

Equazioni di Sylvester e Prodotti di Kronecker

Note Title

2024-03-01

$$AX - XB = C$$

$$\boxed{A} \cdot \boxed{X} - \boxed{X} \cdot \boxed{B} = \boxed{C}$$

$$C \in \mathbb{C}^{m \times n}$$

$$A \in \mathbb{C}^{m \times m}$$

$$B \in \mathbb{C}^{n \times n}$$

$$X \in \mathbb{C}^{m \times n}$$

Cerchiamo X dati A, B, C

È un sistema lineare nelle entrate di X

$$\boxed{M} \cdot \begin{matrix} \uparrow \\ \text{entrate della } X \end{matrix} = \begin{matrix} \uparrow \\ \text{entrate della } C \end{matrix}$$

Definizione: dato $X \in \mathbb{C}^{m \times n}$

$$X = \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{12} & \dots & x_{2n} \\ \vdots & & & \\ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{mn} \end{bmatrix}$$

$$\text{vec } X = \begin{bmatrix} x_{11} \\ x_{21} \\ \vdots \\ x_{m1} \\ x_{12} \\ x_{22} \\ \vdots \\ x_{m2} \\ \vdots \\ x_{1n} \\ x_{2n} \\ \vdots \\ x_{mn} \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{mn}$$

$$\text{vec}: \mathbb{C}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{C}^{mn}$$

x_{ij} va a finire in posizione $i + m(j-1)$

Problema: una mappa come $X \mapsto AXB$ è lineare nelle entrate della X . Qual è la matrice M tale che

$$M \cdot \text{vec}(X) = \text{vec}(AXB) \quad ?$$

$$X \in \mathbb{C}^{m \times n}$$

$$A \in \mathbb{C}^{p \times m}$$

$$B \in \mathbb{C}^{n \times q}$$

$$(AXB)_{li} = \sum_j (AX)_{lj} B_{ji} = \sum_i \sum_j A_{li} X_{ij} B_{ji}$$

$$= \left[\begin{array}{c|c|c} A_{l1}B_{1i} & A_{l2}B_{2i} & \dots & A_{lm}B_{mi} \\ \hline \vdots & \vdots & & \vdots \\ \hline A_{li}B_{1i} & A_{li}B_{2i} & \dots & A_{li}B_{ni} \end{array} \right] \cdot \begin{bmatrix} X_{11} \\ X_{21} \\ \vdots \\ X_{m1} \\ X_{12} \\ X_{22} \\ \vdots \\ X_{m2} \\ \vdots \\ X_{in} \\ \vdots \\ X_{mn} \end{bmatrix}$$

= tanti blocchetti fatti con la riga l-esima di A moltiplicate per un elemento della colonna l-esima di B

La matrice M ha come righe questi vettori

$$\text{vec}(AXB) = \underbrace{\begin{bmatrix} A \cdot b_{11} & A \cdot b_{21} & \dots & A \cdot b_{n1} \\ A \cdot b_{12} & A \cdot b_{22} & \dots & A \cdot b_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A \cdot b_{1q} & A \cdot b_{2q} & \dots & A \cdot b_{nq} \end{bmatrix}}_M \text{vec}(X)$$

Def: Il prodotto di Kronecker tra due matrici F e G

è la matrice a blocchi:

$$F \otimes G = \begin{bmatrix} f_{11}G & f_{12}G & \dots & f_{1m}G \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ f_{m1}G & \dots & \dots & f_{mn}G \end{bmatrix}$$

Con questa notazione, la matrice M di sopra è $M = B^T \otimes A$

Proprietà dei prodotti di Kronecker

- $(\alpha_1 A_1 + \alpha_2 A_2) \otimes B = \alpha_1 (A_1 \otimes B) + \alpha_2 (A_2 \otimes B)$
e analogamente nella seconda entità
- $\text{vec}(AXB) = (B^T \otimes A) \text{vec } X$ per ogni A, B, X tali che AXB ha senso

$\triangle$ È un trasposto anche se lavoriamo su $\mathbb{C}$, non un trasposto coniugato

- $(A \otimes B)(C \otimes D) = AC \otimes BD$ quando le dimensioni sono tali che AC, BD hanno senso

$$(A \otimes B)(C \otimes D) \text{vec } X = (A \otimes B) \cdot \text{vec}(DXC^T) \\ = \text{vec}(B(DXC^T)A^T) = \text{vec}((BD)X(AC)^T) = (AC \otimes BD) \text{vec } X$$

- $(F \otimes G)^T = F^T \otimes G^T$

- Se Q_1, Q_2 ortogonali (unitarie), allora $Q_1 \otimes Q_2$ è ortogonale (o unitaria): infatti,

$$Q_1 Q_1^T = I_m \quad Q_2 Q_2^T = I_n \text{ implica}$$

$$(Q_1 \otimes Q_2)(Q_1 \otimes Q_2)^T = Q_1 Q_1^T \otimes Q_2 Q_2^T = I_m \otimes I_n = I_{mn}$$

$$\begin{bmatrix} 1 \cdot I & 0 \cdot I & \dots & 0 \cdot I \\ 0 \cdot I & 1 \cdot I & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \cdot I \\ 0 \cdot I & \dots & 0 \cdot I & 1 \cdot I \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 3 & -1 \\ 0 & 0 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \otimes \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 6 & -1 & -2 \\ 9 & 12 & -3 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 2 & 4 \\ 3 & 4 & 4 & 8 \end{bmatrix}$$

• Nello stesso modo, si possono ottenere decomposizioni di $F \otimes G$ a partire da decomposizioni dei fattori.

Ad esempio,

$$F = U_F S_F V_F^*$$

$$G = U_G S_G V_G^*$$

$$F \otimes G = U_F S_F V_F^* \otimes U_G S_G V_G^* = \underbrace{(U_F \otimes U_G)}_{\text{ortogonale}} \underbrace{(S_F \otimes S_G)}_{\text{diagonale}} \underbrace{(V_F \otimes V_G)^*}_{\text{ortogonale}}$$

è una SVD (a parte riordinare gli elementi sulla diagonale)

$$\|F \otimes G\| = \sigma_{\max}(F \otimes G) = \sigma_{\max}(F) \sigma_{\max}(G) = \|F\| \cdot \|G\|$$

$$S_F = \begin{bmatrix} \sigma_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \sigma_m \end{bmatrix} \quad S_G = \begin{bmatrix} \tau_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \tau_n \end{bmatrix}$$

$$S_F \otimes S_G = \begin{bmatrix} \sigma_1 \tau_1 & & & \\ & \sigma_1 \tau_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_1 \tau_n \\ \vdots & & & \\ \sigma_2 \tau_1 & & & \\ & \sigma_2 \tau_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_2 \tau_n \\ \vdots & & & \\ \sigma_m \tau_1 & & & \\ & \sigma_m \tau_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_m \tau_n \end{bmatrix}$$

più grande

• $F \otimes G = \Pi (G \otimes F) \Pi^T$ per un'opportuna matrice di

permutazione.

Teo: L'equazione di Sylvester

$$AX - XB = C$$

$$A \in \mathbb{C}^{m \times m} \quad B \in \mathbb{C}^{n \times n} \quad C, X \in \mathbb{C}^{m \times n}$$

ammette soluzione unica se e solo se
 A e B non hanno autovalori in comune
 $\Lambda(A) \cap \Lambda(B) = \emptyset$

Dim: l'equazione si riscrive come

$$\begin{aligned} \text{vec}(C) &= \text{vec}(AX \overset{I_n}{\text{}}) - \text{vec}(XB \underset{I_m}{\text{}}) = (\overset{n \times n}{I_n} \otimes \overset{m \times m}{A}) \text{vec } X - (\overset{n \times n}{B^T} \otimes \overset{m \times m}{I_m}) \text{vec } X \\ &= \underbrace{(\overset{n \times n}{I_n} \otimes \overset{m \times m}{A} - \overset{n \times n}{B^T} \otimes \overset{m \times m}{I_m})}_{\substack{M \\ m \times n \times m}} \text{vec } X \end{aligned}$$

Esiste unica X che risolve questo sistema se e solo se M è invertibile.

Prendiamo $A = U_A T_A U_A^*$, $B = U_B T_B U_B^*$
 forme di Schur (U_A, U_B unitarie, T_A, T_B upper triangular)

$$\begin{aligned} M &= I_n \otimes A - B^T \otimes I_m = U_B U_B^* \otimes U_A T_A U_A^* - U_B T_B U_B^* \otimes U_A U_A^* \\ &= \underbrace{(U_B \otimes U_A)}_{\text{unitaria}} \underbrace{(I \otimes T_A - T_B \otimes I)}_{\Phi} \underbrace{(U_B \otimes U_A)^*}_{\text{unitaria}^*} \end{aligned}$$

$$\begin{bmatrix} \text{diagonal blocks} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \text{diagonal blocks} \end{bmatrix} = \text{Triangolare superiore}$$

Sulle diagonali ho chisemano $(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m) = \text{diag}(T_A) = \Lambda(A)$
 $(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n) = \text{diag}(T_B) = \Lambda(B^T)$

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_m \\ & & & & \ddots \\ & & & & & \lambda_m \\ & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & \lambda_1 \\ & & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & & \lambda_m \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \mu_1 & & & \\ & \mu_1 & & \\ & & \mu_2 & \\ & & & \ddots \\ & & & & \mu_2 \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & \mu_n \\ & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & \mu_n \end{bmatrix} = \Lambda(B)$$

Sulle diagonali abbiamo le differenze $\lambda_i - \mu_j$ $i=1, \dots, m$
 $j=1, \dots, n$

$$\Lambda(M) = \{ \lambda_i - \mu_j, i=1, \dots, m, j=1, \dots, n \}$$

contiene lo 0 se e solo se ci sono un $\lambda_i \in \Lambda(A)$
e $\mu_j \in \Lambda(B)$ con $\lambda_i = \mu_j$.

Esempio Matlab: costruisco M e risolvo il sist. lineare

Problema: risolvere un sist. lineare $m \times m$ costa
 $O(m^3 n^3)$

Idea migliore: algoritmo di Bartels-Stewart

Idea: risolvere invertendo pezzo per pezzo la dec. di Schur

$$M = (U_B \otimes U_A) \left(I \otimes T_A - T_B \otimes I \right) (U_B \otimes U_A)^*$$

$$\text{vec } X = M^{-1} \text{vec } C = (U_B \otimes U_A) \left(I \otimes T_A - T_B \otimes I \right)^{-1} (U_B \otimes U_A)^* \text{vec } C$$

$$(U_B^* \otimes U_A^*) \cdot \text{vec } C = \text{vec} \left[U_A^* C (U_B^*)^T \right] = d$$

$$\text{costo } O(m^3 + n^3) = O(\max(m, n)^3)$$

$e = (I \otimes T_A - T_B \otimes I)^{-1} d$ si calcola per sost. all'incirca
 È triangolare superiore con $O(m^3 + n^3)$ zeri

$$\begin{bmatrix} \times & & & \\ & \times & & \\ & & \times & \\ & & & \ddots \\ & & & & \times \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ & \times & \times & \times \\ & & \times & \times \\ & & & \times \end{bmatrix}$$

$\text{vec } X = (U_B \otimes U_A)$ e si calcola come sopra.

Possiamo ottenere lo stesso algoritmo manipolando l'equazione

$$A = U_A T_A U_A^* \quad B^T = U_B T_B U_B^* \quad B = \underbrace{\bar{U}_B}_{L_B} \underbrace{T_B^T}_{L_B} \bar{U}_B^T$$

$$AX - XB = C \quad U_A T_A U_A^* X - X \bar{U}_B L_B U_B^T = C$$

Moltiplico a sx per U_A^* e a dx per $\bar{U}_B$:

$$T_A \underbrace{U_A^* X \bar{U}_B}_Y - \underbrace{U_A^* X \bar{U}_B}_Y L_B = \underbrace{U_A^* C \bar{U}_B}_D$$

Questa è un'altra eq. di Sylvester

$$T_A Y - Y L_B = D$$

con coefficienti uno triag. superiore, l'altro triag. inferiore

$$\begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ & \times & \times & \times \\ & & \times & \times \\ & & & \times \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \times & & & \\ \times & \times & & \\ \times & \times & \times & \\ \times & \times & \times & \times \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

Equazione da corrispondere all'elemento (4,3)

$$(T_A)_{44} Y_{43} - Y_{43} (L_B)_{33} = D_{43} \rightarrow Y_{43} = \frac{D_{43}}{(T_A)_{44} - (L_B)_{33}}$$

Una volta calcolato, mi calcolo quello sopra: (3,3)

$$(T_A)_{33} Y_{33} + (T_A)_{34} Y_{43} - Y_{33} (L_B)_{33} = D_{33}$$

$$Y_{33} = \frac{D_{33} - (T_A)_{34} Y_{43}}{(T_A)_{33} - (L_B)_{33}}$$

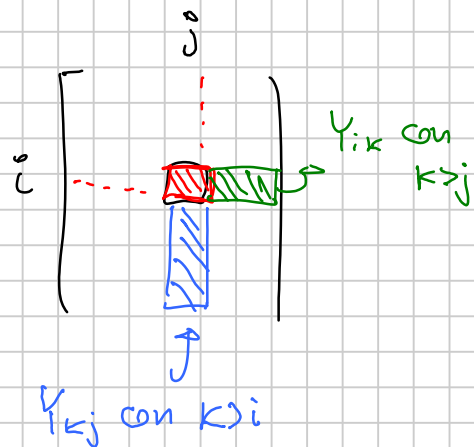
Equazione di posto (i,j):

$$\sum_{k \geq i} (T_A)_{ik} Y_{kj} - \sum_{k \geq j} Y_{ik} (L_B)_{kj} = D_{ij}$$

Isolo Y_{ij} :

$$(T_A)_{ii} Y_{ij} - Y_{ij} (L_B)_{jj} = D_{ij} - \sum_{k \geq i} (T_A)_{ik} Y_{kj} + \sum_{k \geq j} Y_{ik} (L_B)_{kj}$$

$$Y_{ij} = \frac{D_{ij} - \sum_{k \geq i} \dots + \sum_{k \geq j} \dots}{(T_A)_{ii} - (L_B)_{jj}}$$



12	8	4
11	3	3
10	6	2
9	5	1

Una volta calcolato Y , ottengo X da

$$Y = U_A^* X U_B \Leftrightarrow X = U_A Y U_B^T$$

Costo: 2 forme di Schur $O(n^3)$ e $O(n^3)$
+ prodotti matrice-vettore + sostituz. all'indietro

$$O(mn(m+n))$$

$$O(mn(m+n))$$