

Matrices structurées

Matrices de Toeplitz par blocs Toeplitz.

Houssam Khalil

02/03/06

- 1 Définitions&Exemples
- 2 Le gain en utilisant les matrices structurées
 - Multiplication rapide
 - Résolution des systèmes linéaires
- 3 Relation entre matrices de Toeplitz et syzygies
- 4 Matrices de Toeplitz par blocs Toeplitz (TBT)
 - Généralisation du cas scalaire
 - TBT et syzygies

Matrices structurées

Une matrice A de taille $n \times n$ est structurée si :

- 1 elle dépend de $O(n)$ paramètres à la place de n^2 coefficients.
- 2 Ces coefficients sont distribués d'une manière qui nous permet de travailler "simplement" avec cette matrice.

Matrices structurées

Une matrice A de taille $n \times n$ est structurée si :

- 1 elle dépend de $O(n)$ paramètres à la place de n^2 coefficients.
- 2 Ces coefficients sont distribués d'une manière qui nous permet de travailler "simplement" avec cette matrice.

Exemples

- 1 Matrice de Toeplitz : $T = (t_{i-j})_{i,j}$.
- 2 Matrice de Hankel : $H = (h_{i+j})_{i,j}$.
- 3 Matrice de Vandermonde $V = (x_i^{j-1})_{i,j}$
- 4 Matrice de Cauchy : $C = (\frac{1}{x_i - y_j})_{i,j}$

Toeplitz, $T = (t_{i-j})_{i,j}$

$$\begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} & \dots & t_{-n+1} \\ t_1 & t_0 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & t_{-1} \\ t_{n-1} & \dots & t_1 & t_0 \end{pmatrix}$$

Hankel, $H = (h_{i+j})_{i,j}$

$$\begin{pmatrix} h_0 & h_1 & \dots & h_{n-1} \\ h_1 & \dots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \dots & h_{2n-3} \\ h_{n-1} & \dots & h_{2n-3} & h_{2n-2} \end{pmatrix}$$

Vandermonde, $V = (x_i^{j-1})_{i,j}$

$$\begin{pmatrix} 1 & x_1 & \dots & x_1^{n-1} \\ 1 & x_2 & \dots & x_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n & \dots & x_n^{n-1} \end{pmatrix}$$

Cauchy, $C = \left(\frac{1}{x_i - y_j}\right)_{i,j}$

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{x_1 - y_1} & \dots & \frac{1}{x_1 - y_n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{1}{x_n - y_1} & \dots & \frac{1}{x_n - y_n} \end{pmatrix}$$

Structure de déplacement

Matrices structurées

A est dite structurée si il existe 2 matrices "simples" (creuses) M et N telles que $\text{rg}(\nabla_{M,N}(A)) = \alpha$ (resp $\text{rg}(\Delta_{M,N}(A)) = \alpha$), avec α "petit" ou indépendant de n .

Structure de déplacement

Matrices structurées

A est dite structurée si il existe 2 matrices "simples" (creuses) M et N telles que $\text{rg}(\nabla_{M,N}(A)) = \alpha$ (resp $\text{rg}(\Delta_{M,N}(A)) = \alpha$), avec α "petit" ou indépendant de n .

avec

Opérateurs et rang de déplacement

- ① $\nabla_{M,N}(A) = A - MAN^T = GF^T$, G, F de taille $n \times \alpha$.
- ② $\Delta_{M,N}(A) = MA - AN$.

Le plus petit α tel que $\text{rg}(\nabla_{M,N}(A)) = \alpha$, s'appelle le $\{M, N\}$ rang de déplacement de A . On le notera $\text{rg}_{M,N}(A)$.

On définit :

$$Z = \begin{pmatrix} 0 & \dots & \dots & 0 \\ 1 & \ddots & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

On a :

On définit :

$$Z = \begin{pmatrix} 0 & \dots & \dots & 0 \\ 1 & \ddots & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

On a :

$$\bullet \nabla_{Z,Z}(T) = \begin{pmatrix} t_0 & \dots & t_{-n+1} \\ \vdots & & \vdots \\ t_{n-1} & \dots & 0 \end{pmatrix} \cdot \text{rg}(\nabla_{Z,Z}(T)) = 2.$$

On définit :

$$Z = \begin{pmatrix} 0 & \dots & \dots & 0 \\ 1 & \ddots & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

On a :

$$\bullet \nabla_{Z,Z}(T) = \begin{pmatrix} t_0 & \dots & t_{-n+1} \\ \vdots & & \vdots \\ t_{n-1} & \dots & 0 \end{pmatrix} \cdot \text{rg}(\nabla_{Z,Z}(T)) = 2.$$

$$\bullet \nabla_{Z^T,Z}(H) = \begin{pmatrix} h_0 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ h_{n-1} & \dots & h_{2n-2} \end{pmatrix} \cdot \text{rg}(\nabla_{Z^T,Z}(H)) = 2.$$

On définit $D_x = \text{diag}(x_1, \dots, x_n)$.

$$\bullet \Delta_{D_x, D_y}(C) = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}. \text{rg}(\Delta_{D_x, D_y}(C)) = 1.$$

$$\bullet \Delta_{D_x, Z}(V) = \begin{pmatrix} 0 & \dots & x_1^{n-1} \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & x_n^{n-1} \end{pmatrix}. \text{rg}(\Delta_{D_x, Z}(V)) = 1.$$

On définit $D_x = \text{diag}(x_1, \dots, x_n)$.

$$\bullet \Delta_{D_x, D_y}(C) = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}. \text{rg}(\Delta_{D_x, D_y}(C)) = 1.$$

$$\bullet \Delta_{D_x, Z}(V) = \begin{pmatrix} 0 & \dots & x_1^{n-1} \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & x_n^{n-1} \end{pmatrix}. \text{rg}(\Delta_{D_x, Z}(V)) = 1.$$

formes de base

Type Toeplitz	$\text{rg}(\Delta_{Z, Z}(A)) \ll n$
Type Hankel	$\text{rg}(\Delta_{Z^T, Z}(A)) \ll n$
Type Cauchy	$\text{rg}(\Delta_{D_x, D_y}(A)) \ll n$
Type Vandermonde	$\text{rg}(\Delta_{D_x, Z}(A)) \ll n$

Propriétés

- $\Delta_{M,N}(A + B) = \Delta_{M,N}(A) + \Delta_{M,N}(B).$
- $\nabla_{M,N}(A + B) = \nabla_{M,N}(A) + \nabla_{M,N}(B).$
- $\Delta_{L,N}(AB) = \Delta_{L,M}(A)B + A\Delta_{M,N}(B).$
- $\nabla_{L,N}(AB) = \nabla_{L,M}(A)B + LA\Delta_{M,N}(B).$
- $\Delta_{N,M}(A^{-1}) = -A^{-1}\Delta_{M,N}(A)A^{-1}.$
- $\nabla_{N,M}(A^{-1}) = NA^{-1}\nabla_{M,N}(A)N^{-1}A^{-1}.$

Propriétés

- $\Delta_{M,N}(A + B) = \Delta_{M,N}(A) + \Delta_{M,N}(B).$
- $\nabla_{M,N}(A + B) = \nabla_{M,N}(A) + \nabla_{M,N}(B).$
- $\Delta_{L,N}(AB) = \Delta_{L,M}(A)B + A\Delta_{M,N}(B).$
- $\nabla_{L,N}(AB) = \nabla_{L,M}(A)B + LA\Delta_{M,N}(B).$
- $\Delta_{N,M}(A^{-1}) = -A^{-1}\Delta_{M,N}(A)A^{-1}.$
- $\nabla_{N,M}(A^{-1}) = NA^{-1}\nabla_{M,N}(A)N^{-1}A^{-1}.$

Proposition

- $\text{rg}_{M,N}(A + B) \leq \text{rg}_{M,N}(A) + \text{rg}_{M,N}(B).$
- $\text{rg}_{L,N}(AB) \leq \text{rg}_{L,M}(A) + \text{rg}_{M,N}(B).$
- $\text{rg}_{N,M}(A^{-1}) = \text{rg}_{M,N}(A).$

Propriétés

- $\Delta_{M,N}(A + B) = \Delta_{M,N}(A) + \Delta_{M,N}(B).$
- $\nabla_{M,N}(A + B) = \nabla_{M,N}(A) + \nabla_{M,N}(B).$
- $\Delta_{L,N}(AB) = \Delta_{L,M}(A)B + A\Delta_{M,N}(B).$
- $\nabla_{L,N}(AB) = \nabla_{L,M}(A)B + LA\Delta_{M,N}(B).$
- $\Delta_{N,M}(A^{-1}) = -A^{-1}\Delta_{M,N}(A)A^{-1}.$
- $\nabla_{N,M}(A^{-1}) = NA^{-1}\nabla_{M,N}(A)N^{-1}A^{-1}.$

Proposition

- $\text{rg}_{M,N}(A + B) \leq \text{rg}_{M,N}(A) + \text{rg}_{M,N}(B).$
- $\text{rg}_{L,N}(AB) \leq \text{rg}_{L,M}(A) + \text{rg}_{M,N}(B).$
- $\text{rg}_{N,M}(A^{-1}) = \text{rg}_{M,N}(A).$
- Le complément de Schur a le même type de déplacement que A et de rang de déplacement \leq celui de A .

- 1 Définitions&Exemples
- 2 **Le gain en utilisant les matrices structurées**
 - Multiplication rapide
 - Résolution des systèmes linéaires
- 3 Relation entre matrices de Toeplitz et syzygies
- 4 Matrices de Toeplitz par blocs Toeplitz (TBT)
 - Généralisation du cas scalaire
 - TBT et syzygies

Multiplication rapide

A est structurée

Si la matrice A est de Toeplitz, de Hankel, de Cauchy, ou de Vandermonde. En utilisant l'algorithme FFT on peut faire la multiplication matrice-vecteur de taille n en $\mathcal{O}(n \ln^r n)$, avec $r = 1$ ou 2 .

Multiplication rapide

A est structurée

Si la matrice A est de Toeplitz, de Hankel, de Cauchy, ou de Vandermonde. En utilisant l'algorithme *FFT* on peut faire la multiplication matrice-vecteur de taille n en $\mathcal{O}(n \ln^r n)$, avec $r = 1$ ou 2 .

A	rang de déplacement	cout de multiplication par v
<i>typeToeplitz</i>	α	$\mathcal{O}(\alpha n \ln n)$
<i>typeHankel</i>	α	$\mathcal{O}(\alpha n \ln n)$
<i>typeVandermonde</i>	α	$\mathcal{O}(\alpha n \ln^2 n)$
<i>typeCauchy</i>	α	$\mathcal{O}(\alpha n \ln^2 n)$

Résolution des système linéaires

$$Tv = b$$

Algorithmes standards	$\mathcal{O}(n^3)$
Algorithmes rapides	$\mathcal{O}(n^2)$
Algoritmes super rapides	$\mathcal{O}(n \ln^2 n)$

Résolution des système linéaires

$$Tv = b$$

Algorithmes standards	$\mathcal{O}(n^3)$
Algorithmes rapides	$\mathcal{O}(n^2)$
Algoritmes super rapides	$\mathcal{O}(n \ln^2 n)$

Types des algorithmes rapides

- 1 Schur $\longrightarrow A = LU$, en $\mathcal{O}(n^2)$.

Résolution des système linéaires

$$Tv = b$$

Algorithmes standards	$\mathcal{O}(n^3)$
Algorithmes rapides	$\mathcal{O}(n^2)$
Algoritmes super rapides	$\mathcal{O}(n \ln^2 n)$

Types des algorithmes rapides

- 1 Schur $\rightarrow A = LU$, en $\mathcal{O}(n^2)$.
- 2 Levinson $\rightarrow A^{-1} = LU$, en $\mathcal{O}(n^2)$.

Algorithme de Schur

$$\Delta_{M,N}(A) = G_1 F_1^T$$

$$A = A_1 = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ l_1 & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{d_1} l_1 & 1_{n-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = L_1 U_1$$

avec $A_2 = A_{22} - \frac{1}{d_1} l_1 u_1$ est le complément de Schur de d_1 .

Algorithme de Schur

$$\Delta_{M,N}(A) = G_1 F_1^T$$

$$A = A_1 = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ l_1 & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{d_1} l_1 & 1_{n-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = L_1 U_1$$

avec $A_2 = A_{22} - \frac{1}{d_1} l_1 u_1$ est le complément de Schur de d_1 .

- 1 Algorithme naïf :

$$A_1$$

Algorithme de Schur

$$\Delta_{M,N}(A) = G_1 F_1^T$$

$$A = A_1 = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ l_1 & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{d_1} l_1 & 1_{n-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = L_1 U_1$$

avec $A_2 = A_{22} - \frac{1}{d_1} l_1 u_1$ est le complément de Schur de d_1 .

- 1 Algorithme naïf :

$$\begin{array}{ccc} A_1 & \rightarrow & A_2 \\ \downarrow & & \\ \{l_1, u_1\} & & \end{array}$$

Algorithme de Schur

$$\Delta_{M,N}(A) = G_1 F_1^T$$

$$A = A_1 = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ l_1 & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{d_1} l_1 & 1_{n-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = L_1 U_1$$

avec $A_2 = A_{22} - \frac{1}{d_1} l_1 u_1$ est le complément de Schur de d_1 .

1 Algorithme naïf :

$$\begin{array}{ccccccc} A_1 & \rightarrow & A_2 & \rightarrow & \dots & \rightarrow & \\ \downarrow & & \downarrow & & & & \\ \{l_1, u_1\} & & \{l_2, u_2\} & & \dots & & \end{array}$$

Algorithme de Schur

$$\Delta_{M,N}(A) = G_1 F_1^T$$

$$A = A_1 = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ l_1 & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{d_1} l_1 & 1_{n-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = L_1 U_1$$

avec $A_2 = A_{22} - \frac{1}{d_1} l_1 u_1$ est le complément de Schur de d_1 .

1 Algorithme naïf :

$$\begin{array}{ccccccc} A_1 & \rightarrow & A_2 & \rightarrow & \dots & \rightarrow & A_n \\ \downarrow & & \downarrow & & & & \downarrow \\ \{l_1, u_1\} & & \{l_2, u_2\} & & \dots & & \{l_n, u_n\} \end{array}$$

Algorithme de Schur

$$\Delta_{M,N}(A) = G_1 F_1^T$$

$$A = A_1 = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ l_1 & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{d_1} l_1 & 1_{n-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = L_1 U_1$$

avec $A_2 = A_{22} - \frac{1}{d_1} l_1 u_1$ est le complément de Schur de d_1 .

- 1 Algorithme naïf :

$$\begin{array}{ccccccc} A_1 & \rightarrow & A_2 & \rightarrow & \dots & \rightarrow & A_n \\ \downarrow & & \downarrow & & & & \downarrow \\ \{l_1, u_1\} & & \{l_2, u_2\} & & \dots & & \{l_n, u_n\} \end{array}$$

- 2 Algorithme de Schur généralisé :
 $\{G_1, F_1\}$

Algorithme de Schur

$$\Delta_{M,N}(A) = G_1 F_1^T$$

$$A = A_1 = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ l_1 & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{d_1} l_1 & 1_{n-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = L_1 U_1$$

avec $A_2 = A_{22} - \frac{1}{d_1} l_1 u_1$ est le complément de Schur de d_1 .

- 1 Algorithme naïf :

$$\begin{array}{ccccccc} A_1 & \rightarrow & A_2 & \rightarrow & \dots & \rightarrow & A_n \\ \downarrow & & \downarrow & & & & \downarrow \\ \{l_1, u_1\} & & \{l_2, u_2\} & & \dots & & \{l_n, u_n\} \end{array}$$

- 2 Algorithme de Schur généralisé :

$$\begin{array}{ccc} \{G_1, F_1\} & \rightarrow & \{G_2, F_2\} \\ \downarrow & & \\ \{l_1, u_1\} & & \end{array}$$

Algorithme de Schur

$$\Delta_{M,N}(A) = G_1 F_1^T$$

$$A = A_1 = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ l_1 & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{d_1} l_1 & 1_{n-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = L_1 U_1$$

avec $A_2 = A_{22} - \frac{1}{d_1} l_1 u_1$ est le complément de Schur de d_1 .

- 1 Algorithme naïf :

$$\begin{array}{ccccccc} A_1 & \rightarrow & A_2 & \rightarrow & \dots & \rightarrow & A_n \\ \downarrow & & \downarrow & & & & \downarrow \\ \{l_1, u_1\} & & \{l_2, u_2\} & & \dots & & \{l_n, u_n\} \end{array}$$

- 2 Algorithme de Schur généralisé :

$$\begin{array}{ccccccc} \{G_1, F_1\} & \rightarrow & \{G_2, F_2\} & \rightarrow & \dots & \rightarrow & \\ \downarrow & & \downarrow & & & & \\ \{l_1, u_1\} & & \{l_2, u_2\} & & \dots & & \end{array}$$

Algorithme de Schur

$$\Delta_{M,N}(A) = G_1 F_1^T$$

$$A = A_1 = \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ l_1 & A_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{d_1} l_1 & 1_{n-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} d_1 & u_1 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = L_1 U_1$$

avec $A_2 = A_{22} - \frac{1}{d_1} l_1 u_1$ est le complément de Schur de d_1 .

- 1 Algorithme naïf :

$$\begin{array}{ccccccc} A_1 & \rightarrow & A_2 & \rightarrow & \dots & \rightarrow & A_n \\ \downarrow & & \downarrow & & & & \downarrow \\ \{l_1, u_1\} & & \{l_2, u_2\} & & \dots & & \{l_n, u_n\} \end{array}$$

- 2 Algorithme de Schur généralisé :

$$\begin{array}{ccccccc} \{G_1, F_1\} & \rightarrow & \{G_2, F_2\} & \rightarrow & \dots & \rightarrow & \{G_n, F_n\} \\ \downarrow & & \downarrow & & & & \downarrow \\ \{l_1, u_1\} & & \{l_2, u_2\} & & \dots & & \{l_n, u_n\} \end{array}$$

Algorithmes super rapides

Algorithmes super rapides

Algorithme 1

Soit M une matrice de taille $n \times n$

$$M = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} \quad A, B, C, D \text{ de taille } \frac{n}{2} \times \frac{n}{2}.$$

Algorithmes super rapides

Algorithme 1

Soit M une matrice de taille $n \times n$

$$M = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} \quad A, B, C, D \text{ de taille } \frac{n}{2} \times \frac{n}{2}.$$

$$M^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} + A^{-1}BS^{-1}CA^{-1} & -A^{-1}BS^{-1} \\ -S^{-1}CA^{-1} & S^{-1} \end{pmatrix}, \quad S = D - CA^{-1}B$$

Algorithmes super rapides

Algorithme 1

Soit M une matrice de taille $n \times n$

$$M = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} \quad A, B, C, D \text{ de taille } \frac{n}{2} \times \frac{n}{2}.$$

$$M^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} + A^{-1}BS^{-1}CA^{-1} & -A^{-1}BS^{-1} \\ -S^{-1}CA^{-1} & S^{-1} \end{pmatrix}, \quad S = D - CA^{-1}B$$

Procédure $\text{Inv}(M, n)$

- Si $n = 1$, $M^{-1} := 1/M$, sinon :
- décomposer M en blocs de taille $n/2$.
- $A^{-1} := \text{Inv}(A, n/2)$; $S := D - CA^{-1}B$
- $S^{-1} := \text{Inv}(S, n/2)$
- Calculer $A^{-1} + A^{-1}BS^{-1}CA^{-1}$, $-A^{-1}BS^{-1}$, $-S^{-1}CA^{-1}$

Algorithme 2

Soit $T = \begin{pmatrix} t_0 & \dots & t_{-n+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n-1} & \dots & t_0 \end{pmatrix}$ une matrice de Toeplitz

Algorithme 2

Soit $T = \begin{pmatrix} t_0 & \dots & t_{-n+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n-1} & \dots & t_0 \end{pmatrix}$ une matrice de Toeplitz

Système fondamental et fonction génératrice

Définitions

- Pour un vecteur $(a_i)_{i=0, \dots, m}$ on associe le polynôme $a(x) = \sum_{i=0}^m a_i x^i$ et $\hat{a}(x) = x^m a(x^{-1}) = \sum_{i=0}^m a_{n-i} x^i$.

Algorithme 2

Soit $T = \begin{pmatrix} t_0 & \dots & t_{-n+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n-1} & \dots & t_0 \end{pmatrix}$ une matrice de Toeplitz

Système fondamental et fonction génératrice

Définitions

- Pour un vecteur $(a_i)_{i=0,\dots,m}$ on associe le polynôme $a(x) = \sum_{i=0}^m a_i x^i$ et $\hat{a}(x) = x^m a(x^{-1}) = \sum_{i=0}^m a_{n-i} x^i$.
- Un système fondamental de T est $\{u(x), u'(x)\}$ de degré n ; $T(u_0, \dots, u_{n-1})^T = e_1$ et $T(u'_0, \dots, u'_{n-1})^T = -(0, \dots, t_{-1})^T$, $u_n = 0$, $u'_n = 1$.

Algorithme 2

Soit $T = \begin{pmatrix} t_0 & \dots & t_{-n+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n-1} & \dots & t_0 \end{pmatrix}$ une matrice de Toeplitz

Système fondamental et fonction génératrice

Définitions

- Pour un vecteur $(a_i)_{i=0,\dots,m}$ on associe le polynôme $a(x) = \sum_{i=0}^m a_i x^i$ et $\hat{a}(x) = x^m a(x^{-1}) = \sum_{i=0}^m a_{n-i} x^i$.
- Un système fondamental de T est $\{u(x), u'(x)\}$ de degré n ; $T(u_0, \dots, u_{n-1})^T = e_1$ et $T(u'_0, \dots, u'_{n-1})^T = -(0, \dots, t_{-1})^T$, $u_n = 0$, $u'_n = 1$.
- La fonction génératrice d'une matrice $M = (m_{i,j})_{i,j=0}^{p,q}$ est le polynôme $M(x, y) = \sum_{i,j=0}^{p,q} m_{i,j} x^i y^j$.

Fonction génératrice de T^{-1}

- **Théorème** $T^{-1}(x, y) = \frac{u(x)\hat{u}'(y) - u'(x)\hat{u}(y)}{1 - xy}$.
- **Corollaire** $T^{-1} = \frac{1}{2}F_{-}^{-1}(D_{-}(u)F_{-}F_{+}^{-1}D_{+}(u') - D_{-}(u')F_{-}F_{+}^{-1}D_{+}(u))DF_{+}$.

Fonction génératrice de T^{-1}

- **Théorème** $T^{-1}(x, y) = \frac{u(x)\hat{u}'(y) - u'(x)\hat{u}(y)}{1 - xy}$.
- **Corollaire** $T^{-1} = \frac{1}{2}F_-^{-1}(D_-(u)F_-F_+^{-1}D_+(u') - D_-(u')F_-F_+^{-1}D_+(u))DF_+$.
- **Définition** On définit $T(x) = \sum_{i=-n+1}^{n-1} t_i x^i$.
- **Proposition** $\{u(x), u'(x)\}$ est système fondamental de T ssi $\exists v(x), v'(x)$ de degré n avec $v_n = 1, v'_n = 0$, tels que

$$\begin{cases} T(\omega_k)u(\omega_k) + \omega_k^n v(\omega_k) = 0 & k = 0, \dots, 2n-1 \\ T(\omega_k)u'(\omega_k) + \omega_k^n v'(\omega_k) = 0 & \omega_k^{2n} = 1 \end{cases}$$

- 1 Définitions&Exemples
- 2 Le gain en utilisant les matrices structurées
 - Multiplication rapide
 - Résolution des systèmes linéaires
- 3 Relation entre matrices de Toeplitz et syzygies
- 4 Matrices de Toeplitz par blocs Toeplitz (TBT)
 - Généralisation du cas scalaire
 - TBT et syzygies

Problème

$$Tu = g$$

$$\text{avec } T = \begin{pmatrix} t_0 & \dots & t_{-n+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n-1} & \dots & t_0 \end{pmatrix}$$

$$u = (u_0, \dots, u_{n-1}), \quad g = (g_0, \dots, g_{n-1})$$

Problème

$$Tu = g$$

$$\text{avec } T = \begin{pmatrix} t_0 & \dots & t_{-n+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n-1} & \dots & t_0 \end{pmatrix}$$

$$u = (u_0, \dots, u_{n-1}), \quad g = (g_0, \dots, g_{n-1})$$

Définition

$$T(x) = \sum_{i=-n+1}^{n-1} t_i x^i, \quad u(x) = \sum_{i=0}^{n-1} u_i x^i, \quad g(x) = \sum_{i=0}^{n-1} g_i x^i$$

$$\tilde{T}(x) = \sum_{i=0}^{2n-1} \tilde{t}_i x^i, \quad \tilde{t}_i = \begin{cases} t_i & \text{si } i < n \\ t_{i-2n} & \text{si } i \geq n \end{cases}$$

Problème

$$Tu = g$$

$$\text{avec } T = \begin{pmatrix} t_0 & \dots & t_{-n+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n-1} & \dots & t_0 \end{pmatrix}$$

$$u = (u_0, \dots, u_{n-1}), \quad g = (g_0, \dots, g_{n-1})$$

Définition

$$T(x) = \sum_{i=-n+1}^{n-1} t_i x^i, \quad u(x) = \sum_{i=0}^{n-1} u_i x^i, \quad g(x) = \sum_{i=0}^{n-1} g_i x^i$$

$$\tilde{T}(x) = \sum_{i=0}^{2n-1} \tilde{t}_i x^i, \quad \tilde{t}_i = \begin{cases} t_i & \text{si } i < n \\ t_{i-2n} & \text{si } i \geq n \end{cases}$$

$E = \{1, \dots, x^{n-1}\}$, et Π_E est la projection sur l'espace vectoriel engendré par E .

Théorème

$$Tu = g \Leftrightarrow \Pi_E(T(x)u(x)) = g(x)$$

Théorème

$$Tu = g \Leftrightarrow \Pi_E(T(x)u(x)) = g(x)$$

remarque

- $\Pi_E(T(x)u(x)) = T(x)u(x) - x^{-n}A(x) - x^nB(x)$ avec $\deg A(x) \leq n - 1$ et $\deg B(x) \leq n - 1$
- $\tilde{T}(\omega_j)u(\omega_j) + \omega_j^n v(\omega_j) - g(\omega_j) = 0$ pour $\omega_j^{2n} = 1$
donc $\exists w(x)$ de degré $\leq n - 1$ tel que
$$\tilde{T}(x)u(x) + x^n v(x) + (x^{2n} - 1)w(x) = g(x)$$

Théorème

$$Tu = g \Leftrightarrow \Pi_E(T(x)u(x)) = g(x)$$

remarque

- $\Pi_E(T(x)u(x)) = T(x)u(x) - x^{-n}A(x) - x^nB(x)$ avec $\deg A(x) \leq n - 1$ et $\deg B(x) \leq n - 1$
- $\tilde{T}(\omega_j)u(\omega_j) + \omega_j^n v(\omega_j) - g(\omega_j) = 0$ pour $\omega_j^{2n} = 1$
donc $\exists w(x)$ de degré $\leq n - 1$ tel que
$$\tilde{T}(x)u(x) + x^n v(x) + (x^{2n} - 1)w(x) = g(x)$$

Définition

Pour $(a, b, c) \in \mathbb{K}[x]^3$ et $d \in \mathbb{K}[x]$ on définit

- $\mathcal{L}(a, b, c) = \{(p, q, r) \in \mathbb{K}[x]^3; ap + bq + cr = 0\}$
- $\mathcal{L}(a, b, c; d) = \{(p, q, r) \in \mathbb{K}[x]^3; ap + bq + cr = d\}$

Proposition

Pour $(a, b, c) \in \mathbb{K}[x]^3$, le $\mathbb{K}[x]$ -module $\mathcal{L}(a, b, c)$ est libre de rang 2.

Proposition

Pour $(a, b, c) \in \mathbb{K}[x]^3$, le $\mathbb{K}[x]$ -module $\mathcal{L}(a, b, c)$ est libre de rang 2.

Définition

Une μ -base de $\mathcal{L}(a, b, c)$ est une base $(p, q, r), (p', q', r')$ de $\mathcal{L}(a, b, c)$ avec $\mu = \deg(p, q, r) \leq \deg(p', q', r')$

Proposition

Pour $(a, b, c) \in \mathbb{K}[x]^3$, le $\mathbb{K}[x]$ -module $\mathcal{L}(a, b, c)$ est libre de rang 2.

Définition

Une μ -base de $\mathcal{L}(a, b, c)$ est une base $(p, q, r), (p', q', r')$ de $\mathcal{L}(a, b, c)$ avec $\mu = \deg(p, q, r) \leq \deg(p', q', r')$

Théorème

$\mathcal{L}(\tilde{T}(x), x^n, x^{2n} - 1)$ admet une n -base avec $n = \deg(p, q, r) = \deg(p', q', r')$

Proposition

Pour $(a, b, c) \in \mathbb{K}[x]^3$, le $\mathbb{K}[x]$ -module $\mathcal{L}(a, b, c)$ est libre de rang 2.

Définition

Une μ -base de $\mathcal{L}(a, b, c)$ est une base $(p, q, r), (p', q', r')$ de $\mathcal{L}(a, b, c)$ avec $\mu = \deg(p, q, r) \leq \deg(p', q', r')$

Théorème

$\mathcal{L}(\tilde{T}(x), x^n, x^{2n} - 1)$ admet une n -base avec $n = \deg(p, q, r) = \deg(p', q', r')$

Proposition

$\mathcal{L}(\tilde{T}(x), x^n, x^{2n} - 1) \cap \mathbb{K}[x]_{n-1} = (0, 0, 0)$.

Théorème

u solution de $Tu = g \Leftrightarrow \exists v(x), w(x) \in \mathbb{K}[x]_{n-1}$ tel que

$$(u(x), v(x), w(x)) \in \mathcal{L}(\tilde{T}(x), x^n, x^{2n} - 1; g(x)) \cap \mathbb{K}[x]_{n-1}$$

Théorème

u solution de $Tu = g \Leftrightarrow \exists v(x), w(x) \in \mathbb{K}[x]_{n-1}$ tel que

$$(u(x), v(x), w(x)) \in \mathcal{L}(\tilde{T}(x), x^n, x^{2n} - 1; g(x)) \cap \mathbb{K}[x]_{n-1}$$

Lemme

$\mathcal{L}(\tilde{T}(x), x^n, x^{2n} - 1; g(x)) \cap \mathbb{K}[x]_{n-1}$ contient un seul élément.

Théorème

u solution de $Tu = g \Leftrightarrow \exists v(x), w(x) \in \mathbb{K}[x]_{n-1}$ tel que

$$(u(x), v(x), w(x)) \in \mathcal{L}(\tilde{T}(x), x^n, x^{2n} - 1; g(x)) \cap \mathbb{K}[x]_{n-1}$$

Lemme

$\mathcal{L}(\tilde{T}(x), x^n, x^{2n} - 1; g(x)) \cap \mathbb{K}[x]_{n-1}$ contient un seul élément.

Proposition

Le reste de division de $\begin{pmatrix} 0 \\ x^n g(x) \\ g(x) \end{pmatrix}$ par $\begin{pmatrix} p & p' \\ q & q' \\ r & r' \end{pmatrix}$ est le vecteur solution donné par le théorème précédent

Proposition

Un système fondamental de T donne une n -base de $\mathcal{L}(\tilde{T}(x), x^n, x^{2n} - 1)$

- 1 Définitions&Exemples
- 2 Le gain en utilisant les matrices structurées
 - Multiplication rapide
 - Résolution des systèmes linéaires
- 3 Relation entre matrices de Toeplitz et syzygies
- 4 Matrices de Toeplitz par blocs Toeplitz (TBT)
 - Généralisation du cas scalaire
 - TBT et syzygies

$$T = \begin{pmatrix} t_{0,0} & \cdots & t_{-m+1,0} & | & & | & t_{0,-n+1} & \cdots & t_{-m+1,-n+1} \\ \vdots & \ddots & \vdots & & & & \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{m-1,0} & \cdots & t_{0,0} & & & & t_{m-1,-n+1} & \cdots & t_{0,-n+1} \\ \hline & & & & & & & & \\ \hline t_{0,n-1} & \cdots & t_{-m+1,n-1} & | & & | & t_{0,0} & \cdots & t_{-m+1,0} \\ \vdots & \ddots & \vdots & & & & \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{m-1,n-1} & \cdots & t_{0,n-1} & & & & t_{m-1,0} & \cdots & t_{0,0} \end{pmatrix}$$

$$= (t_{\alpha-\beta})_{\alpha \in E, \beta \in E}; E = \{(i, j); 0 \leq i \leq m-1, 0 \leq j \leq n-1\}$$

Multiplication rapide

Si v est un vecteur de taille $m.n$, $T.v$ peut se faire en $\mathcal{O}(mn \ln mn)$.

Multiplication rapide

Si v est un vecteur de taille $m.n$, $T.v$ peut se faire en $\mathcal{O}(mn \ln mn)$.

Remarques importants : Généralisation du cas scalaire

Soient T_1, T_2 2 matrices TBT de même taille.

①

- T_1^{-1} est structurées par blocs.
- $T_1 T_2$ sont structurées par blocs
- Le complement de Schur S d'une sous matrice (des blocs) est structuré par blocs.

Multiplication rapide

Si v est un vecteur de taille $m.n$, $T.v$ peut se faire en $\mathcal{O}(mn \ln mn)$.

Remarques importants : Généralisation du cas scalaire

Soient T_1, T_2 2 matrices TBT de même taille.

1

- T_1^{-1} est structurées par blocs.
- $T_1 T_2$ sont structurées par blocs
- Le complement de Schur S d'une sous matrice (des blocs) est structuré par blocs.

2

Ni T_1^{-1} , ni $T_1 T_2$, ni S n'ont les blocs structurés.

Problème

$$Tu = g$$

$$T = (t_{\alpha-\beta})_{\alpha,\beta \in E} \in \mathbb{K}^{mn \times mn}, \quad g = (g_\alpha)_{\alpha \in E} \text{ et } u = (u_\alpha)_{\alpha \in E}$$

Problème

$$Tu = g$$

$$T = (t_{\alpha-\beta})_{\alpha,\beta \in E} \in \mathbb{K}^{mn \times mn}, \quad g = (g_\alpha)_{\alpha \in E} \text{ et } u = (u_\alpha)_{\alpha \in E}$$

Définition

$$T(x, y) = \sum_{(i,j) \in E-E} t_{i,j} x^i y^j, \quad u(x, y) = \sum_{(i,j) \in E} u_{i,j} x^i y^j$$

$$\tilde{T}(x, y) = \sum_{(i,j) \in F} \tilde{t}_{i,j} x^i y^j, \text{ avec}$$

$$\tilde{t}_{i,j} = \begin{cases} t_{i,j} & \text{si } i < m, j < n \\ t_{i-2m,j} & \text{si } i \geq m, j < n \\ t_{i,j-2n} & \text{si } i < m, j \geq n \\ t_{i-2m,j-2n} & \text{si } i \geq m, j \geq n \end{cases}$$

Théorème

$$Tu = g \Leftrightarrow \Pi_E(T(x, y)u(x, y)) = g(x, y)$$

Théorème

$$Tu = g \Leftrightarrow \Pi_E(T(x, y)u(x, y)) = g(x, y)$$

Proposition

u solution de $Tu = g \Leftrightarrow \exists h_1, \dots, h_8 \in \mathbb{K}[x, y]_{\substack{m-1 \\ n-1}};$
 $(u(x, y), h_1(x, y), \dots, h_8(x, y)) \in \mathcal{L}(\tilde{T}(x, y), x^m, x^{2m} - 1, y^n,$
 $(x^{2m} - 1)y^n, y^{2n} - 1, x^m(y^{2n} - 1), (x^{2m} - 1)(y^{2n} - 1); g(x, y))$

Théorème

$$Tu = g \Leftrightarrow \Pi_E(T(x, y)u(x, y)) = g(x, y)$$

Proposition

u solution de $Tu = g \Leftrightarrow \exists h_1, \dots, h_8 \in \mathbb{K}[x, y]_{\substack{m-1 \\ n-1}};$
 $(u(x, y), h_1(x, y), \dots, h_8(x, y)) \in \mathcal{L}(\tilde{T}(x, y), x^m, x^{2m} - 1, y^n,$
 $(x^{2m} - 1)y^n, y^{2n} - 1, x^m(y^{2n} - 1), (x^{2m} - 1)(y^{2n} - 1); g(x, y))$

Théorème

$(a_i)_{i=1, \dots, n} \in \mathbb{K}[x, y]^n$. le $\mathbb{K}[x, y]$ -module $\mathcal{L}(a_1, \dots, a_n)$ est libre de rang $n - 1$.

Théorème

$$Tu = g \Leftrightarrow \Pi_E(T(x, y)u(x, y)) = g(x, y)$$

Proposition

u solution de $Tu = g \Leftrightarrow \exists h_1, \dots, h_8 \in \mathbb{K}[x, y]_{\substack{m-1 \\ n-1}};$
 $(u(x, y), h_1(x, y), \dots, h_8(x, y)) \in \mathcal{L}(\tilde{T}(x, y), x^m, x^{2m} - 1, y^n,$
 $(x^{2m} - 1)y^n, y^{2n} - 1, x^m(y^{2n} - 1), (x^{2m} - 1)(y^{2n} - 1); g(x, y))$

Théorème

$(a_i)_{i=1, \dots, n} \in \mathbb{K}[x, y]^n$. le $\mathbb{K}[x, y]$ -module $\mathcal{L}(a_1, \dots, a_n)$ est libre de rang $n - 1$.

Proposition

$$\mathcal{L}(\mathbf{T}) \cap \mathbb{K}[x, y]_{\substack{m-1 \\ n-1}} = (0, \dots, 0).$$

Définition

Un système fondamental de T est

$$\{u_1(x, y), u_2(x, y), u_3(x, y)\} \in \mathbb{K}[x, y]_{\substack{m-1 \\ n-1}}^9;$$

$$\mathbf{T}.u_1 = \tilde{T}(x, y)x^m, \quad \mathbf{T}.u_2 = \tilde{T}(x, y)y^n, \quad \mathbf{T}.u_3 = 1$$

Définition

Un système fondamental de T est

$$\{u_1(x, y), u_2(x, y), u_3(x, y)\} \in \mathbb{K}[x, y]_{\substack{m-1 \\ n-1}}^9;$$

$$\mathbf{T}.u_1 = \tilde{T}(x, y)x^m, \quad \mathbf{T}.u_2 = \tilde{T}(x, y)y^n, \quad \mathbf{T}.u_3 = 1$$

Définition

$\sigma_1, \dots, \sigma_9$ est la base canonique de $\mathbb{K}[x, y]^9$

Définition

Un système fondamental de T est

$$\{u_1(x, y), u_2(x, y), u_3(x, y)\} \in \mathbb{K}[x, y]_{m-1}^{n-1};$$

$$\mathbf{T}.u_1 = \tilde{T}(x, y)x^m, \quad \mathbf{T}.u_2 = \tilde{T}(x, y)y^n, \quad \mathbf{T}.u_3 = 1$$

Définition

$\sigma_1, \dots, \sigma_9$ est la base canonique de $\mathbb{K}[x, y]^9$

Proposition

Les relations :

$$\begin{cases} \rho_1 = x^m \sigma_1 - u_1 & \rho_5 = y^n \sigma_2 - \sigma_5 \\ \rho_2 = y^n \sigma_1 - u_2 & \rho_6 = x^m \sigma_4 - \sigma_5 \\ \rho_3 = x^m \sigma_2 - \sigma_3 - u_3 & \rho_7 = x^m \sigma_5 - \sigma_6 + \sigma_4 \\ \rho_4 = y^n \sigma_4 - \sigma_7 - u_3 & \rho_8 = y^n \sigma_5 - \sigma_8 + \sigma_2 \end{cases}$$

forment une base de $\mathcal{L}(\mathbf{T})$

Remarque&Définition

On s'intéresse au calcul des coefficients de $\sigma_1, \sigma_3, \sigma_4, \sigma_5$ de ρ_1, ρ_2, ρ_3 .