Serie 3 - Soluzione Autovalori e Autovettori

©2021 - Questo testo (compresi i quesiti ed il loro svolgimento) è coperto da diritto d'autore. Non può essere sfruttato a fini commerciali o di pubblicazione editoriale. Non possono essere ricavati lavori derivati. Ogni abuso sarà punito a termine di legge dal titolare del diritto. This text is licensed to the public under the Creative Commons Attribution-NonCommercial-NoDerivs2.5 License (http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/2.5/)

Esercizio 1

Si ricorda che gli elementi $a_{i,j}$ della matrice di connessione $A \in \mathbb{R}^{N \times N}$ godono della seguente proprietà:

$$\sum_{i=1}^{N} a_{i,j} = 1. (1)$$

1. Consideriamo i seguenti comandi Matlab® :

```
A=randi([0, 1],100,100);
s=sum(A);
for j=1:size(A,1)
   A(j,:)=A(j,:)./s;
ond
```

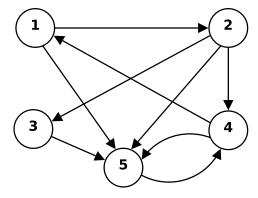


Figura 1: Schema di un web di 5 pagine. Ogni cerchio rappresenta una pagina web, ogni freccia un link.

2. La matrice si scrive facilmente se si procede pagina per pagina, cioè colonna per colonna:

```
0 0 0 1 0

1 0 0 0 0

0 1 0 0 0

0 1 0 0 0

1 1 1 1 1 0];

s=sum(B);

for j=1:size(B,1)

B(j,:)=B(j,:)./s;

end
```

3. Una possibile implementazione è la seguente:

```
function [lambda, x, iter] = eigpower(A, tol, nmax, x0)
%EIGPOWER
             Approssima l'autovalore di modulo massimo
             di una matrice.
9
    LAMBDA = EIGPOWER(A) calcola con il metodo delle
응
응
    potenze l'autovalore di una matrice A di modulo
    massimo a partire da un dato iniziale pari al
응
  vettore unitario.
  LAMBDA = EIGPOWER(A, TOL, NMAX, X0) arresta il metodo
9
    quando la differenza fra due iterate consecutive
   e' minore di TOL (il valore di default e' 1.E-06)
    o quando il massimo numero di iterazioni NMAX (il
    valore di default e' 100) e' stato raggiunto.
    [LAMBDA, X, ITER] = EIGPOWER (A, TOL, NMAX, X0)
    restituisce anche l'autovettore unitario X tale
응
    che A*X=LAMBDA*X ed il numero di iterazioni
   effettuate per calcolare X.
[n,m] = size(A);
if n = m
    error('Solo per matrici quadrate');
end
if nargin == 1
   tol = 1.e-06;
                   x0 = ones(n,1); nmax = 100;
% iterazione zero fuori dal ciclo while
iter = 0;
y = x0/norm(x0); % y0
lambda = y'*A*y; % lambda0
err = tol*abs(lambda) + 1; % dobbiamo entrare nel ciclo
while err > tol * abs(lambda) && abs(lambda) ~= 0 && iter<nmax
   iter = iter + 1; % iter=1,2,3,...
   x = A \star y;
   y = x/norm(x);
   lambdanew = y' *A*y;
   err = abs(lambdanew - lambda);
   lambda = lambdanew;
end
if (err <= tol*abs(lambda))</pre>
     fprintf('eigpower converge in %d iterazioni \n', iter);
else
     fprintf('eigpower non converge in %d iterazioni. \n', iter)
end
return
```

4. Consideriamo i seguenti comandi Matlab $^{\mathbb{R}}$:

```
[1A, xA, iterA] = eigpower(A, 1.e-06, 100, 1/100 * ones(100, 1));
  [lB, xB, iterB] = eigpower(B, 1.e-06, 100, 1/5 \times ones(5, 1));
  1 A
  18
  xВ
Queste istruzioni producono il seguente output su schermo:
Il metodo delle potenze converge in 5 iterazioni
1A =
    1.0000
Il metodo delle potenze converge in 23 iterazioni
1B =
    1.0000
xB =
    0.3402
    0.1701
    0.0567
    0.6804
    0.6238
```

È interessante analizzare il vettore xB, cioè il PageRank di un web composto dalle 5 pagine di Fig. 1:

- come ci si potrebbe aspettare, la pagina 5 ha un ranking relativamente alto (0.6238), perché riceve un link da tutte le altre pagine;
- la pagina 4 ha il ranking maggiore (0.6804), nonostante riceva solo due link, infatti può godere interamente del ranking dato dal link proveniente da 5, più un terzo del ranking di 2;
- la pagina 1 riceve un solo link, proveniente da 4, e guadagna un punteggio (0.3402) pari a metà del ranking di 4;
- anche la pagina 2 riceve un solo link, proveniente da 1, ed ha un ranking (0.1701) pari alla metà di quello di 1, cioè un quarto di quello di 4;
- infine la pagina 3 riceve un solo link da 2 e ne eredita un terzo del ranking (0.0567).

I PageRank, cioè gli elementi dell'autovettore, sono compresi tra zero e uno; si sottolinea che i valori pubblicati da Google sono in realtà valori da 1 a 10: i punteggi infatti sono riportati in una opportuna scala logaritmica. Ad esempio www.mate.polimi.it ha attualmente un PageRank pari a 6, www.gnu.org/software/octave/7, www.mathworks.com e kernel.org 8, www.nytimes.com 9, google.com 10.

Esercizio 2

1. Si consideri la seguente implementazione:

```
function [mu,x,iter]=invpower(A,tol,nmax,x0)
            Approssima l'autovalore di modulo minimo
             di una matrice.
응
    [MU, X, ITER] = INVPOWER(A, TOL, NMAX, X0)
응
    calcola con il metodo delle potenze inverse l'autovalore
    di una matrice A di modulo minimo a partire da un dato
   iniziale pari al vettore unitario, arrestando il metodo
   quando la differenza fra due iterate consecutive
  e' minore di TOL (il valore di default e' 1.E-06)
응
   o quando il massimo numero di iterazioni NMAX (il
   valore di default e' 100) e' stato raggiunto.
   La funzione restituisce anche l'autovettore unitario
   X tale che A*X=MU*X ed il numero di iterazioni
   effettuate per calcolare X.
[n,m] = size(A);
if n ~= m, error('Solo per matrici quadrate'); end
if nargin == 1
   tol = 1.e-06;
                   x0 = ones(n, 1);
                                     nmax = 100;
% calcolo la fattorizzazione LU una volta per tutte
[L,U,P]=lu(A);
% iterazione zero fuori dal ciclo while
iter = 0;
y = x0/norm(x0); % y0
mu = v' *A*v; % mu0
err = tol*abs(mu) + 1; % dobbiamo entrare nel ciclo
while err > tol*abs(mu) && abs(mu) ~= 0 && iter<nmax
  iter = iter + 1; % iter=1,2,3,...
   % risolvo Ax^{(k)}=y^{(k-1)}
   z=fwsub(L,P*y);
   x=bksub(U,z);
   y = x/norm(x)
  munew = y' * A * y;
   err = abs(munew - mu);
  mu = munew;
end
if (err <= tol*abs(mu))</pre>
     fprintf('invpower converge in %d iterazioni \n', iter);
else
     fprintf('invpower non converge in %d iterazioni \n', iter)
end
return
```

2. Le istruzioni

```
A = toeplitz (1:4);
```

```
invpower (A, 1e-6, 100, [1 2 3 4]')
danno come output
invpower converge in 14 iterazioni
ans =
    -0.5858
Chiamando la funzione con input x<sup>(0)</sup> = (1,1,1,1)<sup>T</sup> otteniamo invece
>> invpower (A, 1e-6, 100, ones (4, 1))
invpower converge in 6 iterazioni
ans =
    -1.0990
```

L'autovalore trovato non è quello di modulo minimo all'interno dello spettro di A. Questo è dovuto al fatto che il vettore iniziale $\mathbf{x}^{(0)}$ è ortogonale all'autovettore relativo all'autovalore di modulo minimo (si veda l'ananlisi di convergenza del metodo delle potenze sul libro di testo per maggiori dettagli). L'autovalore trovato è quindi quello di modulo minimo tra quelli che hanno autovettori non ortogonali a $\mathbf{x}^{(0)}$.

Consideriamo ora la funzione invpower_mod (allegata) che esegue un dato numero di iterazioni (scelto dall'utente) del metodo delle potenze inverse. Detta $\mathbf{y}^{(i)}$ l'approssimazione dell'autovettore ottenuta nell'i-esima iterazione, invpower_mod calcola anche il valore assoluto della componente di $\mathbf{y}^{(i)}$ lungo la direzione definita dall'autovettore associato al minimo autovalore (in modulo) della matrice in input. Chiamiamo \mathbf{x}_n questo autovettore. La lista delle componenti calcolate in ciascuna iterazione è contenuta nell'output min_eigvec_comp.

```
>> [lambda, x, min_eigenvec_comp] = invpower_mod (A, 100, ones (4, 1));
>> lambda
lambda =
-0.5858
```

Vediamo che l'autovalore calcolato è effettivamente quello più piccolo in modulo. Disegnando il grafico in scala semilogaritmica di $\min_{\mathbf{e} \in \mathbf{gvec}_{-\mathbf{comp}}}$ in funzione del numero di iterazioni (vedi Figura 2), osserviamo una curva che tende a 1. Questo significa che gli y_i calcolati si stanno allineando a \mathbf{x}_n . Il motivo alla base di ciò è il seguente: se si sceglie come dato iniziale $(1,1,1,1)^{\mathrm{T}}$, che è ortogonale a \mathbf{x}_n , si ottiene un'iniziale convergenza all'autovettore associato a -1.0990. Questo è ciò che ci aspetteremmo anche dalla teoria. Se però si forza il metodo ad eseguire più iterazioni, gli errori numerici fanno sì che si generi negli $\mathbf{y}^{(i)}$ una componente nella direzione di \mathbf{x}_n che porta rapidamente ad una convergenza a \mathbf{x}_n stesso.

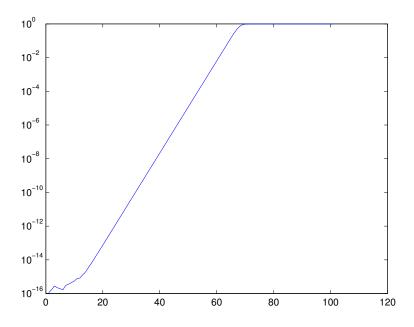


Figura 2: Andamento di $\frac{\mathbf{y}^{(i)} \cdot \mathbf{x}_n}{\|\mathbf{x}_n\|^2}$

Esercizio 3

1. I comandi

```
>> B = [10 -1 1 0; 1 1 -1 3; 2 0 2 -1; 3 0 1 5] 
>> gershcircles(B)
```

generano, in due grafici distinti, le zone del piano determinate dall'unione dei cerchi riga $\mathcal{S}_{\mathcal{R}}$ e colonna $\mathcal{S}_{\mathcal{C}}$ della matrice B (Figura 3). Vengono inoltre disegnate, in un terzo grafico (si veda l'output in Figura 4), le due zone del piano $\mathcal{S}_{\mathcal{R}}$ e $\mathcal{S}_{\mathcal{C}}$, cosa che rende più agevole l'individuazione di $\mathcal{S}_{\mathcal{R}} \cap \mathcal{S}_{\mathcal{C}}$. In referimento alla Figura 4, lo studio dei cerchi di Gershgorin non fornisce nessun limite inferiore per l'autovalore di modulo minimo, infatti il punto $\{0,0\}$ del piano complesso è compreso nella zona $\mathcal{S}_{\mathcal{R}} \cap \mathcal{S}_{\mathcal{C}}$.

Si ricava invece qualche informazione sull'autovalore di modulo massimo: dato che non potrà essere localizzato esternamente al cerchio riga di centro $\{10,0\}$ e raggio 2, possiamo dedurre che sicuramente $|\lambda_{\max}(B)| \leq 12$.

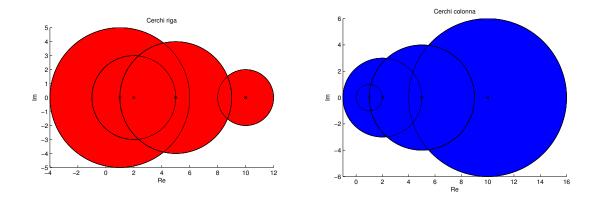


Figura 3: Cerchi riga e colonna relativi alla matrice B.

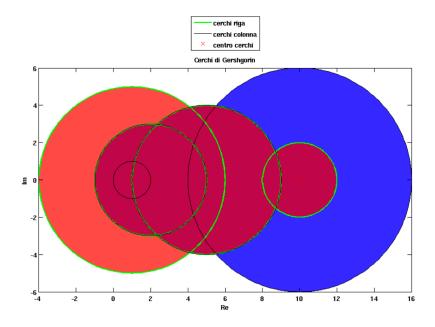


Figura 4: Cerchi di Gershgorin relativi alla matrice B. I colori sono aggiunti a mano, in modo da evidenziare la regione $\mathcal{S}_{\mathcal{R}} \cap \mathcal{S}_{\mathcal{C}}$ (colore viola).

2. Il comando

```
>> eig(B)

ans =

9.8567

5.4415

1.3509 + 0.4554i

1.3509 - 0.4554i
```

restituisce gli autovalori della matrice B. Notiamo che siamo in presenza di due autovalori complessi coniugati di modulo minimo.

3. Dato che gli autovalori di modulo minimo sono complessi coniugati, la convergenza del metodo delle potenze inverse non è assicurata. Verifichiamo con il comando:

```
>> [lambda,x,iter]=invpower(B,1e-6,1000,ones(4,1));
Il metodo delle potenze inverse non converge in 1000 iterazioni.
```

Ad analoga conclusione si perviene anche se si aumenta il numero massimo di iterazioni.

4. La funzione è una immediata modifica della function invpower: è infatti necessario aggiungere un valore in input alla funzione che rappresenta il valore dello *shift*, e creare la matrice $M = A - \mu I$, che sarà fattorizzata e utilizzata per la risoluzione dei sistemi lineari per il primo passo dell'algoritmo.

Si noti che il quoziente di Rayleigh $\lambda^{(k)} = (\mathbf{y}^{(k)})^H A \mathbf{y}^{(k)}$ viene sempre calcolato con la matrice A, in modo che l'algoritmo converga direttamente all'autovalore $\lambda_{\mu}(A)$.

```
function [lambda, x, iter] = invpowershift (A, mu, tol, nmax, x0)
%
    INVPOWERSHIFT Approssima l'autovalore di una matrice
%
                   piu 'vicino al numero (complesso) mu
%
   LAMBDA = INVPOWERSHIFT(A,MU) calcola con il metodo delle
%
    potenze inverse con shift l'autovalore di una matrice A
%
    piu vicino a mu a partire da un dato iniziale pari
%
    al vettore unitario.
%
    LAMBDA = INVPOWERSHIFT(A, MU, TOL, NMAX, X0) arresta il metodo
%
    quando la differenza fra due iterate consecutive
    e' minore di TOL (il valore di default e' 1.E-06)
%
    o quando il massimo numero di iterazioni NMAX (il
    valore di default e' 100) e' stato raggiunto.
    [LAMBDA, X, ITER] = INVPOWERSHIFT(A, TOL, NMAX, X0)
%
%
    restituisce anche l'autovettore unitario X tale
%
    che A*X=LAMBDA*X ed il numero di iterazioni
    effettuate per calcolare X.
[n,m] = size(A);
if n ~= m, error('Solo per matrici quadrate'); end
if nargin == 2
   tol = 1.e - 06;
                   x0 = ones(n,1);
                                      nmax = 100;
M = A - mu * eye(n);
% calcolo la fattorizzazione LU una volta per tutte
[L,U,P]=Iu(M);
% iterazione zero fuori dal ciclo while
iter = 0;
y = x0/norm(x0); % y0
lambda = y'*A*y; % lambda0
err = tol*abs(lambda) + 1; % dobbiamo entrare nel ciclo
while (err>tol*abs(lambda)) && (abs(lambda)~=0) && (iter<nmax)
   iter = iter + 1; \% iter = 1,2,3,...
   % risolvo Mx^{(k)}=y^{(k-1)}
   z=fwsub(L,P*y);
   x=bksub(U,z);
```

Per ottenere la convergenza agli autovalori di modulo minimo, che sono complessi coniugati, è necessario fornire un valore complesso di *shift*. Ad esempio, fornendo $\mu=i$, l'algoritmo converge correttamente all'autovalore con parte immaginaria positiva; viceversa, fornendo lo shift $\mu=-i$, l'algoritmo converge all'autovalore con parte immaginaria negativa:

```
>> [lambda,x,iter]=invpowershift(B,i,1e-6,1000,ones(4,1));  
II metodo delle potenze inverse con shift converge in 42 iterazioni all'autovalore lambda = 1.3509 + 0.4554i  
>> [lambda,x,iter]=invpowershift(B,-i,1e-6,1000,ones(4,1));  
II metodo delle potenze inverse con shift converge in 42 iterazioni all'autovalore lambda = 1.3509 - 0.4554i
```

Dall'analisi dei cerchi di Gershgorin avevamo dedotto che $|\lambda_{\max}(B)| \leq 12$; fornendo il valore $\mu = 12$ come *shift* per il metodo si converge all'autovalore di modulo massimo:

```
>> [lambda,x,iter]=invpowershift(B,12,1e-6,1000,ones(4,1)); II metodo delle potenze inverse con shift converge in 12 iterazioni all'autovalore lambda = 9.8567
```

Tale autovalore può essere correttamente stimato anche con il metodo delle potenze dirette, in un numero di iterazioni maggiore:

```
>> [lambda,x,iter]=eigpower(B,1e-6,1000,ones(4,1)); II metodo delle potenze converge in 20 iterazioni all'autovalore lambda = 9.8567
```

Esercizio 4

1. L'implementazione della function è la seguente:

```
function D=qrbasic (A, tol, nmax)
% QRBASIC calcola gli autovalori di una matrice
\% D=QRBASIC(A, TOL, NMAX) calcola con il metodo delle
% iterazioni QR tutti gli autovalori della matrice A
% a meno di una tolleranza TOL ed in un numero massimo
% di iterazioni NMAX. La convergenza di questo metodo
% non e' in generale garantita.
[n,m]=size(A);
if n = m
  error('La matrice deve essere quadrata')
end
T = A;
niter = 0;
test = max(max(abs(tril(T, -1))));
while niter <= nmax & test >= tol
  [Q,R]=qr(T);
  T = R*Q;
  niter = niter + 1;
  test = max(max(abs(tril(T, -1))));
if niter > nmax
 fprintf(['ll metodo non converge nel massimo',...
             ' numero di iterazioni permesso']);
 fprintf('ll metodo converge in %d iterazioni\n', niter)
end
D = diag(T);
return
```

Si noti come grazie al comando tril (T, -1) che estrae la parte sottodiagonale della matrice T il valore test che viene utilizzato per testare la convergenza del codice viene ottenuto con il semplice comando:

```
test = max(max(abs(tril(T, -1))));
```

2. Per la prima matrice:

```
>> A1 = [30\ 2\ 3\ 13;\ 5\ 11\ 10\ 8;\ 9\ 7\ 6\ 12\ ;\ 4\ 14\ 15\ 1];
>> D1 = qrbasic(A1, 1e-10, 1000)
II metodo converge in 41 iterazioni
D1 = 39.396017.8208-9.50220.2854
```

Il metodo converge in 41 iterazioni, mentre per la seconda matrice:

```
>> A2 = [-30\ 2\ 3\ 13;\ 5\ 11\ 10\ 8;\ 9\ 7\ 6\ 12\ ;\ 4\ 14\ 15\ 1];
>> D2 = qrbasic(A2, 1e-10, 1000)
II metodo converge in 843 iterazioni
D2 = -30.6430
29.7359
-11.6806
0.5878
```

la convergenza è ottenuta in 843 iterazioni. Questo perché la velocità di convergenza del metodo dipende da $\max_i |\lambda_{i+1}/\lambda_i|$; per la prima matrice questa quantità vale

```
>> for i=1:length(D1)-1
    v1(i) = abs(D1(i+1)/D1(i));
end
>> V1 = max(v1)
V1 =
    0.5332
```

mentre per la seconda matrice si ha:

```
>> for i=1:length(D2)-1
v2(i) = abs(D2(i+1)/D2(i));
end
>> V2 = max(v2)
V2 =
0.9704
```

Questo valore così prossimo ad 1 rallenta notevolmente la convergenza dell'algoritmo.