3  $\forall \mathbf{A}, \alpha, \| \alpha \mathbf{A} \| = |\alpha| \| \mathbf{A} \|$

# Norme induite

## Définition

Si  $\|\cdot\|$  norme dans  $\mathbb{R}^{m \times n}$ , alors  $\|\cdot\| : \mathbf{A} \rightarrow \|\mathbf{A}\| = \sup\{\|A\|, A \in \mathbf{A}\}$  est une norme de  $\mathbb{R}^{m \times n}$ , appelée **norme induite**.

## Caractérisation

$\|\cdot\|$  est une norme induite de matrice d'intervalle si et seulement si on a  $\forall \mathbf{A}, \|\mathbf{A}\| = \max\{\|[A, A]\|, A \in \mathbf{A}\}$ .

## Démonstration.

Découle du fait que  $\|A\| = \|[A, A]\|$  définit une norme sur  $\mathbb{R}^{m \times n}$ , qui sera la norme inductante de  $\|\cdot\|$ . □

# Calcul de la norme

## Cas général

### Notations

- $\circ$  produit composante par composante.
- $Z$  matrices avec des  $\pm 1$  et  $\mathbf{A} = [A_c - \Delta, A_c + \Delta]$ .
- On note  $A_Z = A_c + Z \circ \Delta$ .

### Théorème 1

Si  $\|\cdot\|$  induite par  $\|\cdot\|$ , alors  $\|\mathbf{A}\| = \max_{|Z|=1} \|A_Z\|$ .

### Démonstration

- $\mathbf{A}$  pavé de  $\mathbb{R}^{m \times n}$ .
- $A = \sum_{|Z|=1} \lambda_Z A_Z$  avec  $\lambda_Z \geq 0$  et  $\sum \lambda_Z = 1$ .
- D'où  $\|A\| \leq \sum \lambda_Z \|A_Z\| \leq \max \|A_Z\|$ , puis passage au sup.
- Réciproquement, les  $A_Z$  sont dans  $\mathbf{A}$ .

# Norme quadratique

## Définition

Norme quadratique  $\|A\|_2 = \max_{\|x\|_2} \|Ax\|_2 = \sigma_{\max}(A)$ .

## Théorème 2

$$\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n}, \|A\|_2 = \max_{\|x_1\|_2 = \|x_2\|_2 = 1} x_1^T A x_2.$$

## Démonstration.

Décomposition SVD de  $A = XSY^T$ .

Vecteurs  $x_1 \in \mathbb{R}^m$  et  $x_2 \in \mathbb{R}^n$  de  $\|\cdot\|_2 = 1$ . Alors :

$$x_1^T A x_2 = x_1^T S x_2' \leq \sigma_{\max}(A) |x_1''|^T |x_2''| \leq \|A\|_2 \|x_1''\|_2 \|x_2''\|_2 \leq \|A\|_2$$

Réciproquement, on écrit  $\|A\|_2$  sous la forme  $\|A\|_2 = S_{1,1} = x_1'''^T A x_2'''$  qui montre que la borne est atteinte. □

# Norme quadratique

## Théorème 3

$$\forall \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}, \|\mathbf{A}\|_2 = \max_{|y|=e_m, |z|=e_n} \|\mathbf{A}_c + (yz^T) \circ \Delta\|_2.$$

## Démonstration.

- Soit  $A \in \mathbf{A}$ . On a  $x_1^T A x_2 \leq x_1^T A_c x_2 + |x_1|^T \Delta |x_2|$ .
- On écrit alors  $x_1^T A_c x_2 + |x_1|^T \Delta |x_2| = x_1^T (A_c + \text{diag}(y)\Delta \text{diag}(z)) x_2$ .
- $y$  et  $z$  sont des vecteurs avec des  $\pm 1$  tel que  $y_i = 1$  ssi  $(x_1)_i \geq 0$ .
- Or on voit que  $\text{diag}(y)\Delta \text{diag}(z) = (yz^T) \circ \Delta$
- On déduit que  $\|\mathbf{A}\|_2 \leq \max \|\mathbf{A}_c + (yz^T) \circ \Delta\|_2$ .
- Réciproquement les  $\mathbf{A}_c + (yz^T) \circ \Delta$  sont dans  $\mathbf{A}$ .





# Normes absolues

## Définitions

- **Norme absolue** si  $\| |A| \|_\alpha = \|A\|_\alpha$  pour toute matrice  $A$ .
- Exemples :  $\|\cdot\|_\alpha$  pour  $\alpha \in \{1, \infty, (1, \infty), F\}$ .
- $\text{sgn}(A_c)$  matrice telle que  $\text{sgn}(A_c)_{i,j} = 1$  si  $(A_c)_{i,j} \geq 0$  et  $-1$  sinon

## Caractérisation

$\|\cdot\|$  norme absolue sur  $\mathbb{R}^{m \times n}$  ssi  $\forall A, B, |A| \leq |B| \Rightarrow \|A\| \leq \|B\|$ .

# Normes absolues

## Théorème 4

Si  $\|\cdot\|$  est une norme absolue, alors la norme induite  $\| |\cdot| \|$  vérifie :

$$\forall \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}, \|\mathbf{A}\| = \|\mathbf{A}_c + \text{sgn}(\mathbf{A}_c) \circ \Delta\| = \| |\mathbf{A}_c| + \Delta \|$$

## Démonstration.

Soit  $A \in \mathbf{A} = [A_c - \Delta, A_c + \Delta]$ .

- 1  $|A| = |A_c + A - A_c| \leq |A_c| + \Delta = \| |A_c| + \Delta \|.$
- 2 D'après la caractérisation :  $\|A\| \leq \| |A_c| + \Delta \|.$
- 3 Passage au sup :  $\|\mathbf{A}\| \leq \| |A_c| + \Delta \|.$
- 4 D'un autre côté :  $|A_c| + \Delta = \text{sgn}(A_c) \circ A_c + \Delta.$
- 5 On en déduit que :  $|A_c| + \Delta = |A_c + \text{sgn}(A_c) \circ \Delta|.$
- 6 Caractérisation :  $\| |A_c| + \Delta \| = \| A_c + \text{sgn}(A_c) \circ \Delta \|.$



# Conclusion

## Ouverture

- Le calcul de  $\| \cdot \|_2$  est-t-il NP-dur ?
- Construire une norme sur  $\mathbb{R}^{m \times n}$  non induite ?

Merci de votre attention.