# PageRank - Utilizzo e test dell'algoritmo

Questo script file ha l'obiettivo di leggere un file contenente una matrice di adiacenze G e un cell array U di URL e utilizzare la funzione PageRank per calcolare il page rank. Lo script calcola:

- un grafico che visualizza la struttura di G e il grafo associato,
- i primi 15 risultati in ordine decrescente, con i corrispondenti outdegree e indegree,
- un grafico a barre del PageRank,
- il sottografo costituito dai nodi con rank maggiore della media dei rank.

Infine, sono presentati un test di correttezza dell'algoritmo implementato, confrontato con funzione centrality offerta da Matlab, e i test di robustezza implementati.

Innanzitutto, libero il workspace e carico la matrice G e il cell array U dal file 'repubblica.mat':

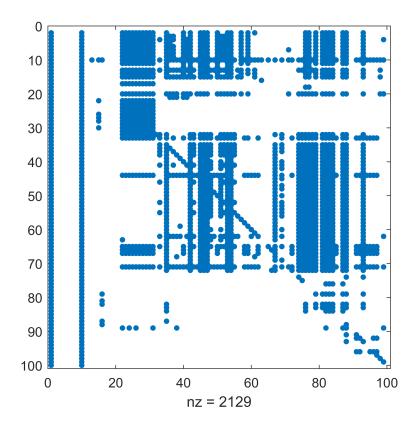
```
clear
load repubblica.mat
% [U,G] = surfer('http://www.unina.it',100);
```

NB: è possibile rieseguire lo script file, allegato alla documentazione, caricando una diversa matrice (e.g. mathwork200.mat) oppure utilizzando la funzione surfer come mostrato nel codice.

### Struttura di G e grafo associato

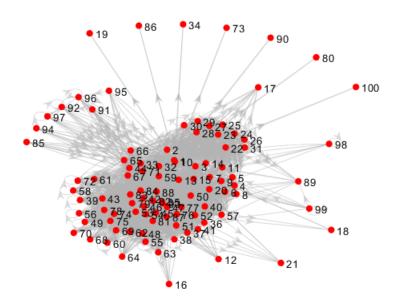
Attraverso il comando spy, viene visualizzata la struttura della matrice G:

```
spy(G);
```



A partire dalla matrice G, si ricava il grafo associato ad essa. I numeri stampati sono gli identificativi delle pagine: a ciascuno di essi è associato un URL.

```
ff = digraph(G');
plot(ff,'NodeColor','r','EdgeColor', [.7 .7 .7]);
axis off
```



#### Utilizzo dell'algoritmo PageRank

L'algoritmo PageRank restituisce il vettore dei rank delle pagine: se l'elemento di indice 22 ha rank 0.0567, vuol dire che la pagina con l'identificativo 22 ha quel rank. Inoltre, vengono restituiti i vettori contenenti gli indegree e outdegree di ciascuna pagina. Successivamente alla generazione del vettore dei rank, sono state aggiornate le proprietà del grafo.

```
[R, OUTDEGREE, INDEGREE] = PageRank(G);
% Assegno le proprietà al grafo
ff.Nodes.PageRank = R;
ff.Nodes.InDegree = INDEGREE;
ff.Nodes.OutDegree = OUTDEGREE;
```

Di seguito sono stampati i primi 15 risultati in ordine decrescente, con i corrispondenti outdegree e indegree:

```
[R, index] = sort(R,'descend');
sites = U(index(1:15));
ID = index(1:15);
rank = R(1:15);
outdegree = OUTDEGREE(index(1:15));
indegree = INDEGREE(index(1:15));
T = table(ID,rank,outdegree,indegree,'RowNames',sites)
```

 $T = 15 \times 4 \text{ table}$ 

ID rank outdegree 10 0.0932 98 1 http://www.repubblica.it 2 http://d.repubblica.it 71 0.0382 3 3 http://www.repubblica.it/ada... 20 0.0338 0 4 http://design.repubblica.it 44 0.0279 3 5 http://video.repubblica.it/home 72 0.0236 7 6 http://annunci.repubblica.it... 65 0.0227 1 7 7 http://d.repubblica.it/stati... 0.0226 0 8 http://ricerca.repubblica.it... 33 0.0216 15 9 http://www.repubblica.it/sta... 13 0.0206 1 10 http://tvzap.kataweb.it/cat... 66 0.0196 1 11 http://necrologie.repubblic... 67 0.0192 37 12 http://www.repubblica.it/se... 62 0.0190 7 13 http://www.repubblica.it/rs... 15 0.0175 6

Disegno l'istogramma che rappresenta il pagerank di ogni URL in U e rappresento su un grafo tutti i nodi (URL) che hanno un pagerank superiore alla media:

4

32

0.0137

0.0120

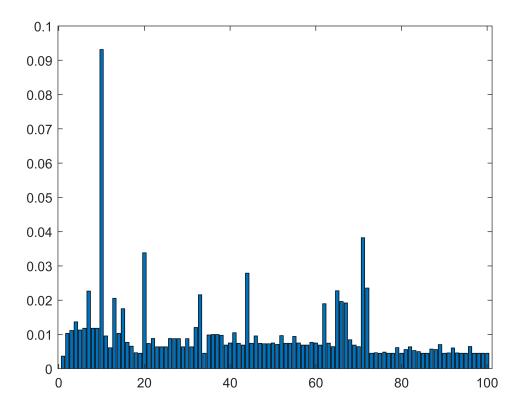
0

0

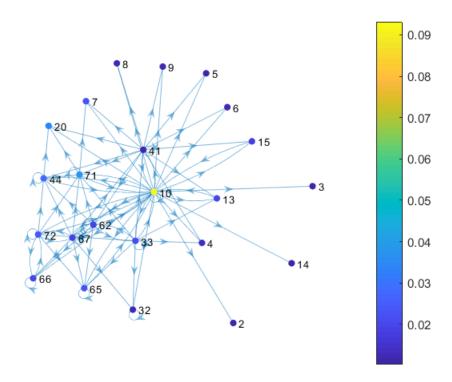
bar(ff.Nodes.PageRank);

14 http://www.repubblica.it/st...

15 http://meteo.repubblica.it



H = subgraph(ff, find(ff.Nodes.PageRank > mean(ff.Nodes.PageRank)));
plot(H,'NodeLabel',find(ff.Nodes.PageRank > mean(ff.Nodes.PageRank)),'NodeCData',H.Nodes.PageRank



# Test di correttezza

Per valutare la correttezza dell'algoritmo implementato è stato preso come riferimento il risultato restituito dalla funzione centrality del Matlab: la tabella ottenuta riporta le stesse informazioni di quella calcolata in precedenza.

```
ff = digraph(G','OmitSelfLoops');
pr = centrality(ff,'pagerank','FollowProbability',0.85,'Tolerance',1e-7);
c = ff.outdegree; r = ff.indegree;
[pr, index] = sort(pr,'descend');
outdegrees = c(index(1:15));
indegrees = r(index(1:15));
sites = U(index(1:15));
T = table(ID,pr(1:15),outdegrees,indegrees,'RowNames',sites,'VariableNames',{'ID','rank','outdegrees}
```

 $T = 15 \times 4 \text{ table}$ 

. . .

	ID	rank	outdegree
1 http://www.repubblica.it	10	0.0932	98
2 http://d.repubblica.it	71	0.0382	3
3 http://www.repubblica.it/ada	20	0.0338	0
4 http://design.repubblica.it	44	0.0279	3

	ID	rank	outdegree
5 http://video.repubblica.it/home	72	0.0236	7
6 http://annunci.repubblica.it	65	0.0227	1
7 http://d.repubblica.it/stati	7	0.0226	0
8 http://ricerca.repubblica.it	33	0.0216	15
9 http://www.repubblica.it/sta	13	0.0206	1
10 http://tvzap.kataweb.it/cat	66	0.0196	1
11 http://necrologie.repubblic	67	0.0192	37
12 http://www.repubblica.it/se	62	0.0190	7
13 http://www.repubblica.it/rs	15	0.0175	6
14 http://www.repubblica.it/st	4	0.0137	0
15 http://meteo.repubblica.it	32	0.0120	0

## Test di robustezza

I test sono stati progettati in modo che tutte le condizioni di errore/warning fossero attivate almeno una volta. Nell'implementazione è stato usato il framework di Matlab per il testing di unità; questa scelta ha permesso di automatizzare completamente l'esecuzione dei test: infatti, è possibile lanciare la simulazione con l'istruzione:

```
results = runtests('test_suite.m')
Running test_suite
Warning: I valori della matrice G saranno considerati LOGICAL.
Warning: I valori della matrice G saranno considerati LOGICAL.
Done test_suite
results =
  1×5 TestResult array with properties:
    Name
    Passed
    Failed
    Incomplete
    Duration
    Details
Totals:
   5 Passed, 0 Failed, 0 Incomplete.
   0.081941 seconds testing time.
```

Per completezza è stato progettato anche un caso di test apposito che verificasse il funzionamento dell'algoritmo in presenza di self loop: essi infatti indicano link di pagine web che si autoreferenziano

e che quindi non devono essere considerati nel calcolo del rank; si riporta di seguito la function implementata:

```
function testFunctionCase5(testCase)
% Configurazione parametri bisection_algorithm
    - G -> valido
% Verifico che i self loop non influenzano l'esecuzione dell'algoritmo
    G_{loop} = round(sprand(10,10,0.2)*10) + spdiags(ones(10,1),0,10,10);
    G = G_{loop} - spdiags(G_{loop}, 0, 10, 10);
    R_loop = PageRank(G_loop);
    R = PageRank(G);
    if abs(R_loop-R)<eps</pre>
        % passed
        verifyReturnsTrue(testCase,@true);
    else
        % not passed
        verifyReturnsTrue(testCase,@false);
    end
end
```

Come ci si aspetta, le due esecuzioni dell'algoritmo su G (grafo con i self loop) e G\_loop (grafo senza loop) restituiscono lo stesso risultato.

#### **Autori**

Valerio La Gatta, Marco Postiglione