Ανάκτηση Πληροφοριών 1^η εργασια Αλβανάκη Παρασκευή ΑΜ 57286

Α ερωτημα

A1. Σχηματίστε και τρέξτε 150 ερωτήσεις (queries), με τρεις διαφορετικούς τρόπους χρησιμοποιώντας τα πεδία title, title+desc, title+desc+narr

Με βάση το tutorial ακολουθήσαμε την παρακάτω διαδικασία:
Αρχικα κατασκευάζουμε το index, αξιοποιώντας την εντολη IndriBuildIndex
IndriBuildIndex.parameter.file.ΕΧΑΜΡΙΕ. Στη συνέχεια δημιουργούμε με χρήση της εντολής
dumpIndex ένα αναλυτικό ευρετήριο. Αναζητούμε τις ερωτήσεις με το αρχείο που υπάρχει ως
παράδειγμα μετα την παραμετροποίηση του με τη χρήση της εντολής IndriRunQuery
IndriRunQuery.queries.file.301-450-titles-only.ΕΧΑΜΡΙΕ

A1.1 Για να τρέξουμε τις 150 ερωτήσεις, αρχικα ομαδοποιούμε τα 150 αρχεια σε ένα ενιαίο αρχείο, για να το κανουμε αυτο γράφουμε ενα script σε python:

όπου αρχικά εισάγουμε τα αρχεία που θέλουμε να ομαδοποιήσουμε και έπειτα με την εντολή with open δηλώνουμε πού θα γραφούν ομαδοποιημένα όλα τα αρχεία. Σε αυτό το νέο αρχείο εμπερίεχονται από όλα τα αρχεία το title, το description και το narrative.

A1.2 Στη συνεχεια δημιουργουμε scripts που αντιστοιχα απομονώνουν και παράγουν μόνο το title ή title+desc ή title+desc+narr

Δημιουργούμε το αρχείο που ενωνει τα υπάρχοντα αρχεία έτσι ώστε απο 301-450 να είναι όλα μαζί τα descriptions, title και narrative

```
### Standard Control of the control
```

A1.2.1 title+desc

i.Αρχικά, δημιουργούμε ένα αρχείο που περιέχει μόνο τα σημεία του κειμένου που αφορούν τα titles και τα descriptions: με βάση το αρχείο topics.301-450. trec επιτρέπουμε την αντιγραφή στο νέο αρχείο titles_descriptions.trec μόνο του title και του description

```
### Copy = False

if bool(re.search("<narr>", line)):

copy = False

if bool(re.search("<title>", line)):

copy = True

if copy:

outfile.write('ine)

outfile.write(line)
```

ii.Δημιουργούμε ένα νέο έγγραφο το my.trec που αφαιρούμε τα κενα μεταξύ των λέξεων του εγγράφου titles_descriptions.trec

iii.Για το title+desc δε χρειαζεται να αφαιρέσουμε μέρη του κειμένου, παρά μόνο τους διαχωρισμούς με τις λέξεις "<title>","<desc>" αντίστοιχα. Αυτή η διαδικασία πραγματοποιείται αυτοματοποιημένα κατά αυτόν τον τρόπο:

όπως φαίνεται και στο script αντιγράφεται το περιεχόμενο του my.trec στο my2.trec έχοντας διαχωρίσει τις σειρές και τις λέξεις μεταξύ τους.

iii. Τελικά δημιουργούμε το αρχείο που θα εκτελεστεί με την εντολή IndriRunQuery και φροντίζουμε να αφαιρεθούν τα σημεία στίξης και να μετατραπούν όλες οι λέξεις με κεφαλαία γράμματα σε μικρά:

```
a_ervtima_title_desc (2).py > No Selection
1 fin = "my2.trec"
   fout = open("IndriRunQuery.queries.file.301-450-titles-desc-only.EXAMPLE", "wt")
   filterlist=["<top>"]
5 fout.write('<parameters> \n')
6 fout
       .write
       ('<index>/home/evi/Downloads/IR-2019-2020-Project-1/indices/example</index>\n'
7 fout.write('<rule>method:dirichlet,mu:1000</rule> \n')
  fout.write('<count>1000</count> \n')
   fout.write('<trecFormat>true</trecFormat> \n')
10 fout.write('<query> <type>indri</type> <number>301</number> <text>')
11 i=300
   with open('my2.trec', "r") as f:
       for line in f:
           line = line.replace(',', ' ')
           line = line.replace('.', ' ')
           line = line.replace(':', '')
           line = line.replace('?', ' ')
           line = line.replace('(', ' ')
           line = line.replace(')', ' ')
           wordlist1 = line.split()
           for word in wordlist1:
               words = []
               if word.lower() not in filterlist:
                   words.append(word)
                   s = s.join(words)
                   fout.write(s)
                   fout.write(" ")
                   fout.write('</text> </query> \n')
                   fout.write('<query> <type>indri</type> <number>{}</number>
                       <text>'.format(i))
33 fout.write('</text> </query> \n')
   fout.write('</parameters> \n')
35 print(type(fout))
```

ii. Αρχικά, δημιουργούμε ένα αρχείο που περιέχει μόνο τα σημεία του κειμένου που αφορούν τα titles και τα descriptions: με βάση το αρχείο topics.301-450. trec και επιτρέπουμε την αντιγραφή στο νέο αρχείο titles_descriptions.trec του title, του description και του narr

```
import re

filename = 'topics.301-450.trec'
# Open file3 in write mode
# with open('mydocument.trec', 'w') as outfile:
with open(filename) as infile, open('titles_descriptions.trec', 'w') as outfile:
    copy = False
    for line in infile:

        if bool(re.search("</top>", line)):
            copy = False
        if bool(re.search("<title>", line)):
            outfile.write('<top> ')
            copy = True
        if copy:
            outfile.write(line)
```

iii.Για το title+desc δε χρειαζεται να αφαιρέσουμε μέρη του κειμένου, παρά μόνο τους διαχωρισμούς με τις λέξεις "<title>","<desc>" ,"<narr>"αντίστοιχα. Αυτή η διαδικασία πραγματοποιείται αυτοματοποιημένα κατά αυτόν τον τρόπο:

iv.Τελικά δημιουργούμε το αρχείο που θα εκτελεστεί με την εντολή IndriRunQuery και φροντίζουμε να αφαιρεθούν τα σημεία στίξης και να μετατραπούν όλες οι λέξεις με κεφαλαία γράμματα σε μικρά

```
📦 finalguery-titles-desc-narr (8).py — Edited
       inalguery-titles-desc-narr (8).py No Selection
1 fin = "my2.trec"
2 fout = open("IndriRunQuery.queries.file.301-450-titles-desc-narr-only.EXAMPLE",
3 filterlist=["<top>"]
4 fout.write('<parameters> \n')
5 fout
       .write
       ('<index>/home/evi/Downloads/IR-2019-2020-Project-1/indices/example</index>\n'
6 fout.write('<rule>method:dirichlet,mu:1000</rule> \n')
   fout.write('<count>1000</count> \n')
8 fout.write('<trecFormat>true</trecFormat> \n')
   fout.write('<query> <type>indri</type> <number>301</number> <text>')
10 i=300
  with open('my2.trec', "r") as f:
       for line in f:
           line = line.replace(',', '
           line = line.replace('.',
           line = line.replace(':',
          line = line.replace('?',
           line = line.replace('(',
          line = line.replace(')', ' '
line = line.replace('"', '')
          line = line.replace("'", ' ')
           line = line.replace(";", ' ')
          line = line.replace("/"
           wordlist1 = line.split()
           for word in wordlist1:
               words = []
               if word.lower() not in filterlist:
                   words.append(word.lower())
                   s = s.join(words)
                   fout.write(s)
                   fout.write(" ")
                   fout.write('</text> </query> \n')
                   fout.write('<query> <type>indri</type> <number>{}</number>
                       <text>'.format(i))
36 fout.write('</text> </query> \n')
  fout.write('</parameters> \n')
38 print(type(fout))
```

1.2.3. **titles**

Όσον αφορά τα results δε χρειάζεται να κάνουμε κάποια αλλαγή στα αρχεία για να παράξουμε το αρχείο IndriRunQuery, αφού δίνεται ήδη, όπως και το αντίστοιχο trec αρχείο. Για αυτό το μέρος της εργασίας προχωράμε κατευθείαν στις μετρήσεις.

A2.Στα 3 αρχεία qrels.XXX-XXX.trecX.adhoc δίνονται οι κρίσεις συνάφειας (relevance judgments) των παραπάνω ερωτήσεων αναφορικά με τις συλλογές. Αξιολογήστε την ποιότητα ανάκτησης με τους αριθμητικούς μέσους όρους των μετρικών Precision@10, R-Precision, και Average Precision (AP) χρησιμοποιώντας το πρόγραμμα/εργαλείο trec_eval ή το online εργαλείο "The TREC Files". Σχολιάστε τα αποτελέσματα και καταλήξτε σε συμπεράσματα.

Συνολικά, παράγουμε 9 μετρήσεις, αφού έχουμε ενώσει όλα τα qrels και πρέπει να ελέγξουμε για τα qrels τους τρεις διαφορετικούς όρους μετρικών σε σχέση με τα τρία είδη εγγράφων trec που έχουν δημιουργηθεί απο τα scripts.

Εδώ φαίνονται οι μετρήσεις που πραγματοποιήσαμε και παρακάτω αναλύονται οι μεθοδολογίες που ακολουθήσαμε καθώς και τα αποτελέσματα τους:

Αρχείο/Εντολή	(AP)map	map at P.10	rprec
301-450			
results_desc_narr [titles+desc+narr]	O.2143	O.4146	O.2590
results_desc [title+desc]	O.2211	O.4134	O.2683
results [titles]	O.2217	O.4273	O.2691

Παρακάτω θα αναλύσουμε τις μετρήσεις και θα εμβαθύνουμε στα πιθανά αίτια τους:

για να υπολογισουμε τις μετρικες χρησιμοποιούμε τη συγκεκριμένη εντολή: ./trec eval /home/User/IR-2019-2020-Project-1/qrels.301-450.trec.adhoc /home/User/Downloads/IR-2019-2020-Project-1/results.trec

Average Precision

- Ουσιαστικά πρόκειται για την εντολή που δείχνει τον μέσο όρο η τιμή ακριβείας που λαμβάνεται μετά από ανάκτηση κάθε σχετικού εγγράφου
- Οταν δεν εμφανίζεται ένα σχετικό document η τιμή της μετρικής ειναι 0.
- Συγκριση ως προς τα αρχεια results: Η τιμή της μέτρησής είναι μεγαλύτερη για τα αποτελέσματα που έχουν μόνο τους τίτλους και όσο τα results εμπλουτίζονται με παραπάνω στοιχεία (titles+desc ή titles+desc+narr) η τιμή της μέτρησης μειώνεται.

Precision@10

- Με τη χρηση αυτης της μετρικής εξετάζω τη συνάφεια για ένα μονό μικρό αριθμό των ανακτημένων αποτελεσμάτων, εδώ για 10 documents.
- Ως μετρική θεωρείται πως δεν είναι σταθερή και ούτε αξιόπιστη, γιατί ο συνολικός αριθμός των relevant documents επηρεάζει αισθητά το precision.
- Συγκριση ως προς τα αρχεια results: Η τιμή στις μετρήσεις δεν αυξάνεται ή μειώνεται ανάλογα με τον εμπλουτισμό των results. Παρατηρείται μια αστάθεια στη μεταβολή των αποτελεσμάτων των μετρήσεων και αυτό οφείλεται στο γεγονός πως η αναζήτηση περιορίζεται σε 10 documents.

Rprec

- Προκειται για μια μορφοποιημενη μορφη του R-Precision που το R-Precision είναι το ίδιο με Precision@X όπου το X ειναι ο συνολικος αριθμος των relevant documents της συλλογης. Το ιδανικο συστημα θα είχε τιμη 1 για την αναζητηση καθε query.
- Δηλαδη αν εχουμε | Rel | relevant documents για ενα query εξετάζουμε τα top | Rel | αποτελέσματα του συστήματος και βρίσκω πως r είναι relevant. 'Ετσι, οριζω ως R-precision=r/ | Rel | ,
- Συγκριση ως προς τα αρχεια results: Η τιμή της μέτρησής είναι μεγαλύτερη για τα αποτελέσματα που έχουν μόνο τους τίτλους και όσο τα results εμπλουτίζονται με παραπάνω στοιχεία (titles+desc ή titles+desc+narr) η τιμή της μέτρησης μειώνεται.

Κατεύθυνση Β.2 – Επέκταση Ερωτήματος με Φράσεις Βρείτε έναν αριθμό από καλές στατιστικές φράσεις (πχ bi-words) επεξεργάζοντας τη συλλογή, και εμπλουτίστε τα ερωτήματα. Τρέξτε τις εμπλουτισμένες ερωτήσεις και αξιολογήστε τις μεθόδους σας με τις μετρικές του Μέρους Α. Παρουσιάστε τα αποτελέσματα σε μορφή πίνακα, συγκρίνετε και σχολιάστε τα καταλήγοντας σε συμπεράσματα.

Β1. Επεξεργασία Συλλογής

Πριν καταλήξουμε στην επιλογή των bi-words θα πρέπει να επεξεργαστούμε τα αρχεία της συλλογής έτσι ώστε να εμφανίζονται οι λέξεις όπως και σε ένα λεξικό: χωρίς σημεία στίξης, με μικρά γράμματα, κρατάμε και αναγνωρίζουμε τη βασικη λέξη χωρις να επηρεάζεται το αποτελεσμα απο το χρονο ή την κλίση της. Φυσικά, θα πρέπει να αφαιρέσουμε τις πιο συχνά χρησιμοποιούμενες λέξεις όπως τα άρθρα.

B1.1 Αρχικά, πριν καταλήξουμε στην επιλογή των bi-words θα πρέπει να επεξεργαστούμε τα αρχεία της συλλογής έτσι ώστε να εμφανίζονται οι λέξεις όπως και σε ένα λεξικό: χωρίς σημεία στίξης, με μικρά γράμματα, κρατάμε και αναγνωρίζουμε τη βασικη λέξη χωρις να επηρεάζεται το αποτελεσμα απο το χρονο ή την κλίση της. Φυσικά, θα πρέπει να αφαιρέσουμε τις πιο συχνά χρησιμοποιούμενες λέξεις της αγγλικής γλώσσας, αυτό γίνεται αυτοματοποιημένα απο μια εντολή που εμπεριέχεται στις βιβλιοθήκες που αξιοποιούμε.

```
removing_regular_expressions (3).py > No Selection
 1 import io
   import re
 5 import nltk
 6 from nltk.corpus import stopwords
   from nltk.stem import porter
 8 from nltk.tokenize import word_tokenize
 9 from nltk.tokenize import sent_tokenize, word_tokenize
10 from nltk.stem import PorterStemmer
  myPorterStemmer = nltk.stem.porter.PorterStemmer()
13 stop_words = set(stopwords.words('english'))
14 train_folders = ['fbis','latimes']
15 new_folders = 'final'
16 appendFile = open(new_folders, 'wt')
18 j=0
   for folder in train_folders:
        files = os.listdir(folder)
       print(j)
       j=j+1
        for file in files:
           path1 = os.path.join(folder, file)
            file1 = open(path1)
            line = file1.read() # Use this to read file content as a stream:
           result = re.sub("\<[^<>]*\>", "", line, 0, re.IGNORECASE | re.MULTILINE)
result2 = re.sub("[^\w\s]", "", result, 0, re.IGNORECASE | re.MULTILINE)
            result3=result2.lower()
            words = result3.split()
            print(i)
            i=i+1
            for r in words:
                if not r in stop_words:
                     appendFile.write(" " + r)
```

```
train_folders2 = [ 'fr94', 'ft', ]
for folder in train_folders2:
   subfolders = os.listdir(folder)
   print(j)
    j = j + 1
   for subfolder in subfolders:
       path = os.path.join(folder, subfolder)
       files=os.listdir(path)
       for file in files:
           path1 = os.path.join(folder, subfolder, file)
           print(i)
           i=i+1
           file1 = open(path1, encoding="ISO-8859-1")
           line = file1.read() # Use this to read file content as a stream:
           result = re.sub("\<[^<>]*\>", "", line, 0, re.IGNORECASE |
              re.MULTILINE)
           result2 = re.sub("[^\w\s]", "", result, 0, re.IGNORECASE |
              re.MULTILINE)
           result3 = result2.lower()
           words = result3.split()
           for r in words:
               if not r in stop_words:
                   appendFile.write(" " + r)
appendFile.close()
```

Β1. Δημιουργήσαμε το συγκεκριμένο script όπου τελικά αξιοποίησαμε μόνο αυτά που αποθηκεύσαμε στα f1 και f2. Τα f1 και f2 λειτουργούν ως θέσεις αποθήκευσης των λιστών που καταλήγουν να αποθηκευτούν στα αρχεία final και biwords. Τα f1 και f2 έχουν όλα τα bi-words και τα 30000 πιο συνηθισμένα αντίστοιχα.

```
from itertools import islice
import pickle
import nltk
import regex
fmport regex
from nltk import BigramCollocationFinder
from nltk.util import ngrams
from nltk.internals import Counter
f1 = open('store.allbi-words', 'wb')
f2= open('store.300000', 'wb')
print(i)
f = open('final')
appendFile = open('bi-words_', "a")
raw = f.read()
i=i+1
print(i)
tokens = nltk.word_tokenize(raw)
i=i+1
print(i)
bgs = nltk.bigrams(tokens)
i=i+1
print(i)
fdist = nltk.FreqDist(bgs)
appendFile2 = open('bi-words_all2', "a")
1 = fdist.most_common()
pickle.dump(1, f1)
f1.close()
print(1, file=appendFile2)
k = fdist.most_common(30000)
pickle.dump(k, f2)
f2.close()
print(k, file=appendFile)
print(i)
appendFile.close()
f.close()
```

B1.3 Τελικά, αξιοποιώντας τη "θεση αποθήκευσης" που αντιστοιχούσε στο προηγούμενο script στο f1, παίρνουμε ενα προς ενα τα στοιχεία(κ[]) της λίστας που έχει δημιουργηθεί και κανω τους απαραίτητους ελέγχους για να ενταχθεί τελικά το στοιχείο στο νέο indrirunquery της fout, ώστε να οδηγηθούμε στις νέες μετρήσεις

```
k = k + 1
        if(words==[] and check_if_bi_word_already_replaced==False):
           words.append(word)
            s = " '
            s = s.join(words)
            fout.write(s)
            fout.write(" ")
       k=k+1
   else:
       words.append(word)
       s = " "
       s = s.join(words)
       fout.write(s)
   if word.lower() in filterlist:
       i=not i
   word_number = word_number + 1
fout.write("\n")
```

Β2. Μετρήσεις

B2.1 Titles

Εδω φαίνονται οι μετρήσεις που αφορούν τα biwords για το αρχείο που εμπεριέχει μόνο τους titles

συχνοτητα εμφανισης			
biwords/Εντολή	(AP)map	map at P.10	rprec
	3	801-450	
2 biwords	O.1359	O.2707	O.1774
50 biwords	O.1409	O.2767	O.1839
200 biwords	O.1591	O.3000	O.2058
500 biwords	O.1676	O.3207	O.2106
1000 biwords	O.1762	O.3367	O.2222
2000 biwords	O.1920	O.3620	O.2372
3000 biwords	O.1983	O.3720	O.2417
4000 biwords	O.2047	O.3847	O.2499
8000 biwords	O.2147	O.4013	O.2609
12000 biwords	O.2146	O.4053	O.2610

Παρατηρούμε πως όσο αυξάνεται η συχνότητα εμφάνισης των biwords, αυξάνεται και η απόδοση για τις μετρικές, πιθανών ο εμπλουτισμος με παραπάνω στοιχεία οδηγεί σε αυτή την αλλαγή.

-Μέτρηση του Α:

results [titles]	O.2217	O.4273	O.2691

Συγκρίνοντας με τα αποτελέσματα των μετρήσεων του Α, βλέπουμε πως τα αποτελέσματα για συχνότητα εμφάνισης 8000 biwords και παραπάνω, πλησιάζουν αρκετά αυτά του Α, αλλα είναι χειρότερα.

Επιπλέον, βλέπουμε πως οι μετρήσεις για average precision παούν να αυξάνονται ραγδαία μετά τη συχνότητα 2000 biwords. Αντίστοιχα, για average precision των 10 documents η ραγδαία αύξηση σταματάει στη συχνότητα 8000 biwords, ενώ για το rprec η μεταβολή τιμών εκμηδενίζεται σχεδόν στη συχνότητα 8000 biwords.

B2.2 Titles+description

Εδω φαίνονται οι μετρήσεις που αφορούν τα biwords για το αρχείο που εμπεριέχει μόνο τους titles+ description

συχνοτητα εμφανισης biwords/Εντολή	(AP)map	map at P.10	rprec
301-450			
20000 biwords	O.2087	O.4073	O.2559
30000 biwords	O.2094	O.4089	O.2570

-Μέτρηση του Α:

results_desc			
[title+desc]	O.2211	O.4134	O.2683

Συγκρίνοντας με τα αποτελέσματα των μετρήσεων του Α, βλέπουμε πως όσο η συχνότητα αυξάνεται τα αποτελέσματα για μεγαλύτερες συχνότητες εμφάνισης, πλησιάζουν αρκετά αυτά του Α, αλλα είναι χειρότερα.