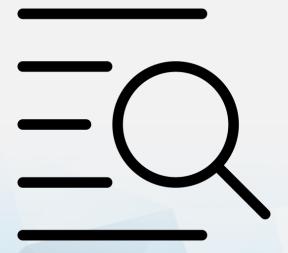
# Γλωσσική Τεχνολογία

**Project** 

2021 - 2022



Στυλιανός Στυλιανάκης

Link to code

#### ΜΕΡΟΣ Α

## Προσκομιστής Ιστοσελίδων & Προεπεξεργασία Δεδομένων

Με τη χρήση του **Scrapy** δημιουργήθηκε ο Crawler, με τη βοήθεια του οποίου ανακτώνται άρθρα από τις ειδησεογραφικές ιστοσελίδες *CNN* και *CNBC*. Πιο συγκεκριμένα, μέσα στο αρχείο **spiders.py** ορίστηκαν δύο **spiders**, το **cnbc\_spider** και το **cnn\_spider**, τα οποία είναι υπεύθυνα για την εξαγωγή άρθρων από τις αντίστοιχες ιστοσελίδες.

Ξεκινώντας από τα προκαθορισμένα **start\_urls**, ο crawler ακολουθεί όλους τους συνδέσμους σε άρθρα που βρίσκονται στην διαδρομή του xpath που έχει οριστεί μέσα στη συνάρτηση **parse**, όπως φαίνεται παρακάτω.

Για κάθε έναν από τους συνδέσμους αυτούς τους που ακολουθεί καλείται η callback function parse\_article ώστε να εξαχθούν οι ζητούμενες πληροφορίες.

```
def parse_article(self, response):
    # Extract article paragraphs
    par = response.xpath('//div[@class="ArticleBody-articleBody"]/div[@class="group"]/p').extract()
    # Ignore articles with empty paragraphs
    if par == []:
        return
    paragraphs = ''
    # Extract only the text of the paragraphs and add it to paragraphs string
    for paragraph in par:
        paragraphs += ' ' + extract_text(paragraph)

# Create article dictionary by extracting required information
article = {
        'url': response.url,
        'title': response.xpath('//h1/text()').extract_first(),
        'paragraphs': paragraphs
}

return article
```

Συγκεκριμένα για την εξαγωγή κειμένου από τις παραγράφους του άρθρου δημιουργείται ένα άδειο string **paragraphs**, καθώς και μία λίστα με όλες τις παραγράφους του άρθρου. Στη συνέχεια, αυτή η λίστα διατρέχεται και από κάθε παράγραφο εξάγεται το καθαρό κείμενο, το οποίο προστίθεται στο string **paragraphs**.

Αντίστοιχα έχει δημιουργηθεί και το **cnn\_spider** με αλλαγές φυσικά στις διαδρομές xpath και άλλες μικρές αλλαγές.

Τα spiders αυτά τρέχουν μέσα από τη συνάρτηση **run** του αρχείου **run\_Spiders.py**. Στο αρχείο αυτό δημιουργείται ένα subprocess για το κάθε spider και τρέχει ουσιαστικά το shell command "scrapy crawl spider\_name -o articles\_temp.json", δηλαδή κάνει crawl το κάθε spider και αποθηκεύει την έξοδο του στο αρχείο articles\_temp.json.

```
def run(verbose=0):
    """Run all spiders"""

cnbc_proc = subprocess.run(
    ["scrapy", "crawl", "cnbc_spider", "-o", "articles_temp.json"],
    stdout=subprocess.PIPE,
    stderr=subprocess.PIPE,
    text=True
)

cnn_proc = subprocess.run(
    ["scrapy", "crawl", "cnn_spider", "-o", "articles_temp.json"],
    stdout=subprocess.PIPE,
    stderr=subprocess.PIPE,
    text=True
)
```

Στη συνέχεια, επειδή το περιεχόμενο του αρχείου περιέχει δύο λίστες με άρθρα (μία από κάθε διεργασία), αντιγράφεται το αρχείο χωρίς τα σημεία «ένωσης» των λιστών. Χρησιμοποιώντας τη συνάρτηση re.sub("\n\]\[", ", infile.read()), αντικαθίσταται η σειρά χαρακτήρων "\n][" με ένα κόμμα, ενώνοντας έτσι τις λίστες σε μία και στη συνέχεια αποθηκεύεται στο καινούριο αρχείο articles.json.

```
# Cleanup file by merging article lists into 1
with open('articles_temp.json', 'r', encoding="utf-8") as infile, open('articles.json', 'w', encoding="utf-8") as outfile:
    temp = re.sub("\n\]\[", ",", infile.read())
    outfile.write(temp)
```

### Μορφοσυντακτική Ανάλυση

Μετά που θα κατέβουν τα άρθρα και θα δημιουργηθεί το αρχείο articles.json, διαβάζονται και φορτώνονται σε ένα dictionary μέσω της συνάρτησης readJSON, ώστε να υποστούν στη συνέχεια επεξεργασία. Για τον PoSTagger χρησιμοποιήθηκε έτοιμη υλοποίηση της βιβλιοθήκης nltk, ενώ οι συναρτήσεις που χρησιμοποιούν τη βιβλιοθήκη αυτή βρίσκονται όλες στο αρχείο nltk\_functions.py.

Παρακάτω φαίνεται πώς γίνονται PoSTag τα άρθρα (χωρίς να αφαιρεθούν τα stop words).

```
def pos_tag(articles):
    """PoS Tag articles"""
    pos_tags = {}
    for article in articles:
        # Split article paragraphs into sentences
        tokenized = sent_tokenize(article['paragraphs'])
        # Send the tokenized words of each sentence for PoS tagging
        pos_tag = process_content(tokenized)
        # Add the tags of each sentence to the pos tags list
        pos_tags[article['url']] = pos_tag
    return pos_tags, filter_stop_words(pos_tags)
def process_content(tokenized):
    """Tokenize each word of the
    input (tokenized) sentence"""
        tagged = []
        # PoS tag every tokenized sentence
        for sent in tokenized:
           words = word_tokenize(sent)
            tagged.append(nltk.pos_tag(words))
        return(tagged)
    except Exception as ex:
        print(str(ex))
```

## Αναπαράσταση ιστοσελίδων στο Μοντέλο Διανυσματικού Χώρου.

Μόλις τελειώσει η διαδικασία του tagging, καλείται η συνάρτηση filter\_stop\_words, η οποία παίρνει σαν όρισμα τα tags που έχουν προκύψει από την προηγούμενη συνάρτηση, και από αυτά κρατάει μόνο εκείνα που δεν είναι stop words. Στη συνάρτηση αυτή γίνεται και η αρχικοποίηση, αλλά και η συμπλήρωση του λεξικού των λημμάτων.

Εδώ να σημειωθεί ότι θα ήταν πιο αποδοτικό αυτό το φιλτράρισμα να γινόταν κατά τη διάρκεια του αρχικού tagging, αλλά έγινε διαχωρισμός των δύο λειτουργιών επειδή στην εκφώνηση του πρότζεκτ παρουσιάζονται ως διαφορετικά υποσυστήματα.

Έπειτα από το φιλτράρισμα των stop words, τα εναπομείναντα tags προστίθενται στη λίστα με τα φιλτραρισμένα tags και μετά εξάγουμε το λήμμα της λέξης. Ταυτόχρονα, ελέγχουμε και τη συχνότητα εμφάνισης του λήμματος στο άρθρο μας (με τους κατάλληλους

ελέγχους και ενέργειες αρχικοποίησης), καθώς και τον **αριθμό λέξεων** του κάθε **άρθρου**.

Τέλος, από τη συνάρτηση επιστρέφονται τα tags χωρίς τα stop words, το λεξικό του πλήθους λέξεων των άρθρων, αλλά και το λεξικό των λημμάτων.

```
# Add tag to filtered_pos
            article_w_count += 1
            filtered_pos.append(tag)
            lemma = lemmatizer.lemmatize(tag[0], pos= get_wordnet_pos(tag[1])).lower()
            # corresponding article to 1
            if lemma not in lemmas.keys():
                lemmas[lemma] = {
                   article[0]: 1
            # If lemma has already been added
            # to the dict
                # If lemma has previously been found in
                if article[0] in lemmas[lemma].keys():
                    lemmas[lemma][article[0]] += 1
                # Otherwise, create a new entry for this
                # article and initialize its count to 1
                    lemmas[lemma][article[0]] = 1
        article_pos_no_sw.append(filtered_pos)
    articles_w_count[article[0]] = article_w_count
    pos_no_stopwords[article[0]] = article_pos_no_sw
return pos_no_stopwords, articles_w_count, lemmas
```

## Δημιουργία του ευρετηρίου

Σε αυτή τη φάση έχει ουσιαστικά φτιαχτεί ένα σημαντικό **μέρος του** ευρετηρίου, απλώς αντί για το βάρος του λήμματος στα αντίστοιχα άρθρα έχουμε προς το παρόν μόνο τη συχνότητα εμφάνισής τους σε αυτά. Για τη μετατροπή από συχνότητα εμφάνισης σε βάρη υπάρχει η συνάρτηση calculateTFidf η οποία παίρνει σαν είσοδο το λεξικό των λημμάτων και το επιστρέφει μετά από τη μετατροπή. Η διαδικασία αυτή φαίνεται στο παρακάτω snapshot του κώδικα:

```
def calculateTFidf(lemmas, article_w_count):
    """Calculate weights for all lemmas (using tf_idf)"""
    article_count = len(article_w_count)
    for lemma in lemmas:
        # IDF of each lemma is equal to the base 2 log of the
        # article count of our database devided by the count
        # of articles the lemma is present in
        idf = math.log2(article_count/len(lemmas[lemma].keys()))
        for key in lemmas[lemma].keys():
            tf = lemmas[lemma][key]/article_w_count[key]
            tf_idf = tf*idf
            lemmas[lemma][key] = tf_idf

return lemmas
```

## Αποθήκευση και επαναφόρτωση ευρετηρίου

Η αποθήκευση του ευρετηρίου γίνεται με τη συνάρτηση createXML του αρχείου functions.py, η οποία παρουσιάζεται παρακάτω

```
def createXML(lemmas dict):
    """Create and save XML file from lemmas dict"""
   root = minidom.Document()
   inv index = root.createElement('inverted index')
   root.appendChild(inv_index)
   for word in lemmas dict.keys():
       new_lemma = root.createElement('lemma')
       new_lemma.setAttribute('name', word)
       for key in lemmas_dict[word].keys():
           new document = root.createElement('document')
           new_document.setAttribute('url', str(key))
           new_document.setAttribute('weight', str(lemmas_dict[word][key]))
           new_lemma.appendChild(new_document)
       inv_index.appendChild(new_lemma)
   xml_str = root.toprettyxml(indent ='\t')
   with open('lemmas.xml', "w", encoding='utf-8') as file:
       file.write(xml_str)
```

Αντίστοιχα, η **επαναφόρτωση** του ευρετηρίου από το αρχείο γίνεται με τη μέθοδο readXML του ίδιου αρχείου.

### Αξιολόγηση Ευρετηρίου

Ο **χρήστης** έχει την επιλογή να **εισάγει** ο ίδιος ερωτήματα ή να **δημιουργηθούν** αυτόματα, όπως φαίνεται από τον παρακάτω κώδικα:

```
queries = []
user_in = input("Enter queries. Leave blank to auto generate.\n")
if user_in == "":
    print('Generating queries...')
    queries = functions.generateRandomQueries(lemmas)
else:
    while user_in != "":
        queries.append(user_in)
        user_in = input()
```

Στη συνέχεια, τα ερωτήματα υποβάλλονται και το σύστημα αξιολογείται ως προς το χρόνο απόκρισης του. Για αυτόν το σκοπό χρησιμοποιήθηκε η βιβλιοθήκη time και συγκεκριμένα η συνάρτηση perf\_counter. Ακριβώς πριν την κλήση της συνάρτησης υποβολής ερωτημάτων, αποθηκεύεται ο χρόνος έναρξης στη μεταβλητή start\_time και αντίστοιχα μόλις απαντηθούν όλα τα ερωτήματα στη μεταβλητή finish\_time. Είναι εμφανές ότι η διαφορά τους είναι και ο συνολικός χρόνος απόκρισης του ευρετηρίου μας. Για να βρούμε τον μέσο χρόνο απόκρισης, διαιρούμε τον συνολικό χρόνο με το πλήθος των ερωτημάτων που υποβλήθηκαν.

```
# Make queries and benchmark
# time required to find the article ids
print('Making queries...')
start_time = perf_counter()
query_response = {}
for query in queries:
    query_response[query] = nltk_functions.nltk_query(lemmas, query)
finish_time = perf_counter()
e_time = finish_time - start_time
```

Τέλος, εκτυπώνονται τα ερωτήματα με τις απαντήσεις τους, καθώς και οι μετρικές απόδοσης του ευρετηρίου.

```
# Custom pretty print
for item in query_response.items():
    print(item[0], ': {', sep="")
    for article in item[1].items():
        print(' ', article[0], ': ', article[1], ',', sep="")
    print('}')

print("Number of queries:", len(queries))
print("Total elapsed time: %.6f" % e_time)
print("Average response time: %.6f" % (e_time/len(queries)))
```

Η συνάρτηση των ερωτημάτων nltk\_query δέχεται ως είσοδο το **λεξικό των λημμάτων**, καθώς και το **ερώτημα** και επιστρέφει τα άρθρα στα οποία βρίσκονται οι λέξεις του ερωτήματος, **ταξινομημένα** ως προς το (συνολικό) βάρος τους.

Αρχικά, «σπάει» το ερώτημα σε **λέξεις** (σε περίπτωση που είναι πολλών λέξεων) και στη συνέχεια τις ψάχνει μία μία σε **τρία στάδια**. Ξεκινάει την αναζήτηση ελέγχοντας αν η λέξη του ερωτήματος υπάρχει **όπως είναι** στο λεξικό των λημμάτων. Σε δεύτερο στάδιο, αν δεν υπάρχει δηλαδή, τη μετατρέπει σε **λήμμα** και έπειτα το αναζητεί στο λεξικό των λημμάτων. Αν ούτε αυτό δουλέψει, ως τελευταία (και πολύ χρονοβόρα) προσπάθεια γίνεται **σύγκριση** (string-matching) **όλων των λημμάτων** με τη λέξη και όποια λήμματα ταιριάζουν αρκετά θεωρούνται ως σωστή απάντηση.

```
def nltk_query(lemmas, query):
    """Query function that takes as input the lemmas dict as well as a query
    (which can be one or multiple words) and returns the articles in which
    the query word(s) can be found, sorted by their weight sums."""
    lemmatizer = WordNetLemmatizer()
    answer = {}
    articles_containing_query = []
    # Split the query into words and search for them in the articles
    for word in query.split():
        # Try finding answer by directly looking for query word in the dictionary keys.
        if word in lemmas:
            articles_containing_query = lemmas[word].items()
        # If this doesn't work, try finding answer by lemmatizing query words.
            token = nltk.tag.pos_tag([word])[0]
            qword_lemma = lemmatizer.lemmatize(token[0], pos= get_wordnet_pos(token[1]))
            if qword_lemma in lemmas:
                articles_containing_query = lemmas[qword_lemma].items()
            # If this doesn't work either, try finding answer using string matching
            else:
                for lemmas_key, lemmas_value in lemmas.items():
                    ratio = fuzz.ratio(qword_lemma, lemmas_key)
                    if ratio > 90:
                        articles_containing_query.append(lemmas_value.items())
```

Αφού βρει σε ποια άρθρα περιέχεται η λέξη του ερωτήματος, η συνάρτηση διατρέχει αυτά τα άρθρα και δημιουργεί την **τελική απάντηση**. Τέλος, πριν επιστραφεί η απάντηση, γίνεται **ταξινόμηση** των άρθρων με βάση το βάρος τους, μέσω της συνάρτησης dict\_sort.