

Calcolo del PageRank data una matrice di adiacenza G.

```
R = pagerank(G);  
[R, OUT, IN] = pagerank(G);
```

Argomenti di input

G - Matrice di adiacenza

G è la matrice sparsa di adiacenze relativa ad un sottoinsieme del web. Deve essere quadrata e di tipo sparse logical.

Tipo: sparse | logical

Argomenti di output

R - Vettore dei rank delle pagine

R è il vettore dei page rank associati alle pagine del sottoinsieme del web rappresentato da G.

Tipo: double

OUT - Vettore dei corrispondenti *outdegree*

OUT(i) contiene il numero di link uscenti dal nodo (i), il cui pagerank è R(i).

Tipo: double

IN - Vettore dei corrispondenti *indegree*

IN(i) contiene il numero di link entranti nel nodo (i), il cui pagerank è R(i).

Tipo: double

Algoritmo

Utilizzando un metodo iterativo, viene calcolato il vettore R dei PageRank, ovvero dei pesi numerici associati alle pagine del sottoinsieme del web analizzato, con lo scopo di classificarle in base alla loro importanza relativa all'interno dell'insieme. L'idea di base è assegnare un rank ad ogni pagina in base ai rank delle pagine che puntano ad essa. Ogni pagina dunque distribuisce equamente la propria importanza alle pagine puntate.

Correlati

centrality

```
function [R, OUT, IN] = pagerank(G)

p = 0.85;
NMAX = 200;
TOL = 10^-7;

if isempty(G)
    error("La matrice di input è vuota.");
end

if (~issparse(G))
    error("La matrice di input non è sparsa.");
end

if (~islogical(G))
    error("La matrice di input non contiene solo elementi logici.");
end

[n m] = size(G);

if (n ~= m)
    error("La matrice di input non è quadrata.");
end

if (n < 2)
    error("Dimensioni della matrice di input non corrette.");
end

G = spdiags(zeros(n,1), 0, G);

NJ = sum(G);
index_1 = find(NJ);
index_2 = find(NJ == 0);

D(index_1,1) = 1./NJ(index_1);
D(index_2,1) = 0;
D = spdiags(D,0,n,n);

e = ones(n,1);

z(index_1,1)=(1-p)/n;
z(index_2,1)=1/n;

pGD = p*G*D;

x0 = zeros(n,1)+1/n;
```

```

R = pGD * x0 + e * (z' * x0);
niter = 1;

TOLR = max(TOL*norm(R,1), realmin);

while ( niter < NMAX && norm(R - x0,1) >= TOLR )
    x0 = R;
    R = pGD * x0 + e * (z' * x0);
    TOLR = max(TOL*norm(R,1), realmin);
    niter = niter+1;
end

% La catena di Markov è irriducibile e quindi sicuramente ci sarà convergenza.

OUT = NJ;
IN = sum(G,2);

end

```