

Mastère Spécialisé Big Data gestion et analyse des données massives

INF 344: TP Moteur de recherche

Phase 1: Crawling du site (Hugo Michel)

Partie 2 : Pré Calcul de TF-IDF (Hugo Michel)

Partie 3: Calcul du PageRank (Sara Boutigny)

Partie 4 : Requêtage (Julien Lair)

Télécom Paris

Année 2021 / 2022

Julien LAIR, Sara Boutigny, Hugo Michel

Table des matières

INF 344 :TP Moteur de recherche	1
Phase 1 : Description de la database	3
Phase 1 : Crawling du site	4
Phase 2 : Pré Calcul de TF-IDF	6
Sous-phase 1 : Calcul de l'index inversé	6
Sous-phase 2 : Pré calcul de l'inverse document frequency	g
Phase 3 : Calcul du PageRank	11
Phase 4 : Requêtage	15

1. Phase 1: Description de la database

Nous avons à notre disposition 2 tables SQL dans la base de données originel qui nous est fourni :



Table responses

Contient : 9048 données

queryURL	respURL
URL que le crawler a demandé	URL que le crawler a reçu

Exemple de données contenu dans la table responses

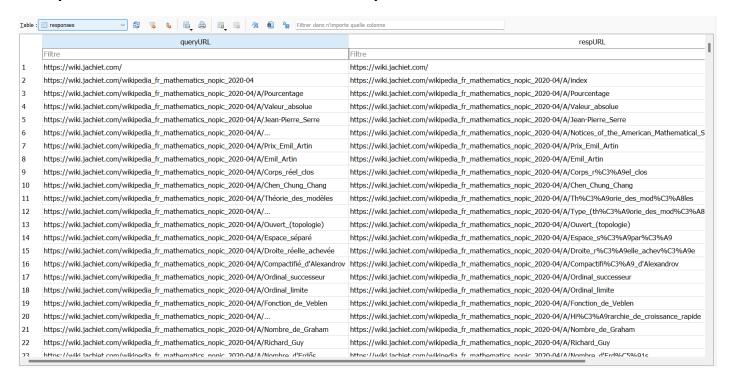
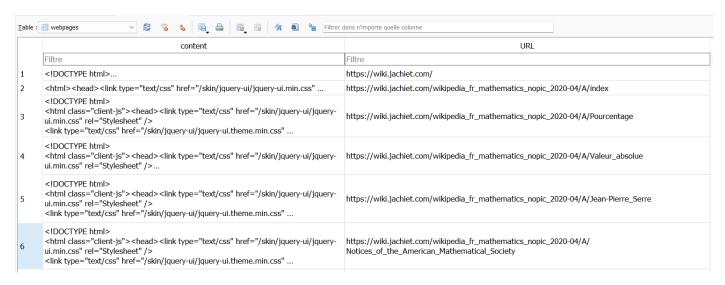


Table webpages

Contient : 6424 données

URL	content
URL de la page en question	contenu HTLM de la page associé à l'URL au format txt

Exemple de données contenu dans table webpages



2. Phase 1: Crawling du site

Auteur: Hugo Michel

Pour établir la connexion avec la base de données "data.db" depuis un fichier python (.py) on utilisera les lignes codes suivantes :

import sqlite3
conn = sqlite3.connect('data.db')
cursor = conn.cursor()

Question 1 : Combien il y a de pages indexées ?

Pour répondre à cette question, j'ai effectué la requête suivante :

```
# QUESTION 1 : Combien il y a de pages indexées ?
cursor.execute("SELECT COUNT(*) FROM webpages")
query_1 = cursor.fetchone()
print("QUESTION 1")
print("Il y a " + str(query_1[0]) + " indexées\n")

Retour console:
QUESTION 1
Il y a 6424 indexées
```

Conclusion: 6424 pages sont indexées

Question 2 : Combien de pages ont la même URL requêtée et répondue ?

Pour répondre à cette question, j'ai effectué la requête suivante :

```
# QUESTION 2 : Combien de pages ont la même URL requêtée et répondue ?
cursor.execute("SELECT COUNT(*) FROM responses WHERE responses.queryURL == responses.respURL")
query_2 = cursor.fetchone()
print("QUESTION 2")
print(str(query_2[0]) + " ont la même URL requêtée et répondue\n")

Retour console:
QUESTION 2
3197 pages ont la même URL requêtée et répondue
```

Conclusion: 3197 pages ont la même URL requêtée et répondue

Question 3 : Certaines pages comme https://wiki.jachiet.com/wikipedia_fr_mathematics_ nopic_2020-04/A/Surface_de_Delaunay ne sont pas indexées, pourquoi ? Pouvez-vous en trouver d'autres ?

Pour répondre à cette question, j'ai effectué la requête suivante :

```
# QUESTION 3 : Certaines pages comme https://wiki.jachiet.com/wikipedia_fr_mathematics_ nopic_2020-04/A/Surface_oprint("QUESTION 3")
page_requete = 'https://wiki.jachiet.com/wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Surface_de_Delaunay'
cursor.execute("SELECT COUNT(respURL) FROM responses WHERE queryURL = ?", (page_requete,))
if cursor.fetchone()[0] == 0:
    print("La page 'https://wiki.jachiet.com/wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Surface_de_Delaunay' n'est
```

Retour console: QUESTION 3 La page 'https://wiki.jachiet.com/ wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Surface_de_Delaunay' n'est pas indexée

On peut confirmer que la page indiquée dans l'énoncé n'est pas indexée.

Certaines URL ne sont pas indexées car elles ne sont pas accessibles depuis la homepage.

Il s'agit d'une page orpheline car une page orpheline c'est une page web qui est encore présente au sein d'un site web mais à laquelle on ne peut pas accéder en utilisant les liens proposés sur le site

Les autres URL orphelines peuvent être trouvées manuellement en naviguant sur la page du référençant les pages sur la thématique des mathématiques

3. Phase 2 : Pré Calcul de TF-IDF

3.1 Sous-phase 1 : Calcul de l'index inversé

L'objectif de cette première sous-phase de la phase 2 consiste à calculer un index inversé.

Pour ce faire, il convient d'associer à chaque mot clef w une liste $(u_1; f_1) \dots (u_k; f_k)$ où les ui sont des URL de documents qui contiennent le mot w et f_i est la fréquence d'occurrence de w dans u_i .

1ère étape : Construction d'une fonction "countFreq()"

La fonction "countFreq()" prend un liste de mots en entrée et calcule l'occurrence d'apparition du mot dans la liste.

La fonction retourne un liste de tuple qui associe à chaque mot de la liste son occurrence d'apparition ([$(w_1; f_1) \dots (w_k; f_k)$]

```
def countFreq(word_list):
    word_freq = [word_list.count(word) for word in word_list]
    dico_word_freq = dict(list(zip(word_list, word_freq)))

# On ordonne le dictionnaire dans l'ordre décroissant (descending order)
    sorted_freq_dico = dict(sorted(dico_word_freq.items(), key=operator.itemgetter(1), reverse=True))

# On convertit le nouveau dictionnaire en ordonnée en liste de tuple
    # format du tuple (word, occurence)
    list_tuples_word_freq = [(k, v) for k, v in sorted_freq_dico.items()]
    return list_tuples_word_freq
```

2ème étape Calcul de l'index inversé

Avant de réaliser le calcul de l'index inversé, il convient de créer la table "inverted_index" qui va contenir l'index. Cette table se présente comme suit :

keyword	URL	frequency
correspond à un mot dans le document à l'adresse "URL"	adresse URL de la page en question	correspond à la fréquence d'apparition du mot dans le document

Pour créer la table "inverted_index" j'ai exécuté les lignes de codes suivantes :

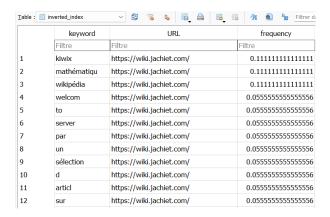
```
conn.execute("DROP TABLE IF EXISTS inverted_index")
conn.commit()
conn.execute("CREATE TABLE inverted_index (keyword TEXT, URL TEXT, frequency REAL)")
conn.commit()
```

inverted_index		CREATE TABLE inverted_index (keyword TEXT, URL TEXT, frequency REAL)
keyword	TEXT	"keyword" TEXT
URL	TEXT	"URL" TEXT
frequency	REAL	"frequency" REAL

Une fois la table créée, il convient d'insérer les données en question. Pour ce faire, j'ai réalisé les étapes suivantes :

- 1. Récupération de la liste des URL de la table webpages (url des pages indexées) en itérant simplement sur les lignes de données contenus dans cette table et en y récupérant l'URL de la page en question
- 2. Extraction des mots contenu dans le code HTML de la page en utilisant la méthode extractListOfWords()
- 3. Stemmatisation de chaque mot extrait
- 4. Calcul de la fréquence d'apparition de chaque mot extrait et "stemmatisé"
- 5. Insertion de chaque tuple (word,frequency) dans la base de données "inverted index"

Table inverted_index



Le traduction en code de ses différentes et décrit comme suit :

Calcul de TF

```
counter_insert = 0
# On récupère la liste des URL de la table webpages (url des pages indexées)
for row in cursor.execute("SELECT * FROM webpages"):
    word_list_extracted = list(extractListOfWords(row[0]))
    #print(word_list_extracted)
   word list stemmed = list()
    for word in word_list_extracted:
        word_stemmed = stem(word)
        word_list_stemmed.append(word_stemmed)
   tuple_word_freq = countFreq(word_list_stemmed)
#print(tuple_word_freq)
    # On nourrit la table inverted index avec la liste de tuple que l'on vient de créer
    for elm in tuple_word_freq:
        cursor1.execute('INSERT INTO inverted_index VALUES (?,?,?)', (elm[0], row[1], elm[1]/len(word_list_stemmed)))
    # Log pour le suivi de l'insertion des données en DB
    counter_insert = counter_insert +1
   print(counter_insert)
```

Note : J'ai utilisé un compteur "counter_"pour avoir un suivi de l'évolution de l'insertion des données au sein de la base de données.

Maintenant que la table "inverted_index" est alimentée en donnée, il convient de créer l'index "inv_ind" sur la colonne "keyword"

```
# On crée un index inverse pour la table inverted_index en se basant sur la colonne 'keyword'
conn.execute("DROP INDEX IF EXISTS inv_ind")
conn.commit()
conn.execute("CREATE INDEX inv_ind ON inverted_index(keyword)")
conn.commit()
```

Index inverted_index



Question 4 : Dans quelle page apparaît le plus souvent (en fréquence) le terme "matrice" ?

Pour répondre à cette question, j'ai effectué la requête suivante :

```
# Question 4 : Dans quelle page apparaît le plus souvent (en fréquence) le terme "matrice" ?
cursor.execute("SELECT keyword, URL, MAX(frequency) FROM inverted_index WHERE keyword LIKE('matric')")
page_matrice = cursor.fetchone()
print("\n\nQUESTION 4")
print("Le terme " + page_matrice[0] + " apparaît le plus souvent dans " + page_matrice[1] + " avec une fréquence de " + str(page_matrice[2]))

Retour console :

QUESTION 4
Le terme matric apparaît le plus souvent dans https://wiki.jachiet.com/
wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_involutive avec une
fréquence de 0.07792207792207792
```

Conclusion:

Ainsi le terme matrice apparaît le plus dans la page

https://wiki.jachiet.com/wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_involutive avec un fréquence de 0.0779.

Note: Le terme matrice devient "matric" après stemmatisation.

3.2 Sous-phase 2 : Pré calcul de l'inverse document frequency

Rappel formule de IDF : $log(N/n_{\parallel})$

avec N le nombre de documents et n_w le nombre d'occurrence où le mot w apparaît.

Comme pour la sous-phase 1, avant de calculer l'IDF de chaque mot, il convient de créer la table qui contiendra l'IDF correspondant à chaque mot extrait et stemmetisé.

La table "invert_document_frequency" contient les champs suivants :

keyword	idf
mot contenu dans la page en question	valeur idf correspondant au mot

Pour créer la table "invert_document_frequency" j'ai executé le lignes de code suivantes :

```
# Création de la table invert_document_frequency (keyword, idf)
conn.execute("DROP TABLE IF EXISTS invert_document_frequency")
conn.commit()
conn.execute("CREATE TABLE invert_document_frequency (keyword TEXT, idf REAL)")
conn.commit()
```

<pre>invert_document_frequency</pre>		CREATE TABLE invert_document_frequency (keyword TEXT, idf REAL)
keyword	TEXT	"keyword" TEXT
idf	REAL	"idf" REAL

Ensuite pour calculer la valeur IDF pour chaque mot j'ai procédé de la manière suivante :

- 1. Récupération le nombre d'url total contenu dans la table webpages pour le calcul de IDF. Cette valeur correspond tout simplement au nombre de documents *N* de la formule IDF que nous avons énoncée précédemment nous sera utile pour le calcul de l'IDF.
- 2. Insertion en db le mot et sa valeur idf

```
# On récupère le nombre d'url contenu dans la table webpages pour le calcul de
cursor.execute("SELECT COUNT(*) FROM webpages")
nb_url = cursor.fetchone()[0]
print(nb_url)

# On insère en db le mot et sa valeur idf (idf = log(N/n_w))
    # N est le nombre de documents
    # n_w le nombre de document où w apparaît
counter_insert_bis = 0

for row in cursor.execute("SELECT keyword, COUNT(URL) FROM inverted_index GROUP BY keyword"):
    cursor1.execute("INSERT INTO invert_document_frequency VALUES (?,?)", (row[0], log(nb_url / row[1])))
    counter_insert_bis = counter_insert_bis + 1
    print(counter_insert_bis)

# On sauvegarde les insertions en db
conn.commit()
```

Table invert_document_frequency

	keyword	idf
	Filtre	Filtre
1		0.00577630206500836
2	_	1.50516765465236
3		8.07464907506665
4		8.7677962556266
5	swaqaamaaj	8.7677962556266
6	_daniel	8.7677962556266
7	_generalized	8.7677962556266
8	_hom	8.7677962556266
9	_icmat	8.7677962556266
10	_p	8.07464907506665
11	a	0.186689738466707
12	a_	2.86516292222523

De manière analogue à la sous-phase 1, une fois la table alimentée en donnée, il convient de créer un index "inv_doc_freq_ind" pour le champ "keyword". La création de cet index s'effectue avec les lignes de code suivantes :

```
# Création de l'index pour la table "invert_document_frequency"
conn.execute("DROP INDEX IF EXISTS inv_doc_freq_ind")
conn.commit()
conn.execute("CREATE INDEX inv_doc_freq_ind ON invert_document_frequency(keyword)")
conn.commit()
```

Index inv_doc_freq_ind



Question 5 : Quel est l'IDF de "matrice" ?

Pour répondre à cette question, j'ai effectué la requête suivante :

```
# Question 5 : Quel est l'IDF de "matrice" ?
cursor.execute("SELECT * FROM invert_document_frequency WHERE keyword LIKE('matric')")
idf_matrice = cursor.fetchone()
print("\n\nQUESTION 5")
print("IDF de " + idf_matrice[0] + " = " + str(idf_matrice[1]))

Retour console:
QUESTION 5
IDF de matric = 2.0695282015111847
```

Conclusion: L'IDF du terme "matrice" est de 2.069

4. Phase 3: Calcul du PageRank

Dans un premier temps, on réalise le graphe sur lequel on va ensuite faire le PageRank.

Etape 1 : calculer un dictionnaire realURL qui retourne la respURL associée à une queryURL

```
conn = sqlite3.connect('data.db')
cursor = conn.cursor()

realURL = {}
for row in cursor.execute("SELECT queryURL, respURL FROM responses"):
    queryURL, respURL = row[0], row[1]
```

```
realURL[queryURL] = respURL
```

Etape 2 : calculer un dictionnaire pointsTo qui stocke la liste neighbors(content) pour chaque respURL

```
pointsTo = {}
for row in cursor.execute("SELECT URL, content FROM webpages"):
    URL, content = row[0], row[1]
    pointsTo[URL] = neighbors(content, URL)
```

Etape 3 : Modifier pointsTo pour que les queryURL soient remplacés par des respURL

Pour l'algorithme du PageRank, nous avons suivi les étapes données dans l'énoncé. Cela nous donne l'algorithme suivant :

```
# PageRank
------score, nouveau_score, nombre_de_pages = dict(), dict(), len(pointsTo.keys())
# score = [1/N pour chaque page]
```

```
for r in pointsTo: score[r] = 1/nombre_de_pages
for i in range(NB ITERATIONS):
    for r in pointsTo: nouveau_score[r] = 0
   proba teleportation = 0
   for r in pointsTo:
       if len(pointsTo[r]) > 0 :
            proba teleportation += ALPHA * score[r]
            for u in pointsTo[r]: nouveau score[u] += score[r] * (1 - ALPHA) /
len (pointsTo[r])
            proba teleportation += score[r]
    for r in pointsTo: nouveau score[r] += proba teleportation / nombre de pages
    for r in nouveau score: score[r] = nouveau score[r]
```

On peut ensuite créer une table dans la base de données afin d'intégrer les scores calculés :

```
conn.execute("DROP TABLE IF EXISTS page_rank")
conn.commit()
conn.execute("CREATE TABLE page_rank (URL TEXT, rank_score REAL)")
conn.commit()

for key, value in score.items():
    conn.execute('INSERT INTO page_rank VALUES (?,?)', (key, value))

conn.commit()
conn.close()
```

La table possède deux colonnes : un URL nommé "URL" et le score associé "rank score".

Question 6: Quelles sont les 20 pages qui ont le meilleur PageRank? Comment l'expliquez-vous?

Les 20 premiers URLs qui apparaissent sont les suivants :

```
1.976%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/A/Fonction de Legendre
1.967%: .../skin/jquery-ui/jquery-ui.theme.min.css
1.967%: .../skin/jquery-ui/jquery-ui.min.css
1.966%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/A/index
1.966%: .../skin/taskbar.css
1.957%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/-/s/css modules/style.css
.../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/-/s/css modules/skins.minerva.base.reset%7Cs
kins.minerva.content.styles%7Cext.cite.style%7Csite.styles%7Cmobile.app.pagestyles.andr
oid%7Cmediawiki.page.gallery.styles%7Cmediawiki.skinning.content.parsoid.css
1.941%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/-/s/css modules/inserted style.css
1.941%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/-/s/css modules/content.parsoid.css
.../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/-/s/css modules/ext.cite.ux-enhancements.css
1.226%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/-/s/css modules/ext.cite.styles.css
1.133% : .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/-/s/css modules/ext.math.styles.css
.../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/-/s/css modules/ext.math.scripts.css
0.922% : .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/A/Math%C3%A9matiques
0.521%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/A/Math%C3%A9maticien
0.287%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/A/Nombre complexe
0.269%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/A/Nombre r%C3%A9el
0.250%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/A/G%C3%A9om%C3%A9trie
0.219%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/A/Polyn%C3%B4me de Legendre
0.205%: .../wikipedia fr mathematics nopic 2020-04/A/American Mathematical Society
```

Le PageRank consiste à attribuer aux pages un score qui soit proportionnel au nombre de passages qu'un utilisateur ferait dessus s'il se déplaçait aléatoirement d'une page à une autre en cliquant sur les liens qui s'y trouvent. C'est un indicateur de centralité d'une page. Si beaucoup de pages pointent vers une même page, alors cette dernière aura un

score plus élevé. Dans les 20 premiers URLs, on trouve des liens correspondant à des index et des .css de mise en page. En effet, lorsque l'on se déplace sur une page, on fait régulièrement appel aux autres pages nécessaires à son bon fonctionnement et affichage, d'où ce résultat. On trouve aussi des liens supposés revenir souvent dans le texte d'autres pages tels qu'un lien vers la page "Mathématiques" ou "Mathématicien".

5. Phase 4: Requêtage

5.1. Avec simplement tf-idf

Dans cette partie, on implémente le tri avec la métrique tf-idf.

Question 7 : Quelles sont les dix premières pages pour "comment multiplier des matrices" en utilisant seulement la métrique tf-idf ?

```
Résultat avec tf-idf

1: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_involutive

2: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_%C3%A91%C3%A9mentaire

3: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_de_permutation

4: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_normale

5: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_de_Hessenberg

6: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_identit%C3%A9

7: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_orthogonale

8: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_des_degr%C3%A9s

9: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_binaire

10: .../wikipedia_fr_mathematics_nopic_2020-04/A/Matrice_unitaire
```

5.1. Avec tf-idf et PageRank

Question 8 : Quelles sont les dix premières pages pour "comment multiplier des matrices" en combinant tf-idf et Page-Rank?

Le TF-IDF permet de trouver les pages qui correspondent le plus à la requête tandis que le PageRank renvoie les pages qui reviennent le plus souvent dans les autres pages. En combinant les deux, on obtient un arbitrage entre ces deux méthodes : des pages qui correspondent à la requête et des pages qui sont considérées comme "centrales" (e.g. qui reviennent souvent dans les liens d'autres pages).