SINF 1250: Rapport de projet

Maxime Dillion

Jacques Yakoub

24 décembre 2017

Table des matières

1	Thé	éorie
	1.1	Rappel
		1.1.1 Système d'équations linéaires
		1.1.2 Power method
	1.2	Calcul
		1.2.1 Système d'équation sous forme matriciel
		1.2.2 Système d'équation après résolution
2	Imp	plémentation
	2.1	Matrice d'adjacence
	2.2	Degré entrant des noeuds
	2.3	Matrice de probabilité de transition
	2.4	Matrice Google
	2.5	Trois premières itérations de la power method
		2.5.1 Itération n°1
		2.5.2 Itération n°2
		2.5.3 Itération n°3
	2.6	Score PageRank

1 Théorie

1.1 Rappel

Quelque soit la méthode que nous choisissons par la suite, il faut obtenir la matrice Google. Celle-ci s'obtient de la manière suivante :

 Obtention de la matrice de probabilité, en utilisant la matrice d'adjacence et les degrés entrants de chaque noeud :

A

— Calculer la matrice Google en utilisant cette formule :

$$(alpha * P) + ((1 - alpha)/n) * et$$

Où alpha est un paramètre compris entre 0 et 1, P la matrice de probabilité de transition , n étant le nombre de noeuds , et un vecteur colonne composé uniquement de 1.

1.1.1 Système d'équations linéaires

Avec cette méthode, la recherche du vecteur de score devient une question de vecteur propre. Ici, il serait fait le choix d'expliquer le vecteur de droite afin de faciliter les calculs dont voici son expression mathématique :

$$G^t * X = X$$

Où X étant le vecteur et Gt la transposée de la matrice google. Appliquons cette formule à la situation présente :

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{50} & \frac{187}{350} & \frac{49}{200} & \frac{1}{50} & \frac{47}{100} \\ \frac{11}{50} & \frac{1}{50} & \frac{49}{200} & \frac{1}{5} & \frac{47}{100} \\ \frac{21}{50} & \frac{1}{50} & \frac{1}{50} & \frac{37}{50} & \frac{1}{50} \\ \frac{3}{25} & \frac{97}{350} & \frac{79}{200} & \frac{1}{50} & \frac{1}{50} \\ \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} x1\\x2\\x3\\x4\\x5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x1\\x2\\x3\\x4\\x5 \end{bmatrix}$$

En rajoutant une ligne de 1, nous nous assurons que la somme de x1,...,xn termes doit valoir 1. Enfin, avant de pouvoir résoudre le système par des opérations matricielles pour obtenir une forme en escalier , il faut simplifier la forme présente en passant les inconnues du côté gauche de l'équation.

1.1.2 Power method

Pour obtenir les scores PageRank, il nous faut calculer le vecteur propre de gauche correspondant à la valeur propre 1 de la matrice de google :

$$x^T * G = x^T$$

Ce vecteur peut être calculé grâce à la power method, où chaque itération est définie comme telle :

$$x^{T}(k+1) = \alpha * x^{T}(k) * P + \frac{1-\alpha}{n} * e^{T}$$

Où x^T est le vecteur de scores $(x^T(0) = \text{degrés entrant dans chaque noeuds}), <math>(1 - \alpha)$ est la probabilité de téléportation, n est le nombre de noeuds et e^T est la transposée d'un vecteur colonne composé de 1.

Sauf dans certains cas spécifiques, cette itération sera toujours convergente et il nous suffit donc ensuite de tester si $||x^T(k)|| - ||x^T(k+1)|| < v$, ou v est l'erreur (10^{-8} dans notre cas), pour approximer au mieux le vecteur propre et donc obtenir le plus précisément possible les scores PageRank de chaques noeuds.

1.2 Calcul

1.2.1 Système d'équation sous forme matriciel

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \frac{-49}{50} & \frac{187}{350} & \frac{49}{200} & \frac{1}{50} & \frac{47}{100} & 0 \\ \\ \frac{11}{50} & \frac{-49}{50} & \frac{49}{200} & \frac{1}{5} & \frac{47}{100} & 0 \\ \\ \frac{21}{50} & \frac{1}{50} & \frac{-49}{50} & \frac{37}{50} & \frac{1}{50} & 0 \\ \\ \frac{3}{25} & \frac{97}{350} & \frac{79}{200} & \frac{-49}{50} & \frac{1}{50} & 0 \\ \\ \frac{11}{50} & \frac{26}{175} & \frac{19}{200} & \frac{1}{50} & \frac{-49}{50} & 0 \end{pmatrix}$$

1.2.2 Système d'équation après résolution

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & \frac{278338891485003}{1185309949623550} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & | & \frac{1574961688097759}{7540409867060228} \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & | & \frac{3332146709283619}{1.32265796170871e+16} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & | & \frac{534623}{2789366} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & | & \frac{1572003}{13946830} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

On a donc :
$$x_1 = \frac{278338891485003}{1185309949623550}$$
 ; $x_2 = \frac{1574961688097759}{7540409867060228}$; $x_3 = \frac{3332146709283619}{1.32265796170871e + 16}$; $x_4 = \frac{534623}{2789366}$; $x_5 = \frac{1572003}{13946830}$

2 Implémentation

2.1 Matrice d'adjacence

$$\begin{pmatrix} 0 & 2 & 4 & 1 & 2 \\ 4 & 0 & 0 & 2 & 1 \\ 3 & 3 & 0 & 5 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 & 0 \\ 3 & 3 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

2.2 Degré entrant des noeuds

$$(10 \ 9 \ 8 \ 8 \ 4)$$

2.3 Matrice de probabilité de transition

$$\begin{pmatrix} 0 & \frac{2}{9} & \frac{4}{9} & \frac{1}{9} & \frac{2}{9} \\ \frac{4}{7} & 0 & 0 & \frac{2}{7} & \frac{1}{7} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & 0 & \frac{5}{12} & \frac{1}{12} \\ 0 & \frac{1}{5} & \frac{4}{5} & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

2.4 Matrice Google

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{50} & \frac{11}{50} & \frac{21}{50} & \frac{3}{25} & \frac{11}{50} \\ \frac{187}{350} & \frac{1}{50} & \frac{1}{50} & \frac{97}{350} & \frac{26}{175} \\ \frac{49}{200} & \frac{49}{200} & \frac{1}{50} & \frac{79}{200} & \frac{19}{200} \\ \frac{1}{50} & \frac{1}{5} & \frac{37}{50} & \frac{1}{50} & \frac{1}{50} \\ \frac{47}{100} & \frac{47}{100} & \frac{1}{50} & \frac{1}{50} & \frac{1}{50} \end{pmatrix}$$

2.5 Trois premières itérations de la power method

2.5.1 Itération n°1

 $\left(\frac{1051}{4550} \quad \frac{391}{1950} \quad \frac{527}{1950} \quad \frac{191}{1050} \quad \frac{794}{6825}\right)$

2.5.2 Itération $n^{\circ}2$

 $\left(\frac{43003}{182000} \quad \frac{2121}{10000} \quad \frac{27683}{113750} \quad \frac{35673}{182000} \quad \frac{20429}{182000}\right)$

2.5.3 Itération n°3

 $\begin{pmatrix} \frac{67623}{288557} & \frac{93767}{451224} & \frac{145393}{568750} & \frac{188765}{996486} & \frac{15789}{140000} \end{pmatrix}$

2.6 Score PageRank

 $\left(\frac{139718}{594991} \quad \frac{200248}{958723} \quad \frac{50534}{200589} \quad \frac{154407}{805610} \quad \frac{112253}{995910}\right)$

A Code complet

```
import csv
import numpy as np
import fractions
\#\ A\ more\ user-friendly\ way\ to\ print\ matrix\ as\ fractions
\# \ credits \ to \ https://stackoverflow.com/a/42209716/6149867
np. set printoptions (formatter={ 'all ': lambda x: str(fractions.
   Fraction(x).limit denominator())})
\mathbf{def} \ \mathbf{pageRankScore}(\mathbf{A}: \ \mathbf{np.matrix}, \ \mathbf{alpha}: \ \mathbf{float} = 0.9):
    \# without astype: numpy thinks it is a matrix of string
    adj matrix = A. astype(np. int)
    print("Starting_the_program_:_Matrix_of_shape_%s_with_alpha_%f_\n
        \sqrt{s}" % (A. shape, alpha, adj_matrix))
    \#\ Vector\ of\ the\ sum\ for\ each\ column
    in\_degree = adj\_matrix.sum(axis=0)
    print("indegree_of_each_node_\n_%s" % in degree)
    \#\ help\ us\ to\ not\ call\ sum\ multiple\ time\ when\ we\ will\ modify\ the
        matrix
    out degree = adj matrix.sum(axis=1).getA1()
    probability_matrix = []
    counter = 0
    for line in adj matrix:
         row = line.getA1() / out_degree[counter]
         probability_matrix.append(row)
         counter += 1
    probability matrix = np.matrix(probability matrix, np.float)
    print("Computing_the_transition-probability_matrix_\n_%s" %
        probability matrix)
    print("Init_vector_(using_in_degree_and_normalize_it);")
    vector = in\_degree.transpose()
    \# Now time to normalize this vector by the sum
    vector = vector / vector.sum()
```

```
print(vector)
          # Relative error
          epsilon = pow(10, -8)
          print("Power_method_iteration_(left_eigenvector)_of_the_google_
                  matrix_with_an_error_of_%s" % epsilon)
          \# Number of nodes (number of columns inside the probability
                   matrix)
          n = probability matrix.shape[1] # tuple shape : rows, columns
          \# vector
          vector_google = vector.transpose()
          \# column vector : Full of ones line vector
          et = np.ones(n)
          # Vector's norms
          norm = np.linalg.norm(vector google, ord=1)
          new norm = 0
          \# google matrix
          print("Google_matrix_:_")
          google = (alpha*probability matrix)+((1-alpha)/n)*et
          print(google)
          print("Iterations_now_begins_:_")
          # counter for iteration
          step = 1
          while abs(new norm-norm) / norm > epsilon:
                    print("\t_Iteration_n\hat{\cap}\colon\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \subsetem \ndext{\cap}\subsetem \subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem \ndext{\cap}\subsetem
                    norm = np.linalg.norm(vector_google, ord=1)
                    vector google = vector google * google
                    new\_norm \ = \ np.\ linalg.norm(\ vector\_google\ ,\ \mathbf{ord}{=}1)
                     """ Just a way to print only the first 3 iterations """
                    if step in [1, 2, 3]:
                               print("\t\t_Computed_PageRank_score_:_\n_\t\t_%s_" %
                                       vector google)
                    step = step + 1
          print("The_final_PageRank_score_is_:_\n_\t_\%s_" % vector google)
\# Read the matrix from csv and transform it to numpy matrix
def main():
          matrix = []
          cr = csv.reader(open("adjacenceMatrix.csv", "r"))
          for i, val in enumerate(cr):
                    matrix.append(val)
          adj matrix np = np.matrix(matrix)
          pageRankScore (A=adj matrix np)
if name == " main ": main()
```