

## Esercizi metodi iterativi per sistemi lineari

1. Mediante funzioni del tipo `x=Jacobi(A,b,x0,maxit,tol)`; implementa gli algoritmi di Jacobi e Gauss-Seidel. Si prenda come riferimento il seguente algoritmo (come criterio di arresto si usino  $\|r_k\| / \|r_0\| \leq \text{tol}$  e `its > maxit`).

Scelti  $M$  (in  $A = M - N$ ) e  $x_0$ , calcola  $r_0$

Per  $k = 1, 2, \dots$ , fino a convergenza:

$$x_k = x_{k-1} + M^{-1}r_{k-1}$$

$$r_k = b - Ax_k$$

Possibili comandi utili per ottenere le matrici di iterazione: `M=diag(diag(A))`;  
`M=tril(A)`.

2. Si applichino i due algoritmi al problema  $Ax = b$  con

$$A = \begin{bmatrix} 7 & 6 & 3 \\ 2 & 5 & -4 \\ -4 & -3 & 8 \end{bmatrix}, \quad b = A * 1$$

Si confronti la storia della convergenza del loro residuo mediante un grafico. Quanto vale il raggio spettrale delle matrici di iterazione?

3. Si applichino i due algoritmi al problema  $Ax = b$  ( $n = 30$ ), con

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1.16 & & & \\ 0.16 & \ddots & \ddots & & \\ & \ddots & \ddots & -1.16 & \\ & & 0.16 & 1 & \end{bmatrix}, \quad b = A * 1$$

Cosa osservi dai grafici di convergenza? Confronta  $\rho(I - M^{-1}A)$  e  $\|I - M^{-1}A\|_2$  per entrambi i metodi e commenta.

4. Scrivere una funzione `[x,its] = myCG(A,b,x0,maxit,tol)` che implementi il metodo dei Gradienti Coniugati che restituisca la soluzione approssimata e il numero di iterazioni effettuate.
5. Si risolva usando il metodo del Gradiente Coniugato il problema  $Ax = b$ , dove  $A = \text{gallery('poisson',20)}$  e la soluzione esatta  $x^*$  è un vettore generato casualmente di dimensione appropriata. Si confronti la storia di convergenza dell'errore con la stima di convergenza teorica. *Suggerimento*: Modificare la funzione scritta al punto precedente per restituire una matrice  $X$  contenente tutte le iterate.

6. Costruire una matrice  $A$  simmetrica definita positiva di dimensione  $n = 100$  avente solo gli autovalori 1,2,3, 4 e 5 (ciascuno con molteplicità 20) e matrice di autovettori random (si usi ad esempio `orth(rand(n))`). Risolvere il sistema lineare  $Ax = b$ , con  $b = (1, \dots, 1)^T$ . Si visualizzi il grafico di convergenza del residuo.
7. Scrivere una funzione `[x, its] = myPCG(A, b, P, x0, maxit, tol)` che implementi il metodo del Gradiente Coniugato preconditionato, seguendo il seguente schema:

$$r_0 = b - Ax_0, z_0 = P^{-1}r_0, p_0 = z_0$$

Per  $k = 1, 2, \dots$  fino a convergenza:

$$\alpha_k = z_{k-1}^T r_{k-1} / p_{k-1}^T A p_{k-1}$$

$$x_k = x_{k-1} + \alpha_k p_{k-1}$$

$$r_k = r_{k-1} - \alpha_k A p_{k-1}$$

$$z_k = P^{-1} r_k$$

$$\beta_k = z_k^T r_k / z_{k-1}^T r_{k-1}$$

$$p_k = z_k + \beta_k p_{k-1}$$

8. Per  $k = 10, 20, \dots, 100$  costruire la matrice  $A = \text{gallery}('wathen', k, k)$ , e risolvere il sistema lineare  $Ax = b$  con  $b = (1, \dots, 1)^T$  usando `myPCG` nei seguenti modi:

- Nessun preconditionatore.
- Precondizionatore di Jacobi:  $D = \text{diag}(\text{diag}(A))$ .
- Precondizionatore di Gauss-Seidel simmetrico:  $(D + L)D^{-1}(D + L)^T$ , con  $L = \text{tril}(A, -1)$  (in questo caso potrebbe risultare conveniente non passare l'intera  $P$  in input, ma piuttosto i suoi fattori  $D$  e  $L$ , in modo da risolvere il sistema  $Pz_k = r_k$  in maniera efficiente).

Confrontare attraverso un grafico il numero di iterazioni dei diversi approcci al variare di  $k$ . In un altro grafico si confrontino i condizionamenti spettrali  $\lambda_{\max}(P^{-1}A)/\lambda_{\min}(P^{-1}A)$ .