

Matrici sparse

Si dice che una matrice è sparsa se ha *tanti* coefficienti uguali a zero. (Una matrice tridiagonale è un esempio di matrice sparsa).

Se una matrice è sparsa è conveniente memorizzare solo dove si trovano gli elementi non nulli e il loro valore.

- ▶ Il comando `spars` di Matlab memorizza una matrice in questo modo.
- ▶ Il comando `nnz` restituisce il numero di elementi non nulli in una matrice.
- ▶ il comando `spy` *disegna* la struttura di una matrice.

I metodi diretti “riempiono” le matrici sparse

Metodi iterativi classici

$$A = P - N \quad P \text{ facilmente invertibile}$$

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b} \quad P\mathbf{x} = \mathbf{b} + N\mathbf{x} \quad \mathbf{x} = P^{-1}N\mathbf{x} + P^{-1}\mathbf{b}$$

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b} \Leftrightarrow \mathbf{x} = B\mathbf{x} + \mathbf{c}$$

Il metodo iterativo costruisce una successione di vettori $\{\mathbf{x}^{(k)}\}$ nel seguente modo

$\mathbf{x}^{(0)}$ assegnato

Per $k \geq 0$

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = B\mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{c}$$

Se questa successione converge a un limite (che chiamiamo \mathbf{x}^∞) questo limite è la soluzione del sistema lineare

$$A\mathbf{x}^\infty = \mathbf{b}$$

Esempi di metodi iterativi classici

Metodo di Jacobi $P = \text{diag}(\text{diag}(A))$

for $i = 1 : n$

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{i,i}} \left(b(i) - \sum_{j=1}^{i-1} a_{i,j} x_j^{(k)} - \sum_{j=i+1}^n a_{i,j} x_j^{(k)} \right)$$

Metodo di Gauss-Seidel $P = \text{tril}(A)$

for $i = 1 : n$

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{i,i}} \left(b(i) - \sum_{j=1}^{i-1} a_{i,j} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{i,j} x_j^{(k)} \right)$$

Esercizio

- ▶ Scrivere una funzione di Matlab che implementi il metodo di Jacobi. Fermare l'iterazioni quando $\|\mathbf{r}^{(k)}\| < \text{toll} * \|\mathbf{b}\|$.

(`norm(X,p)` "Matrix or vector norm.")

- ▶ Data la matrice simmetrica definita positiva $A = M * M'$ con

$$M = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 & 1 & 2 \\ -2 & 3 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & -2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & -1 & -1 & 3 \end{bmatrix}$$

usando i comandi di Matlab calcolare il raggio spettrale della matrice d'iterazione del metodo di Jacobi e del metodo di Gauss-Seidel.

Numero di condizionamento

`cond(X,p)` “Condition number” $\text{norm}(X,p) * \text{norm}(\text{inv}(X),p)$

`hilb(n)` “Hilbert matrix” $h_{i,j} = 1/(i + j - 1)$.

Esercizio

Sia A la matrice di Hilbert 8×8 sia $\mathbf{b} = A * \text{ones}(8, 1)$ e $\mathbf{c} = \mathbf{b} + 1.e - 10 * \text{rand}(8, 1)$.

- ▶ Usando i comandi di Matlab risolvere $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ e $A\mathbf{y} = \mathbf{c}$.
- ▶ Calcolare $\frac{\|\mathbf{x}-\mathbf{y}\|}{\|\mathbf{x}\|}$ e confrontare con $\frac{\|\mathbf{b}-\mathbf{c}\|}{\|\mathbf{b}\|}$.
- ▶ Calcolare il numero di condizionamento di A .
- ▶ Commentare i risultati.

Metodo del gradiente

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

con A una matrice simmetrica definita positiva

$\mathbf{x}^{(0)}$ assegnato

for $k \geq 0$

$$\mathbf{r}^{(k)} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(k)}$$

$$\alpha_k = \frac{[\mathbf{r}^{(k)}]^T \mathbf{r}^{(k)}}{[\mathbf{r}^{(k)}]^T A \mathbf{r}^{(k)}}$$

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \alpha_k \mathbf{r}^{(k)}$$

Metodo del gradiente coniugato

$\mathbf{x}^{(0)}$ assegnato, $\mathbf{r}^{(0)} = \mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x}^{(0)}$, $\mathbf{d}^{(0)} = \mathbf{r}^{(0)}$,

for $k \geq 0$

$$\alpha_k = \frac{[\mathbf{d}^{(k)}]^T \mathbf{r}^{(k)}}{[\mathbf{d}^{(k)}]^T \mathbf{A} \mathbf{d}^{(k)}}$$

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \alpha_k \mathbf{d}^{(k)}$$

$$\mathbf{r}^{(k+1)} = \mathbf{b} - \mathbf{A} \mathbf{x}^{(k+1)}$$

$$\beta_k = -\frac{[\mathbf{d}^{(k)}]^T \mathbf{A} \mathbf{r}^{(k+1)}}{[\mathbf{d}^{(k)}]^T \mathbf{A} \mathbf{d}^{(k)}}$$

$$\mathbf{d}^{(k+1)} = \mathbf{r}^{(k+1)} + \beta_k \mathbf{d}^{(k)}$$