

Approssimazione autovalori e autovettori

	<p><u>Convergenza metodo delle potenze</u>: questo metodo converge quando:</p> <ul style="list-style-type: none"> • La matrice A è diagonalizzabile • Quando il vettore iniziale $\vec{x}^{(0)}$ ha almeno una componente diversa da 0 <p><u>Criterio arresto</u>: $\frac{ \lambda^{(k)} - \lambda^{(k-1)} }{\lambda^{(k)}} < toll$</p>
Metodo delle potenze	<p>Dato $\vec{x}^{(0)} \in \mathbb{R}^n, \vec{x}^{(0)} \neq \vec{0}$</p> <p>Calcolo $\vec{y}^{(0)} = \frac{\vec{x}^{(0)}}{\ \vec{x}^{(0)}\ }$</p> <p>Per $k = 0, 1, \dots, (crit. arresto)$</p> $\vec{x}^{(k)} = A\vec{y}^{(k)}$ $\vec{y}^{(k)} = \frac{\vec{x}^{(k)}}{\ \vec{x}^{(k)}\ }$ $\lambda^{(k)} = \vec{y}^{(k)'} A \vec{y}^{(k)}$
	<pre>function [lamda, niter] = potenze(x0, A, toll, maxiter) y = x0/norm(x0); lamda0=0; for k = 1:maxiter x = A*y; y = x/norm(x); lamda = y'*A*y; if (norm(lamda-lamda0)/lamda) < toll break; end lamda0=lamda; end niter = k; end</pre>
Metodo delle iterazioni QR	<p><u>Fattorizzazione QR</u>: sia $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matrice non singolare, allora esiste la fattorizzazione QR ovvero $A = QR$ dove Q è una matrice ortogonale e R è una matrice triangolare superiore.</p> <p><u>Metodo delle iterazioni QR</u>: si parte ponendo $A^{(0)} = A$, nella generica iterazione si effettua la fattorizzazione QR della matrice $A^{(k)}$ e si calcola la nuova iterata rimoltiplicando i fattori in ordine diverso. Sotto opportune ipotesi la successione $A^{(k)}$ converge ad una matrice triangolare superiore che ha come elementi diagonali gli autovalori di A</p> <p><u>Convergenza metodo</u>: questo metodo converge quanto gli autovalori sono reali e distinti in modulo ovvero: $\lambda_1 > \lambda_2 > \dots > \lambda_n$</p>
	<p>Dato $A^{(0)} = A$</p> <p>Per $k = 0, 1, \dots, (crit. arresto)$</p> $A^{(k)} = Q^{(k+1)} R^{(k+1)}$ $A^{(k+1)} = R^{(k+1)} Q^{(k+1)}$ $\lambda_i^{(k+1)} = (A^{(k+1)})_{ii}$

Convergenza metodo delle potenze

Enunciato: il metodo delle potenze converge

Dimostrazione: se ho gli autovettori \vec{x}_j di uno spazio vettoriale posso scrivere un vettore $\vec{x}^{(0)}$ di tale spazio come combinazione lineare di tali autovettori:

$$\vec{x}^{(0)} = \sum_{j=1}^n \alpha_j \vec{x}_j$$

Applico ora il metodo delle potenze:

$$\vec{y}^{(0)} = \frac{\vec{x}^{(0)}}{\|\vec{x}^{(0)}\|} = \frac{1}{\|\vec{x}^{(0)}\|} \vec{x}^{(0)} = \frac{1}{\|\vec{x}^{(0)}\|} \sum_{j=1}^n \alpha_j \vec{x}_j$$

Per definizione di autovalore:
 $A\vec{x}_j = \lambda_j \vec{x}_j$

$$\vec{x}^{(1)} = A\vec{y}^{(0)} = A \frac{1}{\|\vec{x}^{(0)}\|} \sum_{j=1}^n \alpha_j \vec{x}_j = \frac{1}{\|\vec{x}^{(0)}\|} \sum_{j=1}^n \alpha_j A\vec{x}_j = \frac{1}{\|\vec{x}^{(0)}\|} \sum_{j=1}^n \alpha_j \lambda_j \vec{x}_j$$

$$\vec{y}^{(1)} = \frac{\vec{x}^{(1)}}{\|\vec{x}^{(1)}\|} = \frac{1}{\|\vec{x}^{(1)}\|} \vec{x}^{(1)} = \frac{1}{\|\vec{x}^{(1)}\|} \frac{1}{\|\vec{x}^{(0)}\|} \sum_{j=1}^n \alpha_j \lambda_j \vec{x}_j = \frac{1}{\|\vec{x}^{(1)}\| \|\vec{x}^{(0)}\|} \sum_{j=1}^n \alpha_j \lambda_j \vec{x}_j$$

Si scopre quindi che per similitudine:

$$\vec{y}^{(k)} = \beta_k \sum_{j=1}^n \alpha_j \lambda_j^k \vec{x}_j \quad \text{con } \beta_k = \frac{1}{\prod_{j=1}^k \|\vec{x}^{(j)}\|}$$

$\vec{y}^{(k)}$ può essere riscritto nel seguente modo:

$$\begin{aligned} \vec{y}^{(k)} &= \beta_k \left[\alpha_1 \lambda_1^k \vec{x}_1 + \sum_{j=2}^n \alpha_j \lambda_j^k \vec{x}_j \right] = \\ &= \beta_k \left[\alpha_1 \lambda_1^k \vec{x}_1 + \lambda_1^k \sum_{j=2}^n \alpha_j \frac{\lambda_j^k}{\lambda_1^k} \vec{x}_j \right] = \\ &= \beta_k \lambda_1^k \left[\alpha_1 \vec{x}_1 + \sum_{j=2}^n \alpha_j \frac{\lambda_j^k}{\lambda_1^k} \vec{x}_j \right] \end{aligned}$$

$$\text{se } k \rightarrow \infty \quad \frac{\lambda_j^k}{\lambda_1^k} = \left(\frac{\lambda_j}{\lambda_1} \right)^k \rightarrow 0 \quad \sum_{j=2}^n \alpha_j \frac{\lambda_j^k}{\lambda_1^k} \rightarrow 0 \quad \vec{y}^{(k)} \rightarrow \vec{x}_1$$