





2) Confronto prodotto riga per colonna della matrice:

$$\begin{bmatrix} -\alpha \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & & & 0 \\ -\alpha & 1 & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & & -\alpha & 1 \\ & & & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \end{bmatrix} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 1 & & & \\ -\alpha & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & -\alpha & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\alpha \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

Sostituzione in avanti:

$$x_1 = -\alpha$$

$$-\alpha x_1 + x_2 = 0 \Rightarrow x_2 = \alpha x_1 = \alpha \cdot (-\alpha) = -\alpha^2$$

$$-\alpha x_2 + x_3 = 0 \Rightarrow x_3 = \alpha x_2 = \alpha \cdot (-\alpha^2) = -\alpha^3$$

...

$$-\alpha x_{n-2} + x_{n-1} = 0 \Rightarrow x_{n-1} = \alpha x_{n-2} = \alpha (-\alpha^{n-2}) = -\alpha^{n-1}$$

3)  $1 = A_{n,n} = (\text{ultima riga di } L) \cdot (\text{ultima colonna di } U) = [0 \ 0 \ \dots \ 0 \ -\alpha \ 1] \cdot \begin{bmatrix} -\alpha \\ -\alpha^2 \\ \vdots \\ -\alpha^{n-1} \\ y \end{bmatrix}$  (y) incognito

$$1 = -\alpha \cdot (-\alpha^{n-1}) + y \quad 1 = \alpha^n + y \quad y = 1 - \alpha^n$$

3. Per quali valori di  $\alpha$  la matrice  $A$  è invertibile?

$$A = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ -\alpha & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & -\alpha & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 - \alpha^n \end{bmatrix}$$

$$\det A = \det L \cdot \det U = (1 \cdot 1 \cdot \dots \cdot 1) (1 \cdot 1 \cdot 1 \cdot \dots \cdot 1 (1 - \alpha^n))$$

$$A \text{ invertibile} \Leftrightarrow 1 - \alpha^n \neq 0 \quad A \text{ singolare} \Leftrightarrow \alpha^n = 1$$

$\Leftrightarrow \alpha$  radice  $n$ -esima dell'unità.

(Controllate che  $\begin{bmatrix} 1 & & & -1 \\ -1 & 1 & & \\ & -1 & 1 & \\ & & \ddots & \ddots \\ & & & -1 & 1 \end{bmatrix}$  è singolare!)

Elim. Gauss / fattorizz. LU per matrici simmetriche:

$$L_{\perp} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ \frac{A_{21}}{A_{11}} & 1 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ \frac{A_{n1}}{A_{11}} & & & 1 \end{bmatrix} \quad L_{\perp} A L_{\perp}^T = \begin{bmatrix} A_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \boxed{\begin{matrix} x & x & \dots & x \\ x & x & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & x & \dots & x \end{matrix}} & & \\ \vdots & & & \\ 0 & & & \end{bmatrix} \text{ o blocco simmetrico}$$

$$L_2 L_2 A L_1^T L_2^T = \begin{pmatrix} x & 0 & \dots & 0 \\ 0 & x & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & \dots \\ \vdots & \vdots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \dots \end{pmatrix}$$

simmetrico

$$\dots L_{n-1} L_{n-2} \dots L_1 A L_1^T \dots L_{n-1}^T = \begin{pmatrix} x & & & \\ & x & & \\ & & \dots & \\ & & & x \end{pmatrix}$$

diagonale = D

$$A = \underbrace{L_1^{-1} L_2^{-1} \dots L_{n-1}^{-1}}_L D \underbrace{(L_{n-1}^T \dots L_1^T)}_{L^T} = L D L^T$$

$$\begin{bmatrix} x & & \\ & x & \\ & & \dots \\ & & & x \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x & x & x & x \\ 0 & 1 & x & x \\ 0 & 0 & 1 & x \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x & x & x & x \\ 0 & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x \\ 0 & 0 & 0 & x \end{bmatrix}$$

Pivoting è più complicato! Bisogna scambiare righe e colonne con la stessa permutazione,  $A \rightarrow PAP^T$ , e anche questo non basta per assicurarci che gli elementi non crescano troppo nella fattorizzazione. Matlab ha  $[L, D, P] = \text{ldl}(A)$

$$L D L^T = P A P^T$$

Però, D a volte ha blocchi  $2 \times 2$  sulla diagonale!

Matrici simmetriche e positive definite (SPD):

sono le matrici che sono:

1) simmetriche,  $A = A^T$

$$A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

2) positive definite, cioè tali che

$$x^T A x > 0 \text{ per ogni } x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$$

(spesso (1) è "sottinteso", "positiva definita" di solito sottintende simmetrica).

Proprietà (qui non dimostrate): A simmetrica è positiva definita se e solo se tutti i suoi autovalori sono reali positivi (strettamente).

Proprietà:

1) una matrice SPD è invertibile

2) una matrice SPD ha tutti gli elementi sulla diagonale  $A_{kk} > 0$ .

$$k=1, 2, \dots, n$$

3) se A SPD, M invertibile, allora  $M A M^T$  è SPD.

dim:

1) autovalori  $> 0 \Rightarrow$  no. autovalori  $0$ , e la matrice  $\tilde{a}$  invertibile

2) Prendo  $x = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = e_k$  ( $k$ -esimo elem. della base canonica)

Allora,  $Ae_k = \begin{bmatrix} A_{1k} \\ A_{2k} \\ \vdots \\ A_{nk} \end{bmatrix}$ ,  $e_k^T A e_k = A_{kk} > 0$  per la definizione

3) Devo dimostrare che per ogni  $x \neq 0$ ,  $\underbrace{x^T M A M^T}_{y^T} x = \underbrace{y^T A y}_y > 0$ .

Definisco  $y = M^T x$ , allora

$x^T (M A M^T) x = y^T A y > 0$  perché  $A$  è SPD  
(oss:  $y = M^T x \neq 0$  perché  $M$  è invertibile)

Oss: se  $A$  è SPD, non incontro mai pivot nulli durante la fattorizzazione LDL

1)  $A_{11} > 0$  per la proprietà (2) (quindi  $A_{11} \neq 0$ )

2)  $L_1 A L_1^T$  SPD per la proprietà (3)

3)  $L_1 A L_1^T = \begin{pmatrix} x & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \boxed{x} & x & \dots & x \\ 0 & x & x & \dots & x \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & x & \dots & x & x \end{pmatrix}$   $(L_1 A L_1^T)_{22} > 0$  perché  $L_1 A L_1^T$  SPD

4)  $L_2 (L_1 A L_1^T) L_2^T$  SPD per la (3)

5)  $(L_2 (L_1 A L_1^T) L_2^T)_{33} > 0$  per la (2), e così via.

$\Rightarrow$  posso portare a termine la fattorizzazione, ottenendo

$$A = L D L^T, \quad D = \begin{bmatrix} d_{11} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_{22} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & d_{nn} & 0 \end{bmatrix} \quad \text{con } d_{ii} > 0 \text{ per } i=1, \dots, n.$$

Variante della fattorizzazione LDL<sup>T</sup> per matrici SPD:

fattorizzazione di Cholesky

Oss: posso scrivere  $D = \begin{bmatrix} d_{11}^{1/2} & & & \\ & d_{22}^{1/2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & d_{nn}^{1/2} \end{bmatrix} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} d_{11}^{1/2} & & & \\ & d_{22}^{1/2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & d_{nn}^{1/2} \end{bmatrix}}_{D^{1/2}}$

Allora,  $A = L D L^T = \underbrace{L D^{1/2}}_{R^T} \underbrace{D^{1/2} L^T}_R$  triangolare superiore

$$\text{Def. di } (D^{\frac{1}{2}} L^T)^T = (L^T)^T (D^{\frac{1}{2}})^T = L D^{\frac{1}{2}}$$

Abbiamo mostrato che se  $A$  è SPD possiamo scriverla come

$$A = R^T R \quad \text{con } R \text{ triangolare superiore.}$$

fall. di Cholesky

$$D^{\frac{1}{2}} L^T = \begin{bmatrix} d_{11}^{\frac{1}{2}} & & & & \\ & d_{22}^{\frac{1}{2}} & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & d_{nn}^{\frac{1}{2}} & \\ & & & & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & l_{21} & l_{31} & \dots & l_{n1} \\ & 1 & l_{32} & \dots & l_{n2} \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & \ddots & l_{n,n-1} \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} d_{11}^{\frac{1}{2}} & l_{21} d_{11}^{\frac{1}{2}} & l_{31} d_{11}^{\frac{1}{2}} & \dots & l_{n1} d_{11}^{\frac{1}{2}} \\ & d_{22}^{\frac{1}{2}} & l_{32} d_{22}^{\frac{1}{2}} & \dots & l_{n2} d_{22}^{\frac{1}{2}} \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & d_{n-1,n-1}^{\frac{1}{2}} & l_{n,n-1} d_{n-1,n-1}^{\frac{1}{2}} \\ & & & & d_{nn}^{\frac{1}{2}} \end{bmatrix}$$

triang. superiore, ma non più  
con 1 sulla diagonale

Costo:  $\frac{1}{3}n^3 + O(n^2)$  ops +  $n$  nodi quadrate  
sostanzialmente lo stesso della  $LDL^T$

Matlab ha  $R = \text{chol}(A)$