

## Norma

$$\|x\|_1 = |x_1| + \dots + |x_n| \quad (\text{Norma 1})$$

$$\|x\|_2 = \sqrt{x^T x} = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2} \quad (\text{Norma euclidea})$$

$$\|x\|_\infty = \max |x_i| \quad i=1, \dots, n \quad (\text{Norma infinito})$$

$$\|A\|_i = \max \|Ax\| \quad \|x\|_i = 1 \quad i=1, \dots, \infty \quad (\text{Norma matriciale})$$

$$\|A\|_\infty = \max \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad i=1, \dots, n \quad \begin{bmatrix} \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \end{bmatrix}$$

$$\|A\|_1 = \max \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \quad j=1, \dots, n \quad \begin{bmatrix} \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \end{bmatrix}$$

$$\|A\|_2 = \sqrt{\rho(A^T A)} \longrightarrow \varphi(A) = \max |\lambda_i| \quad i=1, \dots, n$$

autovalore di A

## Condizionamento

$$K_1(A) = \|A\|_1 \cdot \|A^{-1}\|_1$$

$$K_2(A) = \|A\|_2 \cdot \|A^{-1}\|_2$$

$$K_\infty(A) = \|A\|_\infty \cdot \|A^{-1}\|_\infty$$

## Teorema fondamentale dell'Algebra

A ha  $n$  autovalori che sono gli zeri del  $p(\lambda)$  → radici

m.a. = # occorrenze di  $\lambda$

$$m.g. = \dim(\ker(A - \lambda I)) \leq m.a.$$

## Matrice diagonalizzabile

Se  $\exists S$  invertibile t.c.  $B = (S^{-1} \cdot A \cdot S)$  è diagonale e  $\forall \lambda$  m.a. = m.g.

## Teorema di Gershgorin

$$K_i = \left\{ z \in \mathbb{C} : |z - \overset{\text{centro}}{a_{ii}}| \leq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n \overset{\text{raggio}}{|a_{ij}|} \right\}$$

Se  $\lambda$  è autovalore di  $A$  allora  $\lambda \in \bigcup_{i=1}^n K_i$

## Matrice elementare

$$A = I + z \cdot w^T$$

$\nwarrow$  vettore riga  
 $\searrow$  vettore colonna

$$z, w \in \mathbb{R}^n$$
$$A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

$$z w^T = \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix} (w_1 \dots w_n) = (z_i w_j)$$

## Prudominante diagonale per righe

$$|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}| \quad i=1, \dots, n$$

Se  $A$  è prudominante diagonale per righe è invertibile. ( $\Leftarrow$ )

## Fattorizzazione LU (Gauss o LR)

Sia  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , scriviamo  $A = L \cdot R$ .

$L$  triangolare inferiore con elementi sulla diagonale = 1  $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ x & 1 \end{bmatrix}$

$R$  triangolare superiore.  $\begin{bmatrix} u & u \\ 0 & u \end{bmatrix}$

$$A = \det L \cdot \det U = 1 \cdot \det U = \prod_{i=1}^n u_{ii}$$

$\downarrow$   
 $\neq 0$

$$\text{Se } Ax = b \Rightarrow LUx = b \Leftrightarrow \begin{cases} Ly = b \\ Ux = y \end{cases}$$

$$A = \left( \begin{array}{c|c} A_{n-1} & z \\ \hline w^T & a_{nn} \end{array} \right) = LU = \left( \begin{array}{c|c} L_{n-1} & 0 \\ \hline x^T & 1 \end{array} \right) \left( \begin{array}{c|c} U_{n-1} & y \\ \hline 0 & u_n \end{array} \right)$$

$$\begin{cases} L_{n-1} U_{n-1} = A_{n-1} \\ L_{n-1} y = z \\ x^T U_{n-1} = w^T \\ x^T y + u_n = a_{nn} \end{cases}$$

Matrice elementare di Gauss  $\rightarrow$  sono triangolari inferiori con 1 sulla diagonale

$$A = I + u \underbrace{(e_j^T)}_{\substack{\text{j-esimo vettore della base canonica} \\ u_1 = \dots = u_j = 0}}$$

Preso  $A = I + u e_j^T$  diremo che  $A^{-1} = I - u e_j^T$

Sia  $x \in \mathbb{R}^m$  con  $x_k \neq 0$ , allora  $\exists$  una matrice elementare di Gauss  $E$  t.c.

$$E_x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_k \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

## Metodi iterativi

$$Ax = b \quad A = M - N \quad \det(M) \neq 0$$

$$Ax = b \Leftrightarrow (M - N)x = b \Leftrightarrow Mx = Nx + b \Leftrightarrow x = M^{-1}Nx + M^{-1}b$$

Preso  $P = M^{-1}N$  e  $q = M^{-1}b$  scriveremo che:

$$Ax = b \Leftrightarrow x = Px + q$$

$$\begin{cases} x_0 \in \mathbb{R}^n \text{ (utente)} \\ x_{k+1} = Px_k + q \text{ (Teorica)} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} x_{k+1} &= M^{-1}Nx + M^{-1}b \\ Mx_{k+1} &= Nx_k + b \text{ (Sperimentale)} \end{aligned}$$

Se  $\lim_{k \rightarrow +\infty} x_k = x \in \mathbb{R}^n$  allora  $x = Px + q$

$$\lim_{k \rightarrow +\infty} x_k = x \Leftrightarrow \lim_{k \rightarrow +\infty} \|x_k - x\| = 0$$

$$\|x_k - x\|_\infty = \max_i |(x_k - x)_i| \quad i = 1, \dots, n$$

$$0 \leq \underbrace{|(x_k - x)_i|}_{\text{tende a } 0} \leq \underbrace{\max_i |(x_k - x)_i|}_{\text{tende a } 0}$$

## Metodo di Jacobi

$$M = \text{diag}(A) \quad N = M - A$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad M = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$N = \begin{pmatrix} 0 & -a_{12} & \dots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & -a_{m-1,n} \\ -a_{m1} & \dots & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

$$M x^{(k+1)} = N x^{(k)} + b$$

$$a_{ii} x_i^{(k+1)} = b_i - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n a_{ij} x_j^{(k)} \quad i=1, \dots, n$$

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right) \quad i=1, \dots, n$$

→ Svolge  $nmz$  operazioni

$$mmz(A) = \# \text{ elementi } \neq 0 \text{ di } A$$

= costo del prodotto matrice  $\times$  vettore

## Metodo di Gauss-Seidel

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right) \quad i=1, \dots, n$$

$mmz(A)$  = costo del prodotto matrice  $\times$  vettore

$$M = \text{tr. inf.}(A) \quad N = M - A$$

## Teoremi sulla convergenza

- 1) Se  $\exists$  una norma matriciale t.c.  $\|P\| < 1$  allora il metodo è convergente.
- 2) Condizione necessaria e sufficiente per la convergenza del metodo iterativo è  $\rho(P) < 1$ .
- 3) Se  $A$  è predominante diagonale  $\Rightarrow$  Jacobi e Gauss-Seidel sono convergenti.