

Esercitazione 5:

Sistemi a risoluzione immediata.

Ipotesi: Supponiamo le matrici non singolari.

Nota: Per verificare che si ha risolto correttamente il sistema lineare $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ basta calcolare la norma del residuo, ovvero $\|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|$.

Sistema diagonale

Il sistema lineare con $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ con \mathbf{A} matrice diagonale della forma

$$\begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

ha per soluzione il vettore $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ con

$$x_i = \frac{b_i}{a_{ii}}, \quad i = 1, \dots, n.$$

Esempio

Dato il sistema lineare

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

si ottiene la soluzione

$$x_1 = 3/1 = 3,$$

$$x_2 = 2/2 = 1,$$

$$x_3 = 3/3 = 1.$$

Sistema triangolare superiore

Il sistema lineare con $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ con \mathbf{A} matrice diagonale della forma

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

ha per soluzione il vettore $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ottenuto dall'algoritmo detto delle *sostituzioni all'indietro* corrispondente a

$$\begin{cases} x_n = \frac{b_n}{a_{nn}} \\ x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{k=i+1}^n a_{ik} x_k \right), \quad i = n-1, \dots, 1. \end{cases}$$

Esempio

Dato il sistema lineare

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 7 \\ 18 \end{bmatrix}$$

si ottiene la soluzione

$$x_3 = 18/6 = 3,$$

$$x_2 = (7 - 1 \cdot x_3)/2 = (7 - 1 \cdot 3)/2 = 2,$$

$$x_1 = (4 - 0 \cdot x_2 - 1 \cdot x_3)/1 = (4 - 0 \cdot 2 - 1 \cdot 3)/1 = 1.$$

cioè $\mathbf{x} = (1, 2, 3)^T$.

Sistema triangolare inferiore

Il sistema lineare con $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ con \mathbf{A} matrice diagonale della forma

$$\begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ a_{21} & a_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

ha per soluzione il vettore $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ottenuto dall'algoritmo detto delle *sostituzioni in avanti* corrispondente a

$$\begin{cases} x_1 = \frac{b_1}{a_{11}} \\ x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{k=1}^{i-1} a_{ik} x_k \right), \quad i = 2, \dots, n. \end{cases}$$

Esempio

Dato il sistema lineare

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 5 \\ 14 \end{bmatrix}$$

si ottiene la soluzione

$$\begin{aligned} x_1 &= 1/1 = 1, \\ x_2 &= (5 - 1 \cdot x_1)/2 = (5 - 1 \cdot 1)/2 = 2, \\ x_3 &= (14 - 1 \cdot x_1 - 2 \cdot x_2)/3 = (14 - 1 \cdot 1 - 2 \cdot 2)/3 = 3. \end{aligned}$$

cioè $\mathbf{x} = (1, 2, 3)^T$.

Sistema con matrice ortogonale

In tali sistemi la matrice \mathbf{A} è ortogonale, ovvero $\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A}^T$ pertanto la soluzione di $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ è data da $\mathbf{x} = \mathbf{A}^T \mathbf{b}$.

Esercizio 1

Scrivere una routine MatLab per risolvere un sistema diagonale.

La scelta dei dati del problema (matrice e vettore dei termini noti) è lasciata allo studente.

L'algoritmo risolutivo deve ricevere in ingresso la matrice diagonale \mathbf{A} , il vettore dei termini noti \mathbf{b} . In uscita, l'algoritmo deve restituire il vettore soluzione \mathbf{x} .

```

 $\mathbf{x} \leftarrow$  RisolviSistemaDiagonale (  $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{b}$  )
1  % inizializzo vettore  $\mathbf{x}$  a zero
2   $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{0}$ 
3  % ciclo sugli elementi diagonali della matrice (stesso indice)
4  for  $i \leftarrow 1$  to  $n$ 
5      % calcolo componente  $i$ -esima del vettore soluzione
6       $x_i \leftarrow \frac{b_i}{a_{ii}}$ 
7  end

```

Esercizio 2

Scrivere una routine MatLab per risolvere un sistema triangolare superiore.

La scelta dei dati del problema (matrice e vettore dei termini noti) è lasciata allo studente.

L'algoritmo risolutivo deve ricevere in ingresso la matrice triangolare superiore \mathbf{A} , il vettore dei termini noti \mathbf{b} . In uscita, l'algoritmo deve restituire il vettore soluzione \mathbf{x} .

Possono risultare utili i comandi `size` e `length`.

```
x ← RisolviSistemaTriSup ( A, b )
1  % inizializzo vettore x a zero
2  x ← 0
3  % calcolo soluzione dell'ultima componente di x
4   $x_n \leftarrow \frac{b_n}{a_{nn}}$ 
5  % ciclo sugli indici "all'indietro"
6  for i ← n - 1 to 1 by step -1
7      % inizializzo variabile per somma parziale
8      sumval ← 0
9      % ciclo sugli indici della sommatoria
10     for k ← i + 1 to n
11         % sommo al valore precedente il nuovo valore
12         sumval ← sumval +  $a_{ik}x_k$ 
13     end
14     % calcolo componente i-esima del vettore soluzione
15      $x_i \leftarrow \frac{1}{a_{ii}}(b_i - \text{sumval})$ 
16 end
```

Esercizio 3

Scrivere una routine MatLab per risolvere un sistema triangolare inferiore.

La scelta dei dati del problema (matrice e vettore dei termini noti) è lasciata allo studente.

L'algoritmo risolutivo deve ricevere in ingresso la matrice triangolare inferiore \mathbf{A} , il vettore dei termini noti \mathbf{b} . In uscita, l'algoritmo deve restituire il vettore soluzione \mathbf{x} .

```
 $\mathbf{x} \leftarrow \text{RisolviSistemaTriInf}(\mathbf{A}, \mathbf{b})$   
1 % inizializzo vettore x a zero  
2  $\mathbf{x} \leftarrow \mathbf{0}$   
3 % calcolo soluzione della prima componente di x  
4  $x_1 \leftarrow \frac{b_1}{a_{11}}$   
5 % ciclo sugli indici "in avanti"  
6 for  $i \leftarrow 2$  to  $n$   
7   % inizializzo variabile per somma parziale  
8   sumval  $\leftarrow 0$   
9   % ciclo sugli indici della sommatoria  
10  for  $k \leftarrow 1$  to  $i - 1$   
11    % sommo al valore precedente il nuovo valore  
12    sumval  $\leftarrow \text{sumval} + a_{ik}x_k$   
13  end  
14  % calcolo componente i-esima del vettore soluzione  
15   $x_i \leftarrow \frac{1}{a_{ii}}(b_i - \text{sumval})$   
16 end
```

Richiami di Teoria: Fattorizzazione/decomposizione LU.

Il metodo di eliminazione gaussiana realizza, in sostanza, la seguente fattorizzazione della matrice \mathbf{A} :

$$\mathbf{PA} = \mathbf{LU}$$

dove \mathbf{P} è un'opportuna matrice di permutazione, che tiene conto degli eventuali scambi di righe, \mathbf{L} è una matrice triangolare inferiore che contiene i moltiplicatori e con elementi sulla diagonale uguali a 1, e \mathbf{U} è la matrice triangolare superiore ottenuta dall'eliminazione gaussiana.

Osservazione 0 (matrice di permutazione): Scambiare la riga i con la riga j della matrice \mathbf{A} avviene mediante premoltiplicando la matrice \mathbf{A} mediante la matrice $\mathbf{P}^{(i,j)}$ di elementi:

$$\mathbf{P}_{rs}^{(i,j)} = \begin{cases} 1 & \text{se } r = s = 1, \dots, i-1, i+1, \dots, j-1, j+1, \dots, n, \\ 1 & \text{se } r = j, s = i \text{ o } r = i, s = j \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

dove, in pratica, una matrice di permutazione corrisponde alla matrice identità riordinata per righe. Inoltre, il prodotto di due matrici di permutazione è una matrice di permutazione. Nell'esempio seguente

$$\mathbf{PA} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 9 & 10 & 11 & 12 \\ 13 & 14 & 15 & 16 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 & 10 & 11 & 12 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 13 & 14 & 15 & 16 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \end{pmatrix}$$

la matrice di permutazione scambia la prima riga con la terza riga, la seconda rimane inalterata, la terza con la quarta riga e la quarta con la prima riga.

Osservazione 1: Dalla decomposizione LU della matrice \mathbf{A} si ottiene la risoluzione del sistema lineare $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ risolvendo successivamente due sistemi triangolari (superiore e inferiore); si ha infatti:

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b} \iff \mathbf{LUx} = \mathbf{b} \iff \begin{cases} \mathbf{Ly} = \mathbf{Pb} & \text{(triangolare inferiore)} \\ \mathbf{Ux} = \mathbf{y} & \text{(triangolare superiore)} \end{cases}$$

Osservazione 2: Una volta eseguita la fattorizzazione LU che costa $O(n^3)$ operazioni (moltiplicazioni-divisioni e addizioni-sottrazioni), risolvere il sistema comporta fare solo $O(n^2)$ operazioni in più. La fattorizzazione è conveniente per esempio (ma non solo) quando si risolvono più sistemi con la stessa matrice ma con i termini noti differenti.

Osservazione 3: Nel caso si abbia la fattorizzazione LU della matrice \mathbf{A} allora è possibile calcolarne il determinante dalla formula

$$\det(\mathbf{A}) = \det(\mathbf{P}) \cdot \det(\mathbf{L}) \cdot \det(\mathbf{U}) = \pm 1 \cdot \det(\mathbf{U}) = \pm \det(\mathbf{U})$$

dove vale il segno + (o -) se il numero di permutazioni di righe è pari (o dispari), in quanto una permutazione di righe determina un cambio di segno.

Osservazione 4: La risoluzione di un sistema lineare triangolare inferiore della forma

$$\mathbf{L}\mathbf{y} = \mathbf{b}$$

avviene mediante un'algoritmo basato sulle sostituzioni in avanti.

Osservazione 5: La risoluzione di un sistema lineare triangolare superiore della forma

$$\mathbf{U}\mathbf{x} = \mathbf{y}$$

avviene mediante un'algoritmo basato sulle sostituzioni all'indietro.

Osservazione 6: Il comando MatLab che calcola la fattorizzazione LU di una matrice è `LU`.

Esercizio 4

Utilizzo del comando LU.

Dopo aver scritto le function che risolvono i sistemi triangolari superiori ed inferiori, risolvere i seguenti sistemi mediante la fattorizzazione LU

$$A_1 = \begin{bmatrix} 4 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 4 & 1 \\ 1 & 2 & 1 & 4 \end{bmatrix}$$

$$A_2 = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

dove il termine noto \mathbf{b} viene scelto in modo tale che la soluzione del sistema lineare sia il vettore formato da tutti 1.

Risoluzione MatLab

In MatLab/Octave si avrebbero scritto le seguenti linee di codice:

```
[L,U,P]=lu(A)
x=U\ (L\ (P*b))
```

Esercizio 5

Quanto è accurata la fattorizzazione LU di una matrice.

Si considerino i sistemi lineari $\mathbf{A}^{(n)}\mathbf{x}^{(n)} = \mathbf{b}^{(n)}$ dove $\mathbf{A}^{(n)}$ è la matrice di Hilbert di ordine n e $\mathbf{b}^{(n)}$ è scelto in modo tale che la soluzione sia $\mathbf{x}^{(n)} = (1, 1, \dots)^T$.

Calcoliamo per diversi valori di n l'errore relativo

$$E^{(n)} = \|\mathbf{x}^{(n)} - \hat{\mathbf{x}}^{(n)}\| / \|\mathbf{x}^{(n)}\|,$$

dove $\hat{\mathbf{x}}^{(n)}$ è ottenuto dalla risoluzione del sistema fattorizzato.

Riportiamo al variare di n l'errore $E^{(n)}$ e $\|\mathbf{P}^{(n)} \cdot \mathbf{A} - \mathbf{L}^{(n)} \cdot \mathbf{U}^{(n)}\|_\infty$.

Commento ai risultati: Già per $n \geq 13$ si ha $E^{(n)} \geq 10$ che corrisponde ad avere un errore relativo sulla soluzione maggiore di 1000% a fronte di una fattorizzazione $\|\mathbf{P}^{(n)} \cdot \mathbf{A} - \mathbf{L}^{(n)} \cdot \mathbf{U}^{(n)}\|_\infty$ praticamente esatta.

Risultati

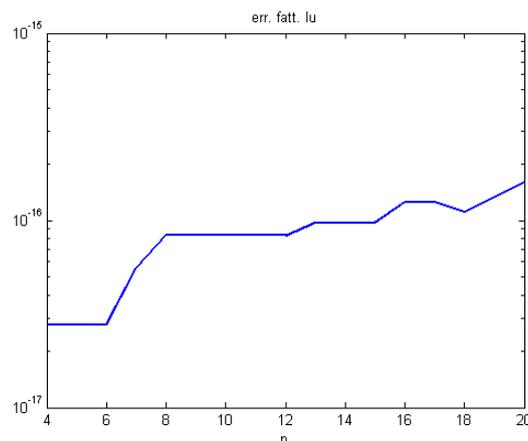


Figura 1: Errore sulla fattorizzazione LU.

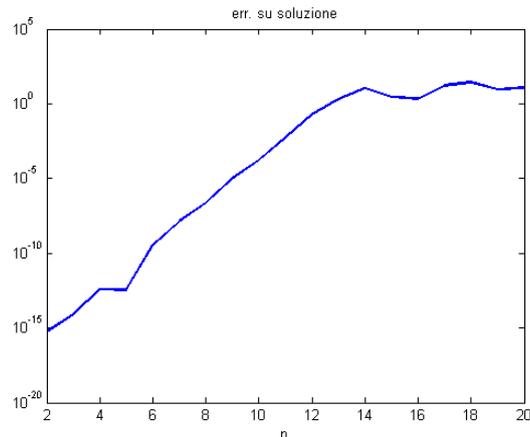


Figura 2: Errore sulla soluzione.

Richiami di Teoria: Fattorizzazione di Cholesky.

Fattorizzazione di Cholesky: Se \mathbf{A} è una matrice simmetrica definita positiva allora esiste un'unica matrice \mathbf{L} triangolare inferiore con elementi positivi sulla diagonale principale, tale che

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T.$$

Ricordando la dimostrazione per induzione, un modo per calcolare la fattorizzazione di Cholesky \mathbf{L} può essere ricavato dal confronto degli elementi nell'equazione $\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T$ per blocchi.

Indichiamo con \mathbf{A}_i il minore principale di ordine i della matrice \mathbf{A} ossia $\mathbf{A}_{1\dots i, 1\dots i}$.

(Caso $i = 1$)

$$l_{11}^2 = a_{11} \quad \Rightarrow \quad l_{11} = \sqrt{a_{11}}.$$

(Caso generico $i = 2, \dots, n$) Dall'uguaglianza

$$\mathbf{A}_i = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{i-1} & \mathbf{h} \\ \mathbf{h}^T & a_{ii} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{L}_{i-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{r}^T & \beta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{L}_{i-1}^T & \mathbf{r} \\ \mathbf{0} & \beta \end{pmatrix} = \mathbf{L}_i \mathbf{L}_i^T$$

e ricordando il fatto che \mathbf{L}_{i-1} è nota al passo i mentre sono incogniti il vettore \mathbf{r} ed il termine β , possiamo scrivere le seguenti formule induttive:

$$\mathbf{L}_{i-1} \mathbf{r} = \mathbf{h} \Rightarrow \text{sost. avanti per calcolare } \mathbf{r}$$

$$\mathbf{r}^T \mathbf{r} + \beta^2 = a_{ii} \Rightarrow \beta = \sqrt{a_{ii} - \mathbf{r}^T \mathbf{r}}.$$

Allora possiamo scrivere il seguente algoritmo (calcolo della fattorizzazione di Cholesky per righe).

```

L ← choleskyR ( A )
1  % inizializzazione di L alle dimensioni opportune a zero
2  L ← 0
3  % primo elemento della fattorizzazione
4   $L_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$ 
5  % ciclo sulle righe della matrice
6  for  $i \leftarrow 2$  to  $n$ 
7    % calcolo r
8     $r \leftarrow \text{sostAvanti}(\mathbf{L}_{1\dots i-1, 1\dots i-1}, \mathbf{A}_{1\dots i-1, i})$ 
9    % calcolo  $\beta$ 
10    $\beta \leftarrow \sqrt{a_{ii} - \mathbf{r}^T \mathbf{r}}$ 
11   % salvo i valori in L
12    $\mathbf{L}_{i, 1\dots i-1} \leftarrow \mathbf{r}$ 
13    $\mathbf{L}_{ii} \leftarrow \beta$ 
13 end

```

(INIZIO PARTE FACOLTATIVA)

Mentre la fattorizzazione di Cholesky di una matrice è unica, non è vero per l'algoritmo di calcolo. Ad esempio, se calcoliamo la fattorizzazione di Cholesky \mathbf{L} confrontando gli elementi dell'equazione $\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T$ per colonne abbiamo una altra versione dell'algoritmo. La scelta di una versione per righe o per colonne è strettamente legata al linguaggio di programmazione, cioè al modo in cui la matrice (elemento bidimensionale) è memorizzato in memoria (elemento monodimensionale), e questo può avvenire per righe o per colonne.

Ad esempio, considerando il caso di una matrice 3×3

$$\begin{pmatrix} a_{11} & & \\ a_{21} & a_{22} & \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \begin{matrix} (\text{simmetrica}) \\ \\ \end{matrix} = \begin{pmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} l_{11} & l_{21} & l_{31} \\ 0 & l_{22} & l_{32} \\ 0 & 0 & l_{33} \end{pmatrix} \\
 = \begin{pmatrix} l_{11}^2 & & \\ l_{21}l_{11} & l_{21}^2 + l_{22}^2 & \\ l_{31}l_{11} & l_{31}l_{21} + l_{32}l_{22} & l_{31}^2 + l_{32}^2 + l_{33}^2 \end{pmatrix} \begin{matrix} (\text{simmetrica}) \\ \\ \end{matrix}$$

si ha:

- Colonna 1, Riga 1:

$$l_{11}^2 = a_{11} \quad \Rightarrow \quad l_{11} = \sqrt{a_{11}}$$

- Colonna 1, Riga 2 (noto l_{11}):

$$l_{21}l_{11} = a_{21} \quad \Rightarrow \quad l_{21} = a_{21}/l_{11}$$

- Colonna 1, Riga 3 (noto l_{11}, l_{21}):

$$l_{31}l_{11} = a_{31} \quad \Rightarrow \quad l_{31} = a_{31}/l_{11}$$

- Colonna 2, Riga 2 (noto l_{11}, l_{21}, l_{31}):

$$l_{21}^2 + l_{22}^2 = a_{22} \quad \Rightarrow \quad l_{22} = \sqrt{a_{22} - l_{21}^2}$$

- Colonna 2, Riga 3 (noto $l_{11}, l_{21}, l_{31}, l_{22}$):

$$l_{31}l_{21} + l_{32}l_{22} = a_{32} \quad \Rightarrow \quad l_{32} = (a_{32} - l_{31}l_{21})/l_{22}$$

- Colonna 3, Riga 3 noto $l_{11}, l_{21}, l_{31}, l_{22}, l_{32}$:

$$l_{31}^2 + l_{32}^2 + l_{33}^2 = a_{33} \quad \Rightarrow \quad l_{33} = \sqrt{a_{33} - (l_{31}^2 + l_{32}^2)}.$$

Generalizzando le formule precedenti abbiamo:

(prima colonna)

$$l_{11} = \sqrt{a_{11}}$$

$$l_{i1} = a_{i1}/l_{11} \quad \text{per } i = 2, \dots, n$$

(generica colonna)

$$l_{ij} = \frac{1}{l_{jj}} \left(a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik}l_{jk} \right), \quad \text{per } i > j$$

$$l_{ii} = \sqrt{a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik}^2}.$$

Quindi possiamo scrivere il seguente algoritmo:

```

L ← cholesky ( A )
1  % inizializzazione di L alle dimensioni opportune a zero
2  L ← 0
3  % primo elemento della fattorizzazione
4   $L_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$ 
5  % ciclo sulle righe della matrice
6  for  $i \leftarrow 2$  to  $n$ 
7      % ciclo sulle colonne della matrice fino alla diagonale
8      for  $j \leftarrow 1$  to  $i$ 
9          % inizializzo valore della sommatoria a zero
10         sumval ← 0
11         % calcolo la sommatoria distinguendo se si tratta
12         % dell'elemento diagonale oppure no
13         if  $i \neq j$ 
14             for  $k \leftarrow 1$  to  $j - 1$ 
15                 sumval ← sumval +  $l_{ik}l_{jk}$ 
16             end
17              $l_{ij} \leftarrow (a_{ij} - \text{sumval})/l_{jj}$ 
18         else
19             for  $k \leftarrow 1$  to  $i - 1$ 
20                 sumval ← sumval +  $l_{ik}^2$ 
21             end
22              $l_{ii} \leftarrow \sqrt{(a_{ii} - \text{sumval})}$ 
23         end
24     end
25 end

```

(FINE PARTE FACOLTATIVA)

Una volta nota la fattorizzazione di Cholesky della matrice $\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T$ il sistema lineare $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ si risolve come:

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \Leftrightarrow \mathbf{L}(\mathbf{L}^T\mathbf{x}) = \mathbf{b} \Leftrightarrow \begin{cases} \mathbf{L}\mathbf{y} = \mathbf{b} & \Rightarrow \text{sost. avanti} \\ \mathbf{L}^T\mathbf{x} = \mathbf{y} & \Rightarrow \text{sost. indietro} \end{cases}$$

Esercizio 6

Scrivere una routine MatLab che calcoli la fattorizzazione di Cholesky di una matrice simmetrica e definita positiva.

Il comando MatLab che esegue la fattorizzazione di Cholesky è cho1. Questo comando restituisce una matrice triangolare superiore \mathbf{R} tale che $\mathbf{R}^T\mathbf{R} = \mathbf{A}$.

L'algoritmo riceve in ingresso la matrice \mathbf{A} e restituisce in uscita la matrice \mathbf{L} triangolare inferiore.

Provare la routine sul seguente esempio

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 2 & 13 & 23 \\ 4 & 23 & 77 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 0 & 3 & 5 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T$$

Esercizio 7 (Risoluzione di sistemi lineari sparsi)¹

Un modo sistematico per risolvere le reti elettriche con presenza di soli elementi resistori può essere ottenuto utilizzando la *sparse tableau analysis* che consiste nella scrittura esplicita di tutte le equazioni che descrivono il circuito nelle variabili:

- v delle cadute di tensione dei diversi componenti;
- i delle correnti che attraversano i singoli componenti;
- e delle potenziali ai nodi (fissando il potenziale del nodo di riferimento a zero).

In una rete elettrica composta da l elementi e n nodi ci sono $2l + n - 1$ variabili soluzione, cioè l tensioni di lato, l correnti di lato e $n - 1$ potenziali ai nodi (il potenziale del nodo di riferimento è assunto a 0).

Le equazioni che si dovranno scrivere saranno pertanto:

- l equazioni caratteristiche degli elementi del circuito;
- $n - 1$ equazioni (indipendenti) di conservazione delle correnti ai nodi (Legge di Kirchhoff delle correnti);
- l equazioni che legano le cadute di tensione degli elementi con i potenziali ai nodi.

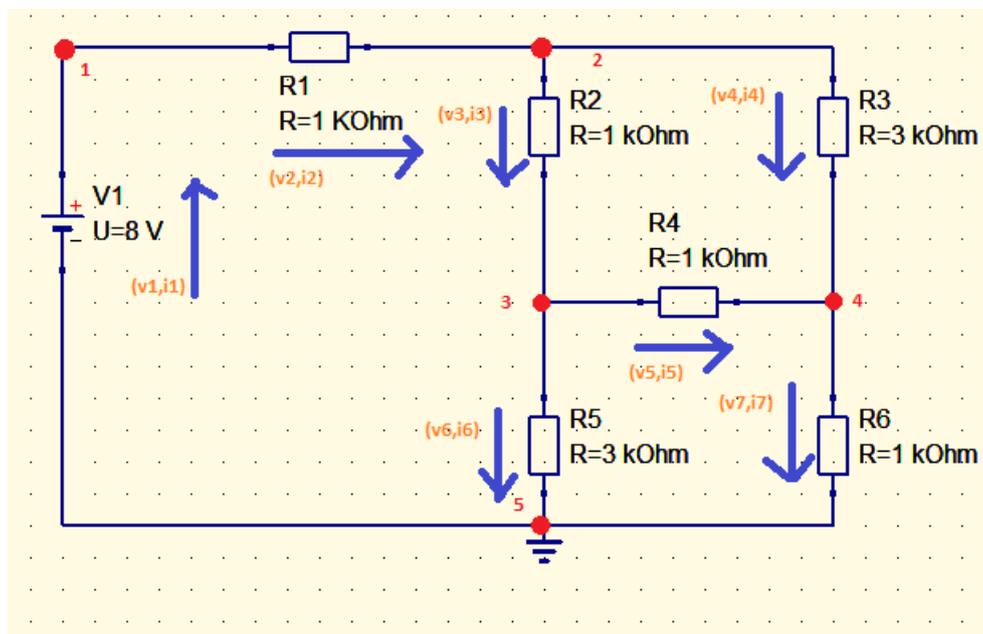


Figura 3: Esempio di circuito elettrico.

¹Facoltativo.

Nel scrivere le leggi caratteristiche degli elementi si è utilizzata la convenzione degli utilizzatori per tutti gli elementi (attivi o passivi) cioè la caduta di tensione è positiva nel verso concorde della corrente ($v_+ \rightarrow v_-$).

Ad esempio, considerando il circuito riportato nella Figura 3 possiamo avere:

- $v_1, v_2, v_3, v_4, v_5, v_6, v_7$ cadute di tensione tra i 7 elementi che costituiscono la rete fisica;
- $i_1, i_2, i_3, i_4, i_5, i_6, i_7$ correnti che attraversano i 7 elementi che costituiscono la rete fisica;
- e_1, e_2, e_3, e_4 potenziali ai nodi (potenziale del nodo 5 è assunto a zero);

per un totale di 18 variabili soluzione.

Le equazioni che costituiscono la rete fisica sono:

- 7 leggi caratteristiche sugli elementi:

$$\left\{ \begin{array}{l} -v_1 = V1 \quad (\text{generatore di tensione, conv. utilizzatori}) \\ v_2 - R_1 \cdot i_2 = 0 \quad (\text{resistore R1}) \\ v_3 - R_2 \cdot i_3 = 0 \quad (\text{resistore R2}) \\ v_4 - R_3 \cdot i_4 = 0 \quad (\text{resistore R3}) \\ v_5 - R_4 \cdot i_5 = 0 \quad (\text{resistore R4}) \\ v_6 - R_5 \cdot i_6 = 0 \quad (\text{resistore R5}) \\ v_7 - R_6 \cdot i_7 = 0 \quad (\text{resistore R6}) \end{array} \right.$$

- 4 leggi di Kirchhoff ai nodi (tranne il nodo di riferimento) dove abbiamo preso la corrente entrante su un nodo con il segno "-" mentre quella uscente con il segno

$$\left\{ \begin{array}{l} -i_1 + i_2 = 0 \quad (\text{nodo 1}) \\ -i_2 + i_3 + i_4 = 0 \quad (\text{nodo 2}) \\ -i_3 + i_5 + i_6 = 0 \quad (\text{nodo 3}) \\ -i_4 - i_5 + i_7 = 0 \quad (\text{nodo 4}) \end{array} \right.$$

- 7 leggi che legano i potenziali ai nodi alle cadute di tensioni sui componenti:

$$\left\{ \begin{array}{l} v_1 + e_1 = 0 \quad (\text{generatore di tensione}) \\ v_2 - e_1 + e_2 = 0 \quad (\text{resistore R1}) \\ v_3 - e_2 + e_3 = 0 \quad (\text{resistore R2}) \\ v_4 - e_2 + e_4 = 0 \quad (\text{resistore R3}) \\ v_5 - e_3 + e_4 = 0 \quad (\text{resistore R4}) \\ v_6 - e_3 = 0 \quad (\text{resistore R5}) \\ v_7 - e_4 = 0 \quad (\text{resistore R6}) \end{array} \right.$$

Scritto in forma matriciale abbiamo il seguente sistema lineare (sparso) da risolvere:

che risulta essere della forma

$$\begin{bmatrix} A & 0 & 0 \\ 0 & 1_l & -A^T \\ N & M & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i \\ v \\ e \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ U_s \end{bmatrix}$$

dove A è la matrice di incidenza del grafo.

Scrivere il sistema lineare sparso dell'esempio riportato in figura e risolverlo numericamente.

Risultati

La soluzione del sistema è

Correnti

i =
 0.0030
 0.0030
 0.0020
 0.0010
 0.0010
 0.0010
 0.0020

Cadute di tensione

v =
 -8
 3
 2
 3
 1
 3
 2

Potenziali

e =
 8
 5
 3
 2