

## METODI ITERATIVI

Th Se il metodo è consistente allora converge alla soluzione  $\forall x^{(0)}$  se  $\rho(B) < 1$   
 $\rho(B)$  è piccolo tanto più il metodo converge rapidamente  
 $\rho(B) < 1$  raggio spettrale

### Definizione quantità

- 1)  $\|B^m\|$  fattore di convergenza dopo  $m$  iterazioni
- 2)  $\|B^m\|^{1/m}$  fattore " " medio "
- 3)  $R_m(B) = -\frac{1}{m} \log \|B^m\|$  velocità media di convergenza dopo  $m$  iterazioni

$\|B\| < 1$  condizioni sufficienti per la convergenza

## METODI ITERATIVI LINEARI

$$A = P - N \quad A = P - N \quad (P - N)x = b$$

$P$  ed  $N$  sono matrici opportune  $P$  sia non singolare

$P$  detta matrice di preconditionamento

dato  $x^{(0)}$   $x^{(k+1)}$  per  $k \geq 0$  è data da

$$P x^{(k+1)} = N x^{(k)} + b \quad k \geq 0$$

↳ deve essere semplice da inventare

$$x^{(k+1)} = \underbrace{P^{-1} N}_{B} x^{(k)} + \underbrace{P^{-1} b}_{f}$$

$$P = A \quad P^{-1} = A^{-1} \quad N = 0$$

$$x^{(k+1)} = \underbrace{[A^{-1} b]}_{\hookrightarrow m^3} - x \quad P \approx A$$

$$P = \text{diag}(A)$$

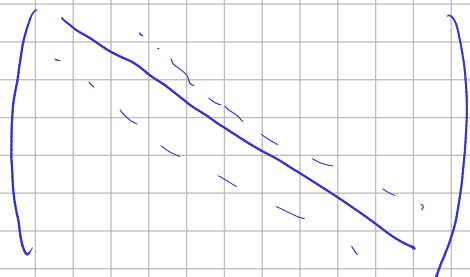
proprietà

sia  $A = P - N$  con  $A$  e  $P$  simmetriche e definite positive se  $2P - A$  è definita positiva allora il metodo converge  $\forall x^{(0)}$

Jacobi, Gauss-Seidel, Rilassamento

JACOBI

Se gli elementi diagonali di  $A$  sono non nulli



$$x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left[ b_i - \sum_{j=1}^m a_{ij} x_j \right] \quad i = 1, \dots, m$$

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

dato  $x^{(0)}$

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left[ b_i - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^m a_{ij} x_j^{(k)} \right]$$

$$A = D - N$$

$$P = D \quad N = D - A = E + F$$

E triangolare inferiore

$$e_{ij} = -a_{ij} \quad i > j \quad e_{ij} = 0 \quad \text{se} \quad i \leq j$$

F triangolare superiore

$$f_{ij} = -a_{ij} \quad i < j \quad f_{ij} = 0 \quad \text{se} \quad i \geq j$$

$$B_J = D^{-1} (E + F) = I - D^{-1} A$$

↓ matrice iterazione metodo di jacobí

$$(D - E - F)x = b$$

$$Dx = (E + F)x + b$$

$$Dx^{k+1} = (E + F)x^{(k)} + b$$

$$X^{k+1} = \underbrace{D^{-1} (E+F)}_{B_J} X^{(k)} + \underbrace{D^{-1} \cdot b}_{g_J}$$

$$D = \begin{pmatrix} a_{11} & & \\ & \ddots & \\ & & a_{nn} \end{pmatrix} \quad D^{-1} = \begin{pmatrix} 1/a_{11} & & \\ & \ddots & \\ & & 1/a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\begin{matrix} A \\ \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \end{matrix} = \begin{matrix} D \\ \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 \\ 0 & a_{22} & 0 \\ 0 & 0 & a_{33} \end{pmatrix} \end{matrix} - \begin{matrix} E \\ \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ -a_{21} & 0 & 0 \\ -a_{31} & -a_{32} & 0 \end{pmatrix} \end{matrix} - \begin{matrix} F \\ \begin{pmatrix} 0 & -a_{12} & -a_{13} \\ 0 & 0 & -a_{23} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$A = P - N$$

$$P X^{(k+1)} = N X^{(k)} + b$$

$$X^{k+1} = P^{-1} N X^{(k)} + P^{-1} b$$

$$B = P^{-1} N \quad g = P^{-1} b$$

$$\boxed{X^{(k+1)} = X^{(k)} + P^{-1} r^{(k)}}$$

$$r^{(k)} = \underbrace{b - A X^{(k)}}$$

vettore residuo alla iterazione  
k-esima

# JOR = JACOBI OVER RELAXED

metodo del rilassamento

parametro di rilassamento  $w$

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

$$B_{J_w} = w B_J + (1-w) I \quad P = D$$

$$X^{(k+1)} = X^{(k)} + w D^{-1} r^{(k)}$$

il metodo è consistente  $\forall w \neq 0$

$w = 1$  coincide con Jacobi

## METODO DI GAUSS-SEIDEL

al passo  $x^{(k+1)}$  si utilizzano i valori  $x_i^{(k+1)}$  se disponibili

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

$$i = 1, \dots, n$$

$$A = P - N$$

$$P = D - E$$

$$N = F$$

$$B_{GS} = (D - E)^{-1} F$$

## SOR metodo del rilassamento successivo

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

$$(I - wD^{-1}E)x^{(k+1)} = [(1-w)I + wD^{-1}F]x^{(k)} + wD^{-1}b$$

$$B(w) = (I - wD^{-1}E)^{-1} [(1-w)I + wD^{-1}F]$$

consistente  $\forall w \neq 0$   $w=1$  coincide con GS  
 $w \in (0, 1)$  sotto-relassato  
 $w > 1$  sovra-relassato

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \left( \frac{1}{w} D - E \right)^{-1} \cdot r^{(k)}$$