

CALCOLO NUMERICO E MATLAB

Docenti: C. Canuto, S. Falletta, S. Pieraccini

Esercitazione 4

Argomento: Fattorizzazioni di Choleski, riflessioni di Householder e fattorizzazioni QR

1. Siano $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$ tre vettori colonna di ordine n , linearmente indipendenti tra loro (ad esempio, generati casualmente).

Trovare tre combinazioni lineari di tali vettori

$$\mathbf{w}_1 = c_{11}\mathbf{v}_1 + c_{21}\mathbf{v}_2 + c_{31}\mathbf{v}_3$$

$$\mathbf{w}_2 = c_{12}\mathbf{v}_1 + c_{22}\mathbf{v}_2 + c_{32}\mathbf{v}_3$$

$$\mathbf{w}_3 = c_{13}\mathbf{v}_1 + c_{23}\mathbf{v}_2 + c_{33}\mathbf{v}_3$$

che formino un sistema ortonormale, ossia tali che $\mathbf{w}_p^T \mathbf{w}_q = \delta_{pq}$ per $1 \leq p, q \leq 3$.

2. Dati due vettori non nulli \mathbf{v} e \mathbf{w} di ordine n , costruire una matrice \mathbf{A} che trasformi \mathbf{v} in \mathbf{w} (cioè tale che $\mathbf{A}\mathbf{v} = \mathbf{w}$) usando una opportuna matrice di riflessione di Householder.
3. (a) Generare una matrice pseudo-casuale \mathbf{A} di ordine n ;
(b) calcolare la fattorizzazione QR della matrice \mathbf{A} ;
(c) usare i fattori \mathbf{Q} ed \mathbf{R} per risolvere un sistema lineare $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$;
(d) facendo variare l'ordine della matrice, valutare la differenza di costo computazionale tra il calcolo della fattorizzazione LU di \mathbf{A} e quello della fattorizzazione QR .
4. Se \mathbf{A} è una matrice a banda (per esempio tridiagonale, pentadiagonale, etc.), che struttura hanno i suoi fattori \mathbf{Q} ed \mathbf{R} ?

Fare qualche esperimento con Matlab per capire come vanno le cose...

RISPOSTE

1. Poniamo $\mathbf{V} = (\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3)$, $\mathbf{W} = (\mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2, \mathbf{w}_3)$ e sia $\mathbf{C} = (c_{ij})$ la matrice incognita dei coefficienti. Si ha $\mathbf{W} = \mathbf{V}\mathbf{C}$.

La condizione di sistema ortonormale equivale a

$$\mathbf{W}^T \mathbf{W} = \mathbf{I},$$

ossia

$$\mathbf{C}^T \mathbf{V}^T \mathbf{V} \mathbf{C} = \mathbf{I}.$$

La matrice $\mathbf{A} = \mathbf{V}^T \mathbf{V}$ di ordine 3 è simmetrica e definita-positiva (grazie alla lineare indipendenza dei vettori \mathbf{v}_i), dunque possiamo fattorizzare la matrice in forma di Choleski $\mathbf{A} = \mathbf{R}^T \mathbf{R}$. Abbiamo quindi

$$\mathbf{C}^T \mathbf{R}^T \mathbf{R} \mathbf{C} = (\mathbf{R} \mathbf{C})^T (\mathbf{R} \mathbf{C}) = \mathbf{I},$$

ed è dunque sufficiente imporre $\mathbf{R} \mathbf{C} = \mathbf{I}$, ossia definire $\mathbf{C} = \mathbf{R}^{-1}$.

Si noti che \mathbf{C} è triangolare superiore in quanto inversa della triangolare superiore \mathbf{R} , dunque \mathbf{w}_1 è un multiplo di \mathbf{v}_1 , \mathbf{w}_2 è una combinazione lineare di \mathbf{v}_1 e \mathbf{v}_2 , mentre \mathbf{w}_3 è una combinazione lineare di tutti e tre i vettori \mathbf{v}_i . La procedura indicata rappresenta dunque la formulazione matriciale del procedimento di ortonormalizzazione di Gram-Schmidt.

[Vedasi script Es4.1.m]

2. Una riflessione di Householder lascia invariata la norma del vettore riflesso, mentre \mathbf{v} e \mathbf{w} potrebbero avere norme diverse. Bisogna quindi considerare il multiplo di \mathbf{w}

$$\tilde{\mathbf{w}} = \frac{\|\mathbf{v}\|}{\|\mathbf{w}\|} \mathbf{w},$$

che ha la stessa norma di \mathbf{v} . A questo punto, si può riflettere \mathbf{v} su $\tilde{\mathbf{w}}$, mediante la matrice di Householder

$$\mathbf{H} = \mathbf{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T \quad \text{con} \quad \mathbf{u} = \frac{\tilde{\mathbf{w}} - \mathbf{v}}{\|\tilde{\mathbf{w}} - \mathbf{v}\|}.$$

Infine, si ottiene il vettore desiderato \mathbf{w} moltiplicando il risultato per $\frac{\|\mathbf{w}\|}{\|\mathbf{v}\|}$, ossia in definitiva si pone

$$\mathbf{A} = \frac{\|\mathbf{w}\|}{\|\mathbf{v}\|} \mathbf{H}.$$

[Vedasi script Es4.2.m]

3. Gli esperimenti mostrano che la fattorizzazione \mathbf{QR} è da 2 a 3 volte più costosa della fattorizzazione \mathbf{LU} (anche se i risultati ottenuti con il `toc-tic` sono molto aleatori...), ma fornisce risultati mediamente più precisi quando la matrice diventa malcondizionata.

[Vedasi script Es4.3.m]

4. Se \mathbf{A} è tridiagonale, allora \mathbf{Q} risulta avere forma di Hessenberg (tutte le sottodiagonali nulle tranne la prima) mentre \mathbf{R} ha tre diagonali non nulle (la diagonale principale e le prime due sopradiagonali).

Se invece \mathbf{A} è pentadiagonale, allora \mathbf{Q} risulta avere tutte le sottodiagonali nulle tranne la prima e la seconda, mentre \mathbf{R} ha cinque diagonali non nulle (la diagonale principale e le prime quattro sopradiagonali).