# Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України «Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського" Факультет інформатики та обчислювальної техніки

Кафедра інформатики та програмної інженерії

## Звіт

з лабораторної роботи №8 з дисципліни «Аналіз даних в інформаційних системах»

"Аналіз текстів"

Виконав(ла)	III-II Тарасьонок Дмитро Євгено <u>вич</u>				
,	(шифр, прізвище, ім'я, по батькові)				
Перевірив	<i>Олійник Ю. А.</i>				
• •	(прізвище, ім'я, по батькові)				

# **3MICT**

1 Мета лабораторної роботи
2 Завдання
2.1 Основне завдання Error! Bookmark not defined.
2.2 Додаткове завдання Error! Bookmark not defined.
3 Виконання основного завдання
3.1 Побудувати та проаналізувати часовий ряд для статистики
вахворювань на Covid в двох сусідніх країнах по вашому вибору (дані взяти
в інтернеті) Error! Bookmark not defined.
3.2 Побудувати та проаналізувати часовий ряд для курсу
гривня/долар або гривня/євро за останні 3 роки (дані взяти в інтернеті).
Error! Bookmark not defined.
4 Виконання додаткового завдання Error! Bookmark not defined.
5 Висновок

## 1 МЕТА ЛАБОРАТОРНОЇ РОБОТИ

Мета роботи – ознайомитись з методами аналізу текстів.

#### 2 ЗАВДАННЯ

#### 2.1 Основне завдання

Дані для виконання: текстові дані у форматі csv-файлів або дані з відкритих джерел (телеграм-канали, RSS-канали тощо). Приклад даних за посиланням

- 1. Нормалізація та попередня обробка даних.
- 2. провести очищення текстових даних від стоп-слів/тегів/розмітки;
- 3. виконати токенізацію текстових елементів;
- 4. провести лематизацію текстових елементів (можна використати бібліотеку Spacy приклад роботи за посиланням). Зберегти результат в окремий файл.
- 5. Створити Bag of Words для всіх нормалізованих слів. Зберегти результат в окремий файл.
- 6. Порахувати метрику TF-IDF для 10 слів, що найчастіше зустрічаються в корпусі;

#### 2.2 Додаткове завдання

- 2.2.1 Інтелектуальний аналіз текстів (+1 бал):
- провести сантимент аналіз (визначення емоційної тональності позитивний / негативний) для даних ukr text.csv.
- провести категоризацію (визначення категорій тексту) даних методом LSA.
- 2.2.2 Обробка даних оповідань А.К. Дойля та Е.По (+1 бал):
- Завантажити потрібні дані.
- Завантажити оповідання А.К. Дойля та Е.По з папки Texts/Task.
- Виконати попередню обробку текстів.
- Побудувати дві хмари слів, що використовують А.К. Дойль та Е.По.

лкии з п	исьменнин	ків написа	ав Оільш	похмурі о	повідання	<i>:</i>

#### 3 ВИКОНАННЯ ОСНОВНОГО ЗАВДАННЯ

Для виконання поставленого завдання було завантажено дані з Telegramканалу «Адвокат Права». Для аналізу будуть використовуватися перша тисяча повідомлень. У першу чергу імпортуємо всі необхідні пакети.

```
import pandas as pd
1
 2 import matplotlib.pyplot as plt
from nltk.tokenize import word tokenize
4 from nltk.corpus import stopwords
   import nltk
5
  from wordcloud import WordCloud
  from functools import reduce
   import json
   import tqdm
   import string
   from sklearn.feature extraction.text import CountVectorizer
   from sklearn.feature extraction.text import TfidfVectorizer
12
13
   from langdetect import detect
   import numpy as np
14
   from pymorphy2 import MorphAnalyzer
   from nltk.stem import WordNetLemmatizer
16
   import pickle
17
18
   nltk.download('stopwords')
19
  nltk.download('punkt')
20
21 nltk.download('wordnet')
   nltk.download('averaged perceptron tagger')
   Executed at 2023.05.26 02:19:01 in 3s 200ms
```

Рисунок 3.1 – Імпортування необхідних пакетів

Після цього визначимо функції, за допомогою яких будемо обробляти повідомлення. Це будуть: видалення пунктуації, емодзі, стоп-слів, токенізація речень на слова та їх лематизація в залежності від мови.

```
1 morph ru = MorphAnalyzer(lang='ru')
 2 morph uk = MorphAnalyzer(lang='uk')
   lemmatizer en = WordNetLemmatizer()
   def clear punctuation(text):
       text = text.translate(str.maketrans('', '', string.punctuation + '«»---''))
        return text.replace('\n', ' ')
   def clear emojis(text):
10
11
       emojis = []
       with open('data/emoji.txt', encoding='utf-8') as file:
12
            for line in file.readlines():
13
14
                emojis.append(line.strip())
15
        return text.translate(str.maketrans('', '', ''.join(emojis)))
16
17
   def get_stopwords_remover(stop_words):
18
        return lambda words: [word for word in words if not word.lower() in stop_words]
19
21
  def preprocessing pipeline(steps):
        return lambda raw text: reduce(lambda data, func: func(data), steps, raw text)
23
24
25
26 def prepare_words(text):
27
       lang = detect(text)
       match lang:
28
29
            case 'en':
                full_lang = 'english'
30
31
            case _:
                full lang = 'russian'
       words = word tokenize(text, language=full lang)
35
36
       match lang:
37
            case 'uk':
                return [morph_uk.parse(word)[0].normal_form for word in words]
            case 'en':
                return [lemmatizer en.lemmatize(word) for word in words]
41
                return [morph_ru.parse(word)[0].normal_form for word in words]
   Executed at 2023.05.26 02:19:02 in 463ms
```

Рисунок 3.2 – Визначення функцій для попередньої обробки текстів Наступним кроком прочитаємо файл із повідомленнями, запишемо їх у DataFrame.

```
with open('data/advocat prava.json', encoding='utf-8', errors='ignore') as json file:
        json data = json.load(json file)
 3 json_messages = json_data['messages']
4 messages = []
 5 for message in tqdm.tqdm(json messages[:1000]):
        text = message['text']
        1 = []
 7
       for entity in text:
            if isinstance(entity, str):
                1.append(entity)
            elif isinstance(entity, dict):
                l.append(entity['text'])
12
13
       l = [s \text{ for } s \text{ in } l \text{ if } s]
14
       if 1:
15
            messages.append(''.join(1))
16
   messages = pd.DataFrame(messages, columns=['text'])
18 messages.iloc[:50]
   Executed at 2023.05.26 02:19:03 in 887ms
     100%| 100%| 1000/1000 [00:00<00:00, 141265.16it/s]
   |< < 1-11 ∨ > >| 50 rows × 1 columns pd.Dataframe ≥
       text
                                                                       $
       🛮 🗲 Международный аэропорт Харькова закрыт на п...
       1 Центр противодействия дезинформации сообщает...
       2 | Украина запросила срочное заседание Совбеза ...
       3 | Воздушное пространство Украины полностью зак...
       4 | Путин принял решение о специальной военной...
       5 " | Мною принято решение о проведение специально...
       6   Военная операция в Донбассе начинается — зая...
       7 ‼ Вся линия фронта, очень громко. Бьют из Град...
       8 Видео запуска ракет с территории России
       9 Харьков, Мариуполь, Бердянск, Борисполь, Киев ...
      10 CNN сообщает, что США и их союзники применят в...
```

Рисунок 3.3 – Завантаження повідомлень

Далі завантажимо список стоп-слів для української мови та створимо функцію, яка буде видаляти стоп-слова англійської, російської та української мов.

```
with open('data/stopwords ua.txt', encoding='utf-8') as file:
    stopwords ua = file.read().splitlines()
Executed at 2023.05.26 02:19:03 in 58ms
stop_words = set(stopwords.words('english') + stopwords.words('russian') + stopwords_ua)
remove_stopwords = get_stopwords_remover(stop_words)
stop words
Executed at 2023.05.26 02:19:03 in 103ms
  `кожне`,
   'усіляке',
   'чос',
   'is',
   'поперек',
   'відповідно',
   'навіщо',
   'жодне',
   'all',
   'зазвичай',
   'на знак'.
   'сяка',
   'впрочем',
   'out',
   'поруч',
   ...}
```

Рисунок 3.4 – Визначення стоп-слів

Об'єднаємо всі дії в один пайплайн для простоти роботи та застосуємо ці функції до кожного повідомлення.

```
1 > pipe = preprocessing pipeline([
     clear punctuation,
     clear_emojis,
4
      prepare_words,
      remove_stopwords
    cuted at 2023.05.26 02:19:03 in 70m
1 messages['words'] = messages.text.apply(pipe)
  messages.iloc[:50]
  Executed at 2023.05.26 02:19:11 in 8s 469ms
   text
     🛮 🤸 Международный аэропорт Харькова закрыт на п... [международный, аэропорт, харьков, закрытый, п...
     1 ! Центр противодействия дезинформации сообщает... [центр, противодействие, дезинформация, сообща...
     2 | Украина запросила срочное заседание Совбеза ...
                                                          [украина, запросить, срочный, заседание, совбе...
     3 ! Воздушное пространство Украины полностью зак...
                                                          [воздушный, пространство, украина, полностью, ...
     4 ! ! Путин принял решение о специальной военной... [путин, принять, решение, специальный, военный...
     5 " | Мною принято решение о проведение специально... | [принять, решение, проведение, специальный, во...
     6 | Военная операция в Донбассе начинается — зая...
                                                          [военный, операция, донбасс, начинаться, заявл...
     7 ‼ Вся линия фронта, очень громко. Бьют из Град...
                                                          [линия, фронт, очень, громко, бить, град, оста...
     8 Видео запуска ракет с территории России
                                                           [видео, запуск, ракета, территория, россия]
     9 Харьков, Мариуполь, Бердянск, Борисполь, Киев ...
                                                           [харьков, мариуполь, бердянск, борисполь, киев...
    10 CNN сообщает, что США и их союзники применят в...
                                                           [cnn, сообщать, сша, союзник, применить, четве...
```

Рисунок 3.5 – Попередня обробка текстів

Після застосування функцій обробки текстів отримали список слів для кожного повідомлення.

Далі об'єднаємо ці слова в один масив.

Рисунок 3.6-5 перших слів, що зустрічаються в корпусі Запишемо ці слова у файл.

```
with open('data/lemmatized_words.txt', 'w', encoding='utf-8') as file:
    file.write('\n'.join(advocat_prava_words))
    Executed at 2023.05.26 02:19:11 in 70ms
```

Рисунок 3.7 – Збереження слів у файл Візуалізуємо частоту кожного зі слів.

```
1 _, ax = plt.subplots(figsize=(15, 10))
2 advocat_prava_words.value_counts().head(30).plot.bar();
Executed at 2023.05.26 02:19:12 in 382ms
```

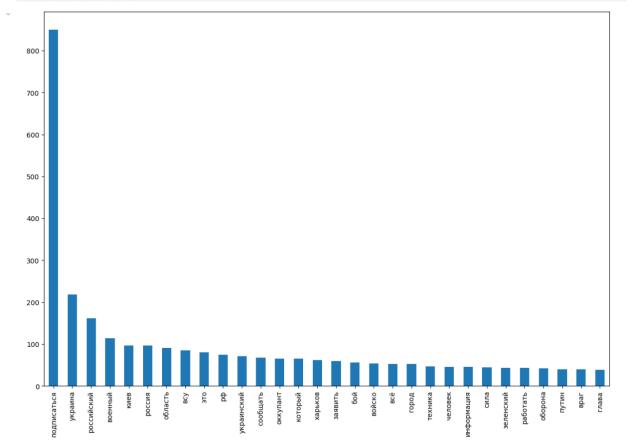


Рисунок 3.8 – Графік частоти кожного зі слів

Бачимо, що деякі стоп-слова не видалилися: «подписаться», «всё», «это». Видалимо і їх.

```
1 custom_stopwords = {'подписаться', 'это', 'всё'}
2 custom_stopwords_remover = get_stopwords_remover(custom_stopwords)
3 messages.words = messages.words.apply(custom_stopwords_remover)
4 advocat_prava_words = pd.Series(np.concatenate(messages.words))
Executed at 2023.05.26 02:19:12 in 35ms
```

Рисунок 3.9 — Видалення додаткових стоп-слів Наступним кроком зобразимо хмару слів.

```
advocat_prava_cloud = wordcloud.generate_from_frequencies(advocat_prava_words.value_counts())
  plt.figure(figsize=(12, 12))
  plt.imshow(advocat_prava_cloud)
4
  plt.axis(False);
  Executed at 2023.05.26 02:19:13 in 1s 464ms
     МВД
                                                                   abo
   идент
                         СВОИбайден
              армия
                                                                               херсон
                                                                               полиция
                           сумский
                                       боевой
   гражданский НОВЫЙ
                                                 арестович
                                                                    операцияТерритория
               европа
                                                                                 оружие
        сбить
                                                      айон беларусь Враг
    потеря
                                                                           ещёмирный
    большой
       россиянин
                                                  позиция
                                                                               обстрел
                                                                               остров
                                                                                        CTBM
                                                                         помощв
                                                                     рада
                                              подписатися слава
```

Рисунок 3.10 – Хмара слів для Telegram-каналу «Адвокат Права» Тепер об'єднаємо очищені слова в речення просто додаючи між словами пробіли.



Рисунок 3.11 – Об'єднання слів у речення

Створимо Bag of Words для всіх нормалізованих речень, ознайомимося з тим, як виглядає результат роботи.

Рисунок 3.12 – Створення та навчання Bag Of Words Збережемо отримані результати у файл.

```
with open('data/bag_of_words_matrix.pkl', 'wb') as file:
    pickle.dump(bag_of_words_matrix, file)
with open('data/vocabulary.pkl', 'wb') as file:
    pickle.dump(vectorizer.vocabulary_, file)
Executed at 2023.05.26 02:19:13 in 146ms
```

Рисунок 3.13 – Збереження Bag of Words у файл

Далі створимо TF-IDF векторизатор та навчимо його на наших нормалізованих реченнях.

Рисунок 3.14 — Створення векторизатора для обчислення TF-IDF метрики

Отримаємо всі слова з векторизатора та порахуємо для них TF-IDF метрики для кожного речення.

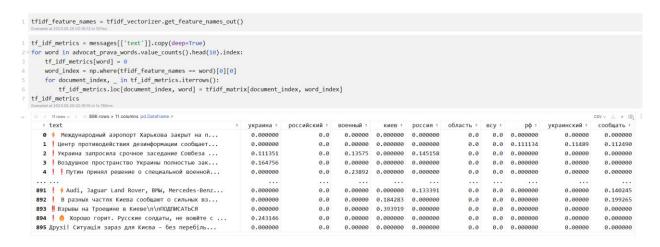


Рисунок 3.15 – Обчислення TF-IDF метрики для 10 найбільш вживаних слів

### 4 ВИКОНАННЯ ПЕРШОГО ДОДАТКОВОГО ЗАВДАННЯ

Для початку буде повторено всі ті ж дії для підготовки даних, що й при виконанні основного завдання.

```
import numpy as np
1
   import pandas as pd
 2
3 from nltk.tokenize import word tokenize
4 import nltk
5 from functools import reduce
   import string
7 from pymorphy2 import MorphAnalyzer
   from sklearn.feature extraction.text import TfidfVectorizer
   from sklearn.decomposition import TruncatedSVD
10
   nltk.download('stopwords')
11
   nltk.download('punkt')
12
   Executed at 2023.05.26 02:28:37 in 2s 556ms
```

Рисунок 4.1 – Імпортування необхідних пакетів

```
morph uk = MorphAnalyzer(lang='uk')
2
4 v def clear_punctuation(text):
       text = text.translate(str.maketrans('', '', string.punctuation + '«»---''))
       return text.replace('\n', ' ')
8
   def get stopwords remover(stop words):
10
       return lambda words: [word for word in words if not word.lower() in stop_words]
13 v def preprocessing_pipeline(steps):
       return lambda raw_text: reduce(lambda data, func: func(data), steps, raw_text)
17 ∨ def prepare words(text):
       words = word_tokenize(text, language='russian')
       return [morph_uk.parse(word)[0].normal_form for word in words]
22 v def clear_nbsp(text):
       return text.replace('NBSP', ' ')
   Executed at 2023.05.26 02:28:38 in 271ms
```

Рисунок 4.2 – Визначення функцій для попередньої обробки текстів

```
ukr_text = pd.read_csv('data/ukr_text.csv')
  ukr_text
   | < 11 rows ∨ > >| 1122 rows × 3 columns pd.Dataframe ≥
       0 http://k.img.com.ua/rss/ua/4013798
                                                    Кличко покликав німецьких інвесторів до Києва
                                                                                                                 Київ - перспективний і відкритий ринок для біз...
       1 http://k.img.com.ua/rss/ua/4001679
                                                    З'явилося відео, як байкер почав стріляти у во...
                                                                                                                 З'явилося відео конфлікту між мотоциклістом...
       2 http://k.img.com.ua/rss/ua/4001390
                                                    У центрі Києва посеред вулиці помер чоловік
                                                                                                                 У Києві на Бессарабській площі вранці в четвер...
       3 http://k.img.com.ua/rss/ua/4001239
                                                    Нічний ураган перетворив Хрещатик на смітник
                                                                                                                 Київ вночі 16 серпня пережив найсильнішу грозу...
       4 http://k.img.com.ua/rss/ua/4001227
                                                    Потоп у Києві: столицю накрив ураган з градом
                                                                                                                 Уночі Київ вкотре накрила негода. Найсильніший...
    1117 http://k.img.com.ua/rss/ua/3194862
                                                    Корреспондент: Діамантові руки. Історія успіху...
                                                                                                                 Київський офіс Класичного ювелірного дому Лобо...
    1118 http://k.img.com.ua/rss/ua/3194633
                                                    Корреспондент: Роздача слонів. Янукович щедро ...
                                                                                                                 20 років тому орден За заслуги - тоді він нази...
    1119 http://k.img.com.ua/rss/ua/3194587
                                                                                                                 10 жовтня політичні важковаговики з табору опо...
    1120 http://k.img.com.ua/rss/ua/3194570
                                                    Корреспондент: Точка зору. Мета обкрадає кошти...
                                                                                                                 Добре там, де нас немає. В Ізраїлі ми є, але т...
    1121 http://k.img.com.ua/rss/ua/3194519
                                                    Корреспондент: Капітан Океанів. Інтерв'ю зі Св...
                                                                                                                 Початок розмови Корреспондента зі знаменитим у...
```

Рисунок 4.3 – Завантаження новин

```
with open('data/stopwords_ua.txt', encoding='utf-8') as file:
       stopwords ua = file.read().splitlines()
2
   Executed at 2023.05.26 02:28:38 in 20ms
  stop words = set(stopwords ua)
1
  remove stopwords = get stopwords remover(stop words)
  stop words
  Executed at 2023.05.26 02:28:38 in 117ms
      `на базі`,
      'чого',
      'би',
      'вподовж',
      'під знаком',
      'аніякісіньку',
      'гез',
      'такої',
      'тім',
      'нум',
      'більше',
      'звичайно',
      'кру',
      'ют',
      'пора',
      ...}
```

Рисунок 4.4 – Завантаження стоп-слів для української мови

```
1 > pipe = preprocessing_pipeline([
2      clear_nbsp,
3      clear_punctuation,
4      prepare_words,
5      remove_stopwords
6  ])
Executed at 2023.05.26 02:28:38 in 88ms
```

Рисунок 4.5 — Створення пайплайну для попередньої обробки

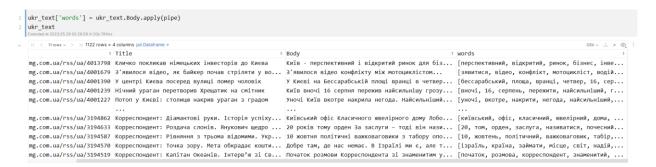


Рисунок 4.6 – Результат виконання попередньої обробки

Після того, як ми отримали масиви слів для кожної новини, можемо завантажити словник тональності та створити функцію, яка буде цю тональність обраховувати. Функція працює наступним чином: додає всі значення тональності, після чого ділить на загальну кількість слів у новині для того, щоб врівноважити цю оцінку для новин із різною кількістю слів.

Рисунок 4.7 – Завантаження словника тональності

```
def calculate_sentiment(words):
tone_words = [word for word in words if word in tone_dict.index]
if len(set(tone_words)) < 5:
return 0
return sum([tone_dict.loc[word].tone if word in tone_dict.index else 0 for word in words]) / len(words)

Executed at 2023 05 26 02-28-59 in 13ms
```

Рисунок 4.8 – Функція обрахунку тональності

Обрахуємо тональності.



Рисунок 4.9 – Результат обрахунку тональності

#### Виведемо найбільш негативну та позитивну новини.

1 print(ukr\_text.sort\_values(by='tone', ascending=True).iloc[@].Body)
Executed at 2023.05.76.02.2900 in 47ms

У Державному департаменті США заявили, що США разом з усім світом згадують жертв Голодомору і вкотре підтвердили прихильність демократії, процвітанню і суверенітету України. Про це йдеться в заяві Держдепу, передає Голос Америки. Прес-секретар Державного департаменту США Морган Ортагос заявила: "Ми об'єднуємося з усім світом, щоб згадати невинних жертв Голодомору і підтвердити нашу прихильність демократії, процвітанню і суверенітету України". У Держдепі заявили, що Голодомор - одна з найжорстокіших трагедій 20 століття. "Шляхом навмисного захоплення української землі, врожаю і примусової колективізації, Радянський Союз призвів до масштабного голоду, смертей і приніс надзвичайні людські страждання ... Хоча ця жахлива трагедій була однією з найжорстокіших в 20 столітті, Радянському Союзу не вдалося зломити дух українського народу". Раніше повідомлялося, що в Україні відзначають День пам'яті жертв Голодоморів. По всій території України прислущено державні прапори й обмежено проведення заходів розважального характеру.

#### Рисунок 4.10 – Найбільш негативна новина

ргіпт(ukr\_text.sort\_values(by='tone', ascending=False).iloc[0].Body)

рений ж 2015/38013/800 МРМН

груп планують навчальнии процес таким чином, щоо теоретична частина заимала 20%, а практика - 80%. Подтонии підхід до навчання вперше застосували навчальні заклади

великобританії, раніше з'ясувавши, що активне обговорення і постійна мовна практика підвищують загальну успішність студента і результативність всього курсу. Саме завдяки

такому підходу, англійської мови Мало хто знає, але тільки на мовних курсах в Англії учень буде вивчати справжньої чисту" англійську, якою говорять в самому парламенті

великобританії без всіляких домішох або американських діалектів. На відміну від інших англомовних країн, де англійську мову можуть викладати представники інших

національностей, в Великобританії - це корінні жителі країни, професора з багаторічним стажем роботи, бездоганною репутацією і безцінним досвідом. Для учнів, які бажають

вивчити всі аспекти і ноанси правильної вимови, побудови речень, історію виникнення англійської, мовні курси в Великобританії - кращий варіант. Ніяких вікових обмежень Курси

англійської мови в Англії не мають вікових рамок. Учень будь-якого віку має можливість вчитися в освітньому центрі країни на тих же умовах, як і інші студенти. Як показує

практика, студенти пенсійного віку в середньому 65-70 років часті гості на курсах англійської мови в Англії. Для них освітні центри пропонують спеціалізовану програму, що

передбачає спеціально розроблену методику навчання, завадяки чому, навчання на мовних курсах в Англії - з'єднання вікових традицій і суворих консервативних методів навчання

з новаторськими технологіями і прогресивними поглядами. Британці дуже цінують традиції і методику навчання, по якій успішно навчаються студенти з усього світу вже багато

поколінь. Однак, завдяжи прийнятть сучасних освітніх нововведень і повати погладісалістів, навчання, з наклання на курсах англійської мови у Великобританії передбачає особливу методику навчання, польтій не стотіть на місці, постійню розвиваючьсь

#### Рисунок 4.11 – Найбільш позитивна новина

Далі знову об'єднаємо слова кожної новини в новий текст, додавши між словами пробіли.

ukr_text['clean ukr_text Executed at 2023.05.26 02:	_text'] = ukr_text.words.str.join(' ')			
< < 11 rows > >	> 1122 rows × 6 columns pd.Dataframe >			CSV ∨ ≟ ≠ ◎
0	Body 0	words :	tone :	clean_text :
в до Києва	Київ - перспективний і відкритий ринок для біз	[перспективний, відкритий, ринок, бізнес, інве	0.026163	перспективний відкритий ринок бізнес інвестиці
ріляти у во	З'явилося відео конфлікту між мотоциклістом	[зявитися, відео, конфлікт, мотоцикліст, водій	-0.090909	зявитися відео конфлікт мотоцикліст водій авто
чоловік	У Києві на Бессарабській площі вранці в четвер	[бессарабський, площа, вранці, четвер, 16, сер	-0.137255	бессарабський площа вранці четвер 16 серпень в
а смітник	Київ вночі 16 серпня пережив найсильнішу грозу	[вночі, 16, серпень, пережити, найсильніший, г	0.000000	вночі 16 серпень пережити найсильніший гроза з
н з градом	Уночі Київ вкотре накрила негода. Найсильніший	[уночі, вкотре, накрити, негода, найсильніший,	0.000000	уночі вкотре накрити негода найсильніший дощ п
орія успіху	Київський офіс Класичного ювелірного дому Лобо	[київський, офіс, класичний, ювелірний, дома,	0.042616	київський офіс класичний ювелірний дома лоборт
ович щедро	20 років тому орден За заслуги – тоді він нази	[20, том, орден, заслуга, називатися, почесний	0.124682	20 том орден заслуга називатися почесний знак
домими. Укр	10 жовтня політичні важковаговики з табору опо	[10, жовтень, політичний, важковаговик, табір,	0.022042	10 жовтень політичний важковаговик табір опози
радає кошти	Добре там, де нас немає. В Ізраїлі ми є, але т	[ізраїль, країна, займати, місце, світ, надій,	0.018657	ізраїль країна займати місце світ надій молоко
ерв'ю зі Св	Початок розмови Корреспондента зі знаменитим у	[початок, розмова, корреспондент, знаменитий,	0.020802	початок розмова корреспондент знаменитий украї

Рисунок 4.12 – Об'єднання слів у речення

Знову створимо векторизатор для обрахунку TF-IDF метрики.

Тепер створимо категоризатор. Встановимо кількість тем рівною 100, оскільки таке значення рекомендується для методу LSA в документації пакету scikit-learn. Навчимо цей перетворювач, виведемо матрицю для кожної новини.

Рисунок 4.13 – Створення та навчання векторизатора для TF-IDF метрики

```
svd_vectorizer = TruncatedSVD(n_components=100, random_state=42)

X_lsa = svd_vectorizer.fit_transform(X)
Executed at 2023.05.26 02:29:02 in 1s 876ms
```

Рисунок 4.14 — Створення та навчання категоризатора

```
1-10 -> > 1,122 rows × 100 columns np.
0 0.225543 -0.018412 0.070701 -0.083560 -0.039350 -0.018585 0.008417 -0.026353 -0.014447 0.034107 -0.032115 -0.006156 0.019872 -0.072587 0.035079 0.000957 -0.026
1 0.094064 -0.027904 -0.032069
                               0.001132 0.000290 0.041588 -0.017662 0.000309 0.023608 -0.017959 -0.008246 -0.010869 -0.017268 -0.010112 0.001489 -0.042816 -0.019
2 0.094172 -0.021887 -0.038988 -0.026011 -0.010463
                                                                                0.010384
                                                                                          -0.018007 -0.012249 -0.010664
                                                   0.043455 -0.052266 -0.037253
                                                                                                                       -0.028943 -0.040078 -0.006671 -0.025068
3 0.043385 -0.012315 -0.014534 -0.012375 -0.003493 0.033754 -0.028741 -0.009413 0.014932 -0.005994 -0.000252 -0.000585 -0.008453 0.000673 -0.000382 -0.022344 -0.031
 0.059402 -0.021692 -0.029251 -0.016541 -0.018693 0.019230 -0.054412 -0.001225
                                                                                0.029294 -0.029618
                                                                                                    0.005188 -0.042832 -0.024581
5 0.113500 -0.038551 -0.024676 -0.001565 0.001591 0.069859 -0.034043 0.00822 0.019380 -0.025668 -0.014025 0.030187 -0.001441 -0.011670 -0.048556 -0.042937 -0.056
6 0.080400 -0.028267 -0.021085 -0.017458 -0.018908
7 0.071619 -0.015004 -0.004601 -0.001071 -0.001383 0.055652 -0.008666 -0.007712 0.019281 0.002495 -0.033959 0.023656 -0.039888
                                                                                                                                 0.016596 -0.018764 0.004543 -0.016
                                                                      -0.003451
                                                                                                                                 -0.004806
9 0.129260 -0.056900 -0.088444 -0.013063 -0.000221 0.047951 -0.022126
                                                                      0.131658 -0.014638 -0.017116 -0.029350 -0.017313 -0.113649 -0.012735 -0.021992 -0.047299 -0.038
```

Рисунок 4.15 – Результат роботи категоризатора

Створимо функцію, яка буде показувати найважливіші слова для кожної категорії та виведемо їх для кожної категорії.

```
1 > def get_topic_words(vectorizer, svd, n_top_words):
2     words = vectorizer.get_feature_names_out()
3     topics = []
4 > for component in svd.components_:
5     top_words_idx = np.argsort(component)[::-1][:n_top_words]
6     top_words = [words[i] for i in top_words_idx]
7     topics.append(top_words)
8     return topics
Executed at 2023.05.26 02:29:02 in 46ms
```

Рисунок 4.16 – Функція для виведення найважливіших слів для категорій

```
topics = get_topic_words(tfidf_vectorizer, svd_vectorizer, 10)
2 for i, topic in enumerate(topics):
      print(f'Topic {i}: {", ".join(topic)}')
    Торіс 0: україна, рок, долар, компанія, росія, новий, йога, країна, область, грудень
    Topic 1: нафта, біржа, долар, індекс, барель, пункт, марка, торг, ньюйоркський, brent
    Торіс 2: область, регіон, інвестиція, газа, млрд, грн, населення, душити, транзит, україна
    Торіс 3: долар, газа, транзит, росія, україна, нафтогаз, газпром, нафта, російський, барель
    Topic 4: індекс, пункт, jones, dow, nasdaq, фондовий, 500, виборчий, ринок, цвк
    Торіс 5: виборчий, округа, цвк, комісія, депутат, народний, серпень, обраний, зареєструвати, голос
    Торіс 6: гонка, область, кубок, україна, регіон, збірний, підручний, естафета, змішаний, інвестиція
    Торіс 7: матч, динамо, штрафний, мяч, шахтар, пробити, ворота, очко, команда, збірний
    Торіс 8: мерседес, феррарі, феттля, хемілтон, гранпрі, боттас, себастьян, булла, льюїс, хаас
    Торіс 9: шоу, учасник, випуск, мастершеф, сезон, санкція, північний, росія, конкурс, страва
    Торіс 10: шоу, випуск, учасник, мастершеф, сезон, млрд, страва, газа, долар, кулінар
    Торіс 11: гривня, курс, рок, автомобіль, зміцнення, електромобіль, доход, місяць, шоу, учасник
    Торіс 12: музичук, ганна, партія, шах, світ, фінал, чемпіонат, шахістка, танути, чжуня
    Торіс 13: музичук, instagram, санкція, ганна, північний, партія, газопровід, 2019, знімок, зіркий
    Торіс 14: гривня, курс, фільм, зміцнення, фото, instagram, бюджет, україна, зіркий, доход
```

Рисунок 4.17 — Виведення найважливіших слів для категорій Тепер додамо стовпець topic у наш набір даних, який буде вказувати, власне, на категорію, до якої належить кожна з новин.

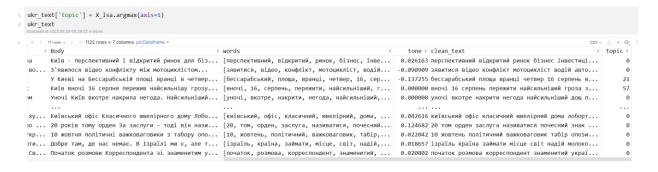


Рисунок 4.18 – Додавання стовпця з категорією до набору даних Виведемо новини з категорією №6, яка дуже схожа на новини профутбол.



Рисунок 4.19 – Новини з категорією про футбол

Як бачимо, із цією категорією категоризатор впорався чудово. Можемо також вивести новини категорії №5, у яких, схоже, йдеться про вибори.

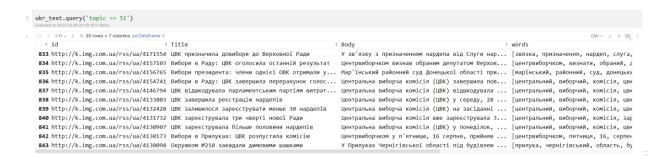


Рисунок 4.20 – Новини з категорією про вибори І справді, всі новини якраз про вибори.

5 ВИКОНАННЯ ДРУГОГО ДОДАТКОВОГО ЗАВДАННЯ Для початку повторимо всі дії з попередніх розділів.

```
import pandas as pd
 1
   import matplotlib.pyplot as plt
 2
  from nltk.tokenize import word tokenize
   from nltk.corpus import stopwords
   from nltk.corpus import sentiwordnet as swn
 5
   import nltk
   from wordcloud import WordCloud
 7
   import string
   from functools import reduce
   from nltk.stem import WordNetLemmatizer
10
11
   import tqdm
12
   nltk.download('stopwords')
13
   nltk.download('punkt')
14
   nltk.download('averaged perceptron tagger')
15
   Executed at 2023.05.26 02:48:32 in 2s 712ms
```

Рисунок 5.1 – Імпортування необхідних пакетів

```
lemmatizer = WordNetLemmatizer()

def clear_punctuation(text):
    return text.translate(str.maketrans('', '', string.punctuation))

def get_stopwords_remover(stop_words):
    return lambda words: words[~words.isin(stop_words)]

def lemmatize(words):
    return words.apply(lemmatizer.lemmatize)

def preprocessing_pipeline(steps):
    return lambda raw_text: reduce(lambda data, func: func(data), steps, raw_text)

def lowercase(words):
    return words.str.lower()
    return words.str.lower()
    Executed at 2023.05.26 02:48:34 in 27ms
```

Рисунок 5.2 – Визначення функцій для попередньої обробки текстів

```
with open('data/doyle.txt') as file:
    doyle = file.read()
with open('data/doyle-2.txt') as file:
    doyle += file.read()

with open('data/poe.txt') as file:
    poe = file.read()
with open('data/poe-2.txt') as file:
    poe += file.read()
Executed at 2023.05.26 02:48:35 in 21ms
```

Рисунок 5.3 – Завантаження творів

```
stop_words = set(stopwords.words('english'))
1
2 remove_stopwords = get_stopwords_remover(stop_words)
  stop words
3
  Executed at 2023.05.26 02:48:36 in 25ms
      .MITT.
      'with',
      'won',
     "won't",
      'wouldn',
     "wouldn't",
      'y',
     'you',
     "you'd",
     "you'll",
     "you're",
     "you've",
     'your',
     'yours',
      'yourself',
      'yourselves'}
```

Рисунок 5.4 – Визначення стоп-слів для англійської мови

```
pipe = preprocessing_pipeline([
    clear_punctuation,
    word_tokenize,
    pd.Series,
    lowercase,
    remove_stopwords,
    lemmatize

pipe = preprocessing_pipeline([
    clear_punctuation,
    word_tokenize,
    pd.Series,
    lowercase,
    lowercase,
    remove_stopwords,
    lemmatize
```

Рисунок 5.5 – Створення пайплайну для попередньої обробки текстів

- doyle\_words: pd.Series = pipe(doyle)
- poe\_words: pd.Series = pipe(poe)

Executed at 2023.05.26 02:48:42 in 1s 926ms

Рисунок 5.6 — Виконання попередньої обробки текстів Виведемо графік частоти слів.

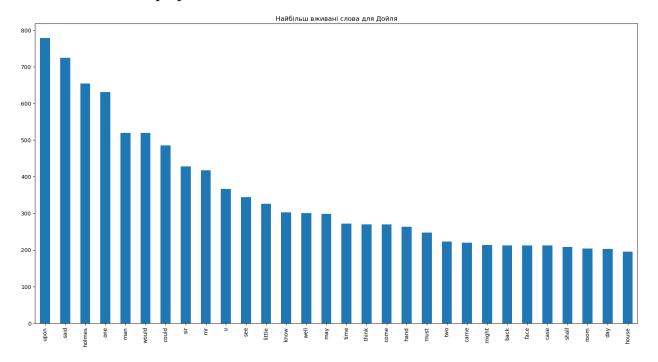


Рисунок 5.7 – Графік частот слів, що використовував Дойль

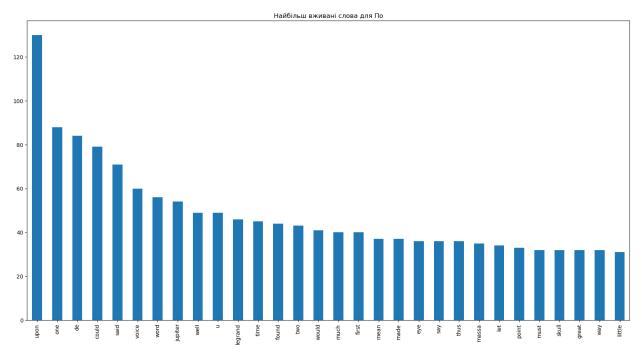


Рисунок 5.8 – Графік частот слів, що використовував По

Бачимо, на них велику кількість стоп-слів, що не були видалені. Видаляємо їх.

```
custom_stopwords = {'upon', 'could', 'would', 'us', 'u', 'man', 'mr', 'de', 'may', 'must', 'thus', 'say', 'much', 'two', }
remove_custom_stopwords = get_stopwords_remover(custom_stopwords)

toyle_words = remove_custom_stopwords(doyle_words)
poe_words = remove_custom_stopwords(poe_words)

texecuted at 2023.05.26 02:49:25 in 59ms

doyle_words = pd.Series(doyle_words)
poe_words = pd.Series(doyle_words)
poe_words = pd.Series(poe_words)

texecuted at 2023.05.26 02:49:21 in 31ms
```

Рисунок 5.9 – Видалення додаткових стоп-слів хмари слів

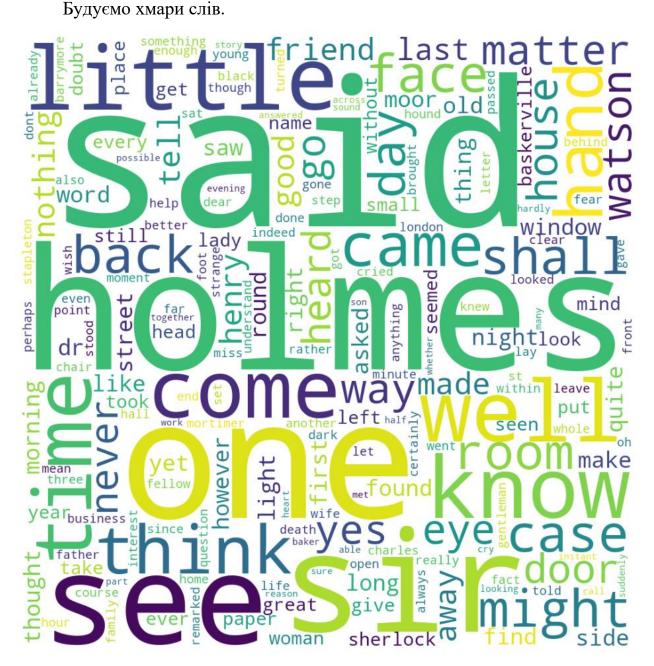


Рисунок 5.10 – Хмара слів творів Дойля



Рисунок 5.11 – Хмара слів творів По

Тепер обрахуємо «похмурість» для кожного з авторів. Для цього пройдемося кожним словом, що використовували автори, спочатку визначимо частину мови, до якої належить це слово, а потім за допомогою wordnet встановимо його тональність. Після обрахунку тональностей поділимо їх на загальну кількість слів, щоб збалансувати оцінку.

```
def get_wordnet_pos(w: str) -> str:
        treebank tag = nltk.pos tag([w])[0][1]
        if treebank tag.startswith('J'):
            return 'a'
       elif treebank tag.startswith('V'):
            return 'v'
       elif treebank_tag.startswith('N'):
7
8
            return 'n'
9
        elif treebank_tag.startswith('R'):
           return 'r'
10
11
        else:
            return 'n'
12
   Executed at 2023.05.26 02:50:26 in 12ms
   doyle_score = 0
1
   poe score = 0
2
   doyle count = 0
   poe count = 0
5
   for word, count in tqdm.tqdm(list(doyle words.value counts().items())):
        synsets = list(swn.senti synsets(word, get wordnet pos(word)))
7
        if synsets:
8
            score = synsets[0].pos score() - synsets[0].neg score()
            doyle score += score * count
10
            doyle count += count
11
12
   for word, count in tqdm.tqdm(list(poe words.value counts().items())):
13
        synsets = list(swn.senti_synsets(word, get_wordnet_pos(word)))
14
        if synsets:
15
            score = synsets[0].pos_score() - synsets[0].neg_score()
16
            poe_score += score * count
17
            poe_count += count
18
19
20
   doyle score /= len(doyle words)
   poe score /= len(poe words)
21
22
23
   print(f'Doyle score: {doyle score}, Poe score: {poe score}')
   Executed at 2023.05.26 02:53:23 in 8s 188ms
           9754/9754 [00:05<00:00, 1677.28it/s]
            3910/3910 [00:02<00:00, 1669.54it/s]
     Doyle score: 0.0028967595648804567, Poe score: 0.002898256992298338
```

Рисунок 5.12 – Обрахунок похмурості для творів Дойля та По

Бачимо, що оцінки дуже близькі одне до одного, тому тут не можна сказати, що хтось писав більш похмурі оповідання, але все одно виведемо підсумок.

```
1 print('По писав більш похмурі оповідання' if poe_score < doyle_score else 'Дойль писав більш похмурі оповідання')
Executed at 2023.05.26 02:53:30 in 25ms
```

Дойль писав більш похмурі оповідання

Рисунок 5.13 – Висновок про автора, який писав більш похмурі твори

#### 6 ВИСНОВОК

У ході даної лабораторної роботи було отримано велику кількість практичних навичок із аналізу текстів. Я навчився виконувати попередню підготовку текстів: видалення розмітки, токенізацію слів, лематизацію. Навчився користуватися моделлю Bag of Words, обчислювати TF-IDF метрики. Також я провів обчислення тональності та категоризацію новин України за допомогою методу LSA. Для творів Дойля та По було намальовано хмару слів, обраховано тональність творів та отримано висновок, що Дойль писав більш похмурі твори, хоча різниця й невелика. При обчисленні тональності творів стикнувся з проблемою незбалансованості оцінок. Вирішив цю проблему шляхом ділення оцінки на загальну кількість слів у корпусі.