
数学软件——短学期课程

Matlab 第四次作业



姓名：汪利军
学号：3140105707
班级：统计 1401

2016.07.10

目 录

1	迭代法	2
1.1	算法思路	2
1.2	代码	2
1.3	运行结果	3
2	迭代法 (归一化)	4
2.1	算法思路	4
2.2	代码	4
2.3	运行结果	5
3	线性方程组法	6
3.1	算法思路	6
3.2	代码	7
3.3	运算结果	8
4	稀疏矩阵存储	9
4.1	算法思路	9
4.2	代码	9
4.3	运行结果	9
5	比较与分析	10

1 迭代法

1.1 算法思路

首先给定一个 PageRank 的初始值 PR_0 ，利用迭代的方式，利用当前的 PR 值通过平摊计算后得到新的 PR 值，若两次的 PR 值差异小于误差限，迭代停止。根据最终的 PR 值对网页进行重要性评比。首先我们采取不归一化的方式来进行迭代。

1.2 代码

```
1 function [iterations, ranking] = IterationSolvePageRank(G,error)
2 N = size(G, 1); % number of website
3 c = sum(G, 1);
4 ranking = [];
5 [~, index] = find(c > 0);
6 for i = index
7     G(:, i) = G(:, i)./c(i);
8 end
9 iterations = 0;
10 PR0 = ones(N, 1);
11 PR = G * PR0;
12 while norm(PR - PR0,2) > error
13     PR0 = PR;
14     PR = G * PR0;
15     iterations = iterations + 1;
16     if iterations > 10000
17         disp('10000 步迭代后无法达到指定误差限');
18         return;
19     end
20 end
21 message = [num2str(iterations), '步后达到指定误差限'];
```

```
22 disp(message);
23 ranking = sortrows([PR,(1:N)'], -1);
24 ranking = ranking(:,2);
25 end
```

1.3 运行结果

运行结果如图 (1) 所示, 计算效率如图 (2) 所示

```
>> [iters, ranking] = IterationSolvePageRank(Problem.A', 3);
>> ranking(1:20)'
```

ans =

Columns 1 through 13

8226	8059	7741	8057	8225	6837	6839	6840	6838	8227	8060	6197	5287
------	------	------	------	------	------	------	------	------	------	------	------	------

Columns 14 through 20

5253	5636	7494	1572	5637	2674	1609
------	------	------	------	------	------	------

Figure 1: 迭代法运行结果

```
>> tic; IterationSolvePageRank(Problem.A', 3); toc;
Elapsed time is 0.060262 seconds.
>> tic; for i = 1:50 IterationSolvePageRank(Problem.A', 3); end; toc;
Elapsed time is 2.312845 seconds.
```

Figure 2: 运算效率

从图 (3) 中可以看出, 在一定误差范围内, 迭代法的收敛速度还是很快的, 但是到达一定下限后就几乎不会收敛了。

```

>> [iters,ranking] = IterationSolvePageRank(Problem.A',3);
116步后达到指定误差限
>> [iters,ranking] = IterationSolvePageRank(Problem.A',2.9);
132步后达到指定误差限
>> [iters,ranking] = IterationSolvePageRank(Problem.A',2.8);
10000步迭代后无法达到指定误差限
>> [iters,ranking] = IterationSolvePageRank(Problem.A',2.85);
148步后达到指定误差限
>> [iters,ranking] = IterationSolvePageRank(Problem.A',2.89);
134步后达到指定误差限
>> [iters,ranking] = IterationSolvePageRank(Problem.A',3);
116步后达到指定误差限

```

Figure 3: 迭代速度

2 迭代法 (归一化)

2.1 算法思路

如果对上述迭代进行归一化,则会保证有唯一解,但运算结果表明不归一化与归一化结果是一致的。

2.2 代码

```

1 function [iterations, ranking] = IterationSolvePageRank2(G,error)
2 N = size(G, 1); % number of website
3 c = sum(G, 1);
4 ranking = [];
5 [~, index] = find(c > 0);
6 for i = index
7     G(:, i) = G(:, i)./c(i);
8 end
9 iterations = 0;
10 PR0 = ones(N, 1)./N;

```

```

11 PR = G * PR0;
12 PR = PR./sum(PR);
13 while norm(PR - PR0,2) > error
14     PR0 = PR;
15     PR = G * PR0;
16     PR = PR./sum(PR);
17     iterations = iterations + 1;
18     if iterations > 100000
19         disp('100000 步迭代后无法达到指定误差限');
20         return;
21     end
22 end
23 message = [num2str(iterations), ' 步后达到指定误差限'];
24 disp(message);
25 ranking = sortrows([PR,(1:N)'], -1);
26 ranking = ranking(:,2);
27 end

```

2.3 运行结果

可见归一化与没有归一化的结果是一致的。

```

>> ranking(1:20)'
ans =

Columns 1 through 13

    8226    8059    7741    8057    8225    6837    6839    6840    6838    8227    8060    6197    5287

Columns 14 through 20

    5253    5636    7494    1572    5637    2674    1609

```

```
>> tic;IterationSolvePageRank(Problem.A',0.0001);toc;
100000步迭代后无法达到指定误差限
Elapsed time is 17.002001 seconds.
>> tic;IterationSolvePageRank(Problem.A',0.005);toc;
20步后达到指定误差限
Elapsed time is 0.039257 seconds.
>> tic;IterationSolvePageRank(Problem.A',0.001);toc;
104步后达到指定误差限
Elapsed time is 0.056712 seconds.
```

3 线性方程组法

3.1 算法思路

考虑矩阵 $G = (g_{ij})$, 若从网页 j 到 i 有一个链接, 则 $g_{ij} = 1$, 否则 $g_{ij} = 0$. 记第 j 个网页的出度为 $c_j = \sum_i g_{ij}$. 将浏览网页视作马尔科夫过程, 在浏览网页 j 时, 有一定概率选择点击 j 上的链接浏览网页 i , 也有可能从地址栏或者收藏夹直接切换到网页 i . 设浏览 j 时点击其上链接的概率记作 ρ (阻尼因子), 网页总量为 N , 则从网页 j 到网页 i 的转移概率为

$$a_{ij} = \begin{cases} g_{ij}[\rho \cdot c_j + (1-\rho) \cdot \frac{1}{N}] + (1-g_{ij})[(1-\rho) \cdot \frac{1}{N}] = \frac{\rho g_{ij}}{c_j} + \frac{1-\rho}{N} & \text{若 } c_j \neq 0 \\ \frac{1}{N} & \text{若 } c_j = 0 \end{cases} \quad (1)$$

记 $A = (a_{ij})$, 则

$$A = \rho GD + ez^T \quad (2)$$

其中 D 为对角阵 $\text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_N\}$, e 为行向量 $[1, 1, \dots, 1]$, z 为列向量 $[z_1, z_2, \dots, z_N]^T$

$$d_j = \begin{cases} 0 & c_j = 0 \\ \frac{1}{c_j} & c_j \neq 0 \end{cases} \quad z_j = \begin{cases} \frac{1}{N} & c_j = 0 \\ \frac{1-\rho}{N} & c_j \neq 0 \end{cases} \quad (3)$$

于是则有

$$Ax = \rho GDx + ez^T x = x \quad (4)$$

又 $z^T x$ 的值为定值 k 则

$$(I - \rho GD)x = ke \quad (5)$$

但我们只需要相对大小，所以我们可以将上述方程简化为

$$(I - \rho GD)x = e \quad (6)$$

3.2 代码

```
1 function ranking = LinearEqsSolvePageRank(G)
2
3 N = size(G, 1);
4 c = sum(G, 1);
5 rho = 0.85;
6 d = zeros(N, 1);
7 [~,index] = find(c > 0);
8 d(index) = 1./c(index);
9
10 D = diag(d);
11 e = ones(N,1);
12 I = eye(N);
13 PR = (I - rho*G*D)\e;
14
15 ranking = sortrows([PR, (1:N)'], -1);
16 ranking = ranking(:,2);
17 end
```

3.3 运算结果

```
>> tic; ranking = LinearEqsSolvePageRank(Problem.A'); toc;
Elapsed time is 7.738506 seconds.
>> ranking(1:20)'
```

ans =

Columns 1 through 13

2264	8226	8059	8057	4485	5707	8225	6837	6839	6840	6838	7261	7429
------	------	------	------	------	------	------	------	------	------	------	------	------

Columns 14 through 20

7611	7032	7035	7034	7033	7741	6517
------	------	------	------	------	------	------

Figure 4: 线性方程组法运行结果

前十名排序如下图

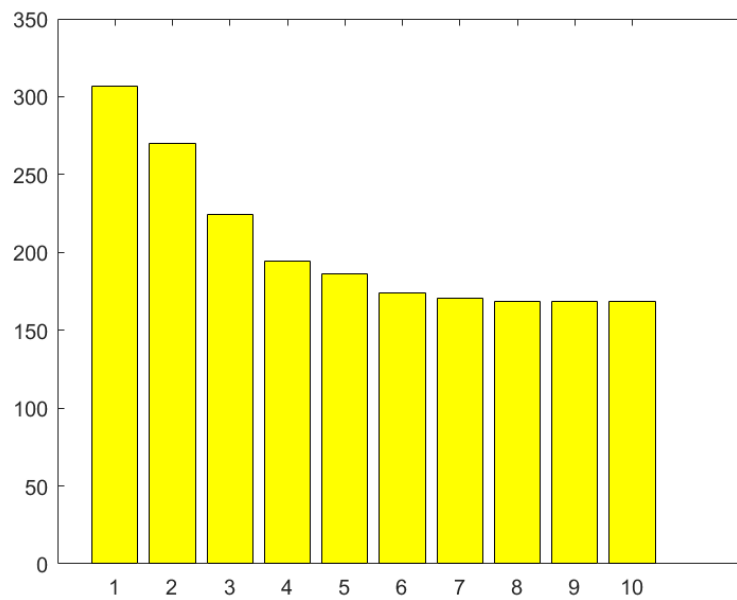


Figure 5: 前十名排名

4 稀疏矩阵存储

4.1 算法思路

对于上述的线性方程组解法，注意到题目提供的矩阵为稀疏矩阵，所以对上述线性方程组的解法中的矩阵用稀疏矩阵存储

4.2 代码

```
1 function ranking = SpLinearEqsSolvePageRank(G)
2
3 N = size(G, 1);
4 c = sum(G, 1);
5 [I,J,K] = find(c);
6 K = 1./K;
7 d = sparse(I, J, K);
8 D = diag(d);
9
10 rho = 0.85;
11 e = ones(N,1);
12 I = speye(N);
13 PR = (I-rho*G*D)\e;
14
15 ranking = sortrows([PR, (1:N)'], -1);
16 ranking = ranking(:,2);
17 end
```

4.3 运行结果

运行结果可以发现，运算效率远高于不用稀疏矩阵存储的算法，可见，使用稀疏矩阵不但能够节约内存，还能够加快运算速度。

```

>> tic;SpLinearEqsSolvePageRank(Problem.A');toc;
Elapsed time is 0.391859 seconds.
>> tic;LinearEqsSolvePageRank(Problem.A');toc;
Elapsed time is 7.407177 seconds.
>> tic;for i = 1:50 SpLinearEqsSolvePageRank(Problem.A');end;toc;
Elapsed time is 2.431815 seconds.
>> tic;for i = 1:50 LinearEqsSolvePageRank(Problem.A');end;toc;
Elapsed time is 375.018653 seconds.

```

Figure 6: 稀疏矩阵存储运算效率

5 比较与分析

对于迭代法和线性方程组法进行 PageRank 排序，前 20 基本相同，但次序不完全一样。但迭代法的收敛速度较小，另外如果进行稀疏存储，则会大大加快运算速度，这在更大规模的网页 PageRank 的计算中是很有必要的。

排名	迭代法	迭代法 (归一化)	线性方程组法	排名	迭代法	迭代法 (归一化)	线性方程组法
1	8226	8226	2264	11	8060	8060	6838
2	8059	8059	8226	12	6197	6197	7261
3	7741	7741	8059	13	5287	5287	7429
4	8057	8057	8057	14	5253	5253	7611
5	8225	8225	4485	15	5636	5636	7032
6	6837	6837	5707	16	7494	7494	7035
7	6839	6839	8225	17	1572	1572	7034
8	6840	6840	6839	18	5637	5637	7033
9	6838	6838	6840	19	2674	2674	7741
10	8227	8227	6837	20	1609	1609	6517

Table 2: 结果比较