

# Metodo del Gradiente

Dati:  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  simmetrica e definita positiva e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$ :

$\mathbf{x}^{(0)}$  dato;  $\mathbf{r}^{(0)} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(0)}$ ;  $\mathbf{d}^{(0)} = \mathbf{r}^{(0)}$ ;  $k = 0$ ,  $err = tol + 1$

**while**  $k < kmax$  &&  $err > tol$

calcolo  $\alpha_k = \frac{(\mathbf{d}^{(k)})^T \mathbf{r}^{(k)}}{(\mathbf{d}^{(k)})^T A \mathbf{d}^{(k)}}$

calcolo  $\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \alpha_k \mathbf{d}^{(k)}$

calcolo  $\mathbf{r}^{(k+1)} = \mathbf{r}^{(k)} - \alpha_k A \mathbf{d}^{(k)}$

pongo  $\mathbf{d}^{(k+1)} = \mathbf{r}^{(k+1)}$ ;

calcolo  $err = \|\mathbf{r}^{(k+1)}\| / \|\mathbf{b}\|$

$k = k + 1$

**end**

Scrivere la function `gradiente.m` con:

Input:  $A$ ,  $\mathbf{b}$ ,  $\mathbf{x}_0$ ,  $tol$ ,  $kmax$

Output:  $\mathbf{x}$ ,  $res$ ,  $k$ ,  $resv$ , dove:  $res = \|\mathbf{r}^{(k)}\| / \|\mathbf{b}\|$ , e  $resv$  è il vettore contenente  $\|\mathbf{r}^{(k)}\| / \|\mathbf{b}\|$  per ogni  $k \geq 0$ .

## Esercizio 1

Si risolve il sistema lineare  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  con

$$A = \begin{pmatrix} 6 & 1 & -2 & 2 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & -2 & 0 \\ -2 & 1 & 4 & -1 & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 4 & 2 \\ 1 & 0 & -1 & 2 & 3 \end{pmatrix} \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 15 \\ 2 \\ 3 \\ 21 \\ 21 \end{pmatrix}$$

Sapendo che  $A$  è simmetrica e definita positiva, risolvere  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  con il metodo del Gradiente.

Prendere un vettore iniziale di numeri casuali  $\mathbf{x}_0 = \text{rand}(5, 1)$ , tolleranza  $\text{tol} = 1 \cdot 10^{-12}$  e numero massimo di iterazioni  $k_{\max} = 500$ . Rappresentare su un grafico in scala semilogaritmica la storia di convergenza del metodo (ovvero il vettore degli errori).

# Metodo del Gradiente Coniugato

Dati:  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  simmetrica e definita positiva e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$ :

$\mathbf{x}^{(0)}$  dato;  $\mathbf{r}^{(0)} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(0)}$ ;  $\mathbf{d}^{(0)} = \mathbf{r}^{(0)}$

$k = 0$ ,  $err = tol + 1$

**while**  $k < kmax$  &&  $err > tol$

calcolo  $\alpha_k = \frac{(\mathbf{d}^{(k)})^T \mathbf{r}^{(k)}}{(\mathbf{d}^{(k)})^T A \mathbf{d}^{(k)}}$

calcolo  $\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \alpha_k \mathbf{d}^{(k)}$

calcolo  $\mathbf{r}^{(k+1)} = \mathbf{r}^{(k)} - \alpha_k A \mathbf{d}^{(k)}$

calcolo  $\beta_k = \frac{(A \mathbf{d}^{(k)})^T \mathbf{r}^{(k+1)}}{(\mathbf{d}^{(k)})^T A \mathbf{d}^{(k)}}$

calcolo  $\mathbf{d}^{(k+1)} = \mathbf{r}^{(k+1)} - \beta_k \mathbf{d}^{(k)}$

calcolo  $err = \|\mathbf{r}^{(k+1)}\| / \|\mathbf{b}\|$

$k = k + 1$

**end**

Scrivere la function `gradiente_coniugato.m` con:

Input:  $A$ ,  $b$ ,  $x_0$ ,  $tol$ ,  $kmax$

Output:  $x$ ,  $res$ ,  $k$ ,  $resv$ , dove:  $res = \|\mathbf{r}^{(k)}\| / \|\mathbf{b}\|$ , e  $resv$  è il vettore contenente  $\|\mathbf{r}^{(k)}\| / \|\mathbf{b}\|$  per ogni  $k \geq 0$ .

## Esercizio 2

Risolvere il sistema lineare  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  con

$$A = \begin{pmatrix} 6 & 1 & -2 & 2 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & -2 & 0 \\ -2 & 1 & 4 & -1 & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 4 & 2 \\ 1 & 0 & -1 & 2 & 3 \end{pmatrix} \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 15 \\ 2 \\ 3 \\ 21 \\ 21 \end{pmatrix}$$

Sapendo che  $A$  è simmetrica e definita positiva, risolvere  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  con il metodo del Gradiente Coniugato.

Prendere un vettore iniziale di numeri casuali  $\mathbf{x}_0 = \text{rand}(5, 1)$ , tolleranza  $\text{tol} = 1 \cdot 10^{-12}$  e numero massimo di iterazioni  $k_{\max} = 500$ . Confrontare la storia di convergenza del metodo GC con quella del metodo del gradiente.