SINF 1250: Rapport de projet

Maxime Dillion Jacques Yakoub

24 décembre 2017

Table des matières

Chapitre 1

Théorie

1.1 Rappel

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 :

Gt * X = X

Où X étant le vecteur et Gt la transposée de la matrice google.

Appliquons cette formule à la situation présente :

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{50} & \frac{187}{350} & \frac{49}{200} & \frac{1}{50} & \frac{47}{100} \\ \frac{11}{50} & \frac{1}{50} & \frac{49}{200} & \frac{1}{5} & \frac{47}{100} \\ \frac{21}{50} & \frac{1}{50} & \frac{1}{50} & \frac{37}{50} & \frac{1}{50} \\ \frac{3}{25} & \frac{97}{350} & \frac{79}{200} & \frac{1}{50} & \frac{1}{50} \\ \frac{11}{50} & \frac{26}{175} & \frac{19}{200} & \frac{1}{50} & \frac{1}{50} \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} x1 \\ x2 \\ x3 \\ x4 \\ x5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x1 \\ x2 \\ x3 \\ x4 \\ x5 \end{bmatrix}$$

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.

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

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 par 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 ($x^T(0)$ = degrés entrant dans chaque noeuds), $(1-\alpha)$ 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 $|\|x^T(k)\| - \|x^T(k+1)\|| < \upsilon$, ou υ 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 : $x_1 = \frac{278338891485003}{1185309949623550}$; $x_2 = \frac{1574961688097759}{7540409867060228}$; $x_3 = \frac{3332146709283619}{1.32265796170871e+16}$; $x_4 = \frac{534623}{2789366}$; $x_5 = \frac{1572003}{13946830}$

Chapitre 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

$$\begin{pmatrix} 10 & 9 & 8 & 8 & 4 \end{pmatrix}$$

2.3 Matrice de probabilité

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

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

$$\begin{pmatrix} \frac{1051}{4550} & \frac{391}{1950} & \frac{527}{1950} & \frac{191}{1050} & \frac{794}{6825} \end{pmatrix}$$

2.5.2 Itération n°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

$$\left(\frac{67623}{288557} \quad \frac{93767}{451224} \quad \frac{145393}{568750} \quad \frac{188765}{996486} \quad \frac{15789}{140000}\right)$$

2.6 Score PageRank

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

Annexe 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())})


def pageRankScore(A: np.matrix, alpha: 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 "
        % (A.shape, alpha))
    print(adj_matrix)
    # Vector of the sum for each column
    in_degree = adj_matrix.sum(axis=0)
    print("indegree of each node")
    print(in_degree)
    print("Computing the probability matrix")

    # 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(probability_matrix)
```

```
    print("Computing the transition-probability matrix Pt")
    transition_probability_matrix = probability_matrix.transpose()
    print(transition_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)
    # tuple shape : rows, columns
    n = probability_matrix.shape[1]
    # 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("Iteration nÂ° %s" % step)
        norm = np.linalg.norm(vector_google, ord=1)
        vector_google = vector_google * google
        new_norm = np.linalg.norm(vector_google, ord=1)
        """ Just a way to print only the first 3 iterations """
        if step in [1, 2, 3]:
            print("Computed PageRank score : \n %s " % vector_google)
        step = step + 1
    print("The final PageRank score is :")
    print(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)

    # Call with a custom alpha
    # pageRankScore(A=adj_matrix_np, alpha=0.8)


if __name__ == "__main__": main()
```