НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ

«КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ ІМЕНІ ІГОРЯ СІКОРСЬКОГО»

КАФЕДРА ІНФОРМАТИКИ ТА ПРОГРАМНОЇ ІНЖЕНЕРІЇ

**КУРСОВА РОБОТА**

з дисципліни «Аналіз даних в інформаційних системах»

на тему: «Аналіз впливу деяких факторів на рівень щастя населення країн.»

Студентів 2 курсу ІП-01 групи

Спеціальності: 121

«Інженерія програмного забезпечення»

Заранік Богдан Юрійович

Пашковський Євгеній Сергійович

«ПРИЙНЯВ» з оцінкою

\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_

доц. Ліхоузова Т.А. / доц. Олійник Ю.О.

\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_

Підпис                    Дата

Київ - 2022 рік

Національний технічний університет України “КПІ ім. Ігоря Сікорського”

Кафедра інформатики та програмної інженерії

Дисципліна Аналіз даних в інформаційно-управляючих системах

Спеціальність 121 "Інженерія програмного забезпечення"

Курс 2 Група ІП-01 Семестр 4

**ЗАВДАННЯ**

**на курсову роботу студентів**

|  |
| --- |
| Пашковського Євгенія Сергійовича та Зараніка Богдана Юрійовича |

|  |
| --- |
| 1.Тема: Аналіз впливу деяких факторів на рівень щастя населення країн. |
|  |

|  |  |
| --- | --- |
| 2.Строк здачі студентом закінченої роботи | 19.06.2022 |

|  |  |
| --- | --- |
| 3. Вхідні дані до роботи | методичні вказівки до курсової робота, обрані дані з сайту |
| <https://www.kaggle.com/datasets/virajkulkarni952/country-development-indicators> | |
| <https://www.kaggle.com/datasets/mayzannilarthein44/world-happiness-report-2015-to-2022> | |
| <https://www.kaggle.com/datasets/jamesvandenberg/renewable-power-generation?select=Country_Consumption_TWH.csv> | |
| <https://www.kaggle.com/datasets/saleh846/causes-of-deaths-worldwide?select=age-between-5-and-14.csv> | |
|  | |

4.Зміст розрахунково-пояснювальної записки (перелік питань, які підлягають розробці)

|  |
| --- |
| 1.Постановка задачі |
| 2.Аналіз предметної області |
| 3.Розробка сховища даних |
| 4.Інтелектуальний аналіз даних |

5.Перелік графічного матеріалу ( з точним зазначенням обов’язкових креслень )

|  |  |
| --- | --- |
|  | |
|  | |
|  | |
|  | |
| 6.Дата видачі завдання | 16.04.2022 |

**КАЛЕНДАРНИЙ ПЛАН**

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **№ п/п** | **Назва етапів курсової роботи** | **Термін виконання етапів роботи** | **Підписи керівника, студента** |
| **1.** | **Отримання теми курсової роботи** | **16.04.2022** |  |
| **2.** | **Визначення зовнішніх джерел даних** | **20.04.2022** |  |
| **3.** | **Пошук та вивчення літератури з питань курсової роботи** | **25.04.2022** |  |
| **4.** | **Розробка моделі сховища даних** | **01.05.2022** |  |
| **4.** | **Розробка ETL процесів** | **15.05.2022** |  |
| **5.** | **Обґрунтування методів інтелектуального аналізу даних** | **20.05.2022** |  |
| **6.** | **Застосування та порівняння ефективності методів інтелектуального аналізу даних** | **25.05.2022** |  |
| **7.** | **Підготовка пояснювальної записки** | **15.06.2022** |  |
| **8.** | **Здача курсової роботи на перевірку** | **19.06.2022** |  |
| **9.** | **Захист курсової роботи** | **21.06.2022** |  |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| Студент |  |  | Заранік Богдан Юрійович |
|  | (підпис) |  | (прізвище, ім’я, по батькові) |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| Студент |  |  | Пашковський Євгеній Сергійович |
|  | (підпис) |  | (прізвище, ім’я, по батькові) |

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| Керівник |  |  | доц. Ліхоузова Т.А |
|  | (підпис) |  | (прізвище, ім’я, по батькові) |
| Керівник |  |  | доц. Олійник Ю.О. |
|  | (підпис) |  | (прізвище, ім’я, по батькові) |

"26" червня 2022 р.

## АНОТАЦІЯ

Пояснювальна записка до курсової роботи: 27 сторінок, 26 рисунки, 11 посилань.

Об’єкт дослідження: інтелектуальний аналіз даних.

Предмет дослідження: створення програмного забезпечення, що дозволить аналізувати залежність рівня щастя від деяких параметрів розвитку країн, його прогнозування та тернарна класифікація країн за рівнем розвитку у залежності від вищезгаданих параметрів.

Мета роботи: проектування та реалізація сховища даних, ETL процесів та імплементація програмного забезпечення мовою Python для отримання даних зі сховища та їх подальшого аналізу, прогнозування та класифікації.

Курсова робота включає в себе: опис проектування, створення та заповнення сховища даних згідно з темою завдання за допомогою використання бібліотек мови Python та скриптів SQL, опис створення програмного забезпечення для інтелектуального аналізу даних, їх графічного представлення у вигляді графіків та гістограм та прогнозування за допомогою математичних моделей.

МОДЕЛЬ ПРОГНОЗУВАННЯ, ІНТЕЛЕКТУАЛЬНИЙ АНАЛІЗ ДАНИХ, ETL ПРОЦЕСИ.

ЗМІСТ

**[АНОТАЦІЯ](#_tqbf4q1mpgi9) 3**

**[ЗМІСТ](#_ffg5l9l5lrp1) 4**

**[ВСТУП](#_23wviezd6os2) 5**

**[ПОСТАНОВКА ЗАДАЧІ](#_30j0zll) 6**

**[АНАЛІЗ ПРЕДМЕТНОЇ ОБЛАСТІ](#_5kv2za3limb7) 7**

**[РОЗРОБКА СХОВИЩА ДАНИХ](#_anywmk5ae8xc) 8**

[3.1 Розробка ETL процесів](#_x44x8sqxs2r8) 8

[3.2 Завантаження даних та імпортування важливих бібліотек](#_wx39r75mbz4t) 9

[3.3 Feature Engineering](#_2ajbc8bxzr9w) 10

[3.4 Очищення даних](#_o3e6btt8uwus) 12

[3.5 Візуалізація даних](#_edrmmwfsz9pv) 13

[Побудуємо гістограму, яка показує кількість статей відповідно до кількості слів в ній.](#_emfnf15i3eza) 14

[3.6 Tokenization and padding](#_1pf07wsy0z8g) 15

**[ІНТЕЛЕКТУАЛЬНИЙ АНАЛІЗ ДАНИХ](#_a92u2gcblb93) 18**

[4.1 Обґрунтування вибору алгоритмів для побудови моделі](#_b1mfe8m99v2s) 18

[4.2 Побудова моделі](#_1fob9te) 18

[4.3 Тренування моделі](#_b8bf1wf98r54) 19

[4.4 LSTM performance](#_w73dqf53zdd5) 20

[4.5 Logistic Regression performance](#_nlvo4nrzbi28) 21

[4.6 Порівняння ефективності методів LSTM та Logistic Regression](#_5yoy8s9k0lc7) 21

**[ПЕРЕЛІК ПОСИЛАНЬ](#_edcesay6pd17) 23**

**[ДОДАТОК А ТЕКСТИ ПРОГРАМНОГО КОДУ](#_2et92p0) 24**

## ВСТУП

Питання рівня щастя населення має першочергове значення у сучасному світі, що розвивається зі швидкістю ракети. Від нього залежить працеспроможність населення, темпи економічного розвитку країни, привабливість країни для гарних спеціалістів сучасних професій із-за кордону, інвестиційна привабливість та інші.

Цей параметр є достатньо відносним, проте навіть його можна оцінити за певною шкалою. На рівень щастя населення впливають багато чинників, перш за все - економічні та соціальні. У нашій роботі ми задалися питанням, які саме чинники впливають на рівень щастя суттєво, а якими можна знехтувати.

## ПОСТАНОВКА ЗАДАЧІ

Мета нашого дослідження - розробка ПО, що дозволяє відрізняти фейкові новини. Фейкові новини (або ж fake news) надзвичайно поширене у мережі явище. Як зауважувалось вище, це інструмент, яким активно оперує росія та приносить великої шкоди, генеруючи конфлікти, викривляючи правду та паплюжачи правду. І вирішення проблеми фільтрації цих новин може принести спеціальне ПО.

Існує декілька варіантів фейкових новин :

1. Сатира або пародія - не несуть пряму мету нанести шкоду, але можуть ввести людину в оману (неодноразово траплялися випадки, коли сатирична новина поширювалася іншими, серйозними, засобами інформації та викликала обурення у суспільстві)
2. Клікбейт (від англ. Clickbait - приманка для кліку) - тип новин, у якому назва новини не відповідає змісту і просто націлена на підвищення інтересу читача.
3. Оманливі новини - використання інформації у оманливий спосіб, що сформувати у читача думку про людину, річ або подію
4. Підробка контексту - коли інформація правдива, але викривлений контекст вводить читача в оману.
5. Самозванський матеріал - коли, можливо навіть правдива, інформація підкріплена фальшивими джерелами.
6. Сфальсифікований матеріал - новина або допис повністю не відповідають дійсності.

Результатом перевірки новин має бути відсотковий показник, що вказуватиме ймовірність, що відповідна новина справжня та відповідний відсоток, що новина - фейк.

## АНАЛІЗ ПРЕДМЕТНОЇ ОБЛАСТІ

На сьогодні інтернет переповнений різними видами подання інформації: відео, ігри, статті, телебачення та насамперед інтернет джерела, але це все одно лише малий список тих місць, звідки ми отримуємо інформацію.

Більше того, останнім часом в мережі почало з’являтися надзвичайно велика кількість фейкових новин пов’язаних з економічними, політичними та суспільними проблемами. Не потрібно бути експертом, щоб зрозуміти ту кількість людей, які можуть потрапити під вплив неправдивої інформації і поширювати її серед рідних і знайомих.

Якщо деякі фейкові новини спрямовані на підвищення рейтингів чи статусу деякого продукту або людини, то існують інші фейкові новини, які сіють паніку та негативно впливають на психологічний стан багатьох людей. Наглядний приклад інформаційної пропаганди з боку раісіі у нашій війні.

У програмному забезпеченні буде реалізовано наступну

функціональність, що включає в себе:

* створення ETL процесів для завантаження і оновлення даних;
* створення вибірки даних з сховища;
* інтелектуальний аналіз даних;
* використання декількох моделей прогнозування даних;
* прогнозування фейкових новин;
* графічне відображення отриманих результатів та їх аналіз.

## РОЗРОБКА СХОВИЩА ДАНИХ

### 3.1 Розробка ETL процесів

Для проектування та подальшої роботи потрібно врахувати комплекс методів, які реалізують процес переносу початкових даних в аналітичний формат, який буде підтримуватись та не порушуватиме цілісність системи. Для цього опишемо основні функції ETL процесів, що включають:

**Процес завантаження.**

Цей етап передбачає стягування даних довільної якості для подальшої обробки. Вхідні дані можуть бути в джерелах різних типів і форматів, бути створені в різних додатках, і, крім того, можуть використовувати різне кодування. Саме тому в подальшому для вирішення завдань аналізу дані повинні бути перетворені в єдиний універсальний формат, щоб запобігти вмісту різних факторів, які ускладнююють коректний аналіз даних.

**Процес валідації даних.**

На цьому етапі головною задачею є перевірка даних на коректність і повноту, після чого складається звіт про помилки для виправлення та узагальнення даних. Первинне очищення даних в процесі ETL носить переважно технічний характер, в якому основне завдання - підготувати дані до завантаження в сховище. Вторинна очистка в аналітичній системі є користувальницькою та спрямована на підготовку даних до вирішення конкретної аналітичної задачі. Завдяки чому обидва етапи очищення однаково важливі і необхідні.

**Перетворення даних.**

Даний етап ETL процесу потрібний для підготовки даних до розміщення в сховище даних і приведення їх до найбільш зручного виду для подальшого аналізу. При цьому повинна враховуватися вимога рівня якості даних. Тому в процесі перетворення можуть бути задіяні найрізноманітніші інструменти, які можуть бути як і найпростішими засобами ручного редагування даних так і реалізація досить складних методів обробки та очищення даних.

### 3.2 Завантаження даних та імпортування важливих бібліотек

Завантажимо спочатку всі бібліотека, які нам будуть потрібні для розробки.

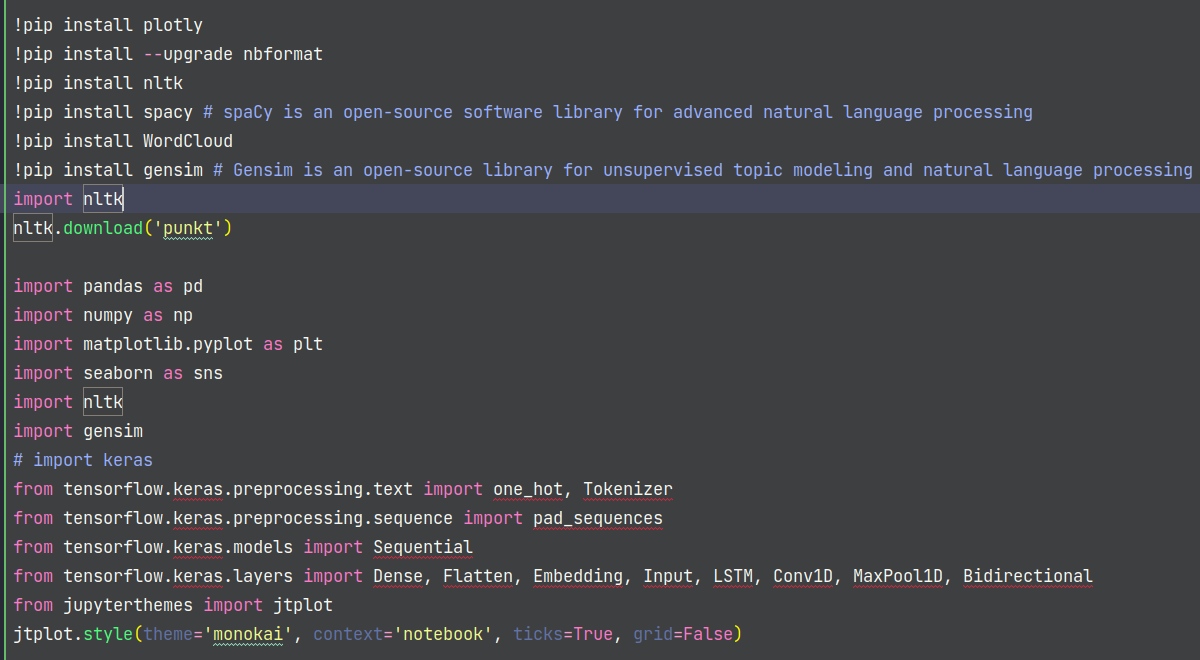


Рисунок 3.1 - Завантаження та імпорт бібліотек

Використовуючи pandas завантажимо 2 .csv файли: один з яких складається з фейкових новин, а інший з - правдивих.

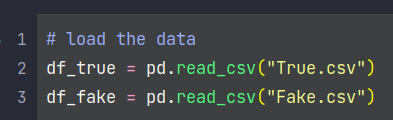


Рисунок 3.2 - Завантаження .csv файлів в датафрейми

Загальна інформація про обидва фрейми:

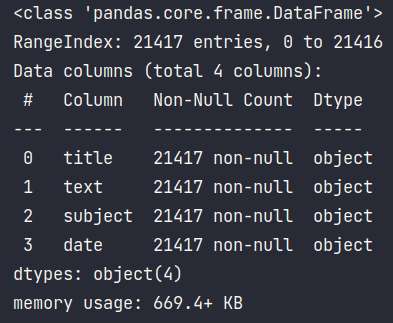


Рисунок 3.3 - Інформація про True dataset

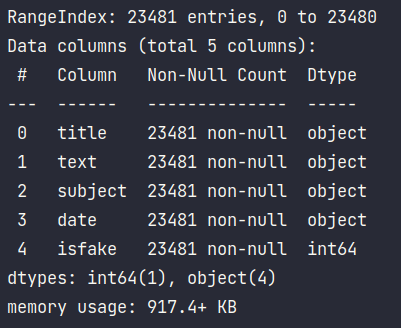


Рисунок 3.4 - Інформація про Fake dataset

### 3.3 Feature Engineering

Зробимо перевірку на існування невалідних значень і у разі виявлень такий рядків, видалимо їх.

Підготуємо два датасети до зливання, додаючи колонку isfake до обох з відповідним значення (1 - true, 0 - fake).

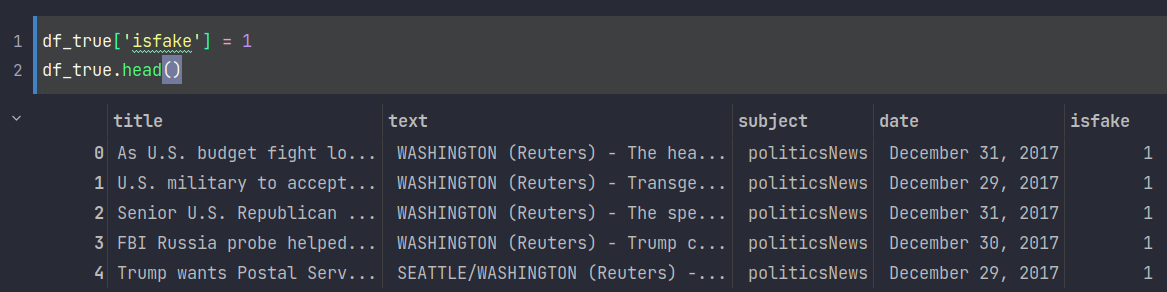


Рисунок 3.5 - Додавання допоміжної колонки ‘isfake’

Об’єднаємо два датасети в один загальний, при цьому дотримуючись правильної індексації.

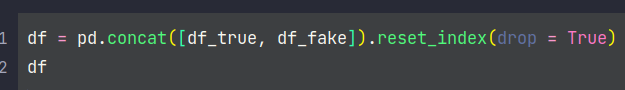


Рисунок 3.6 - Злиття Fake та True датасетів

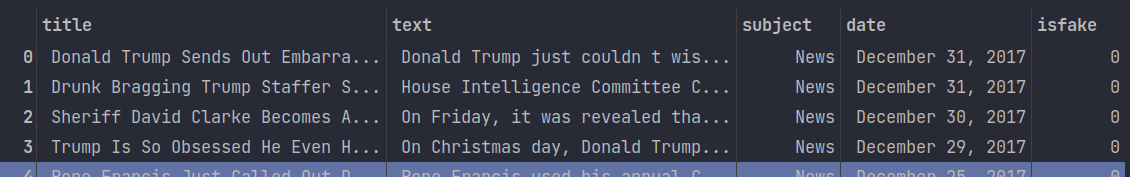


Рисунок 3.7 - Приклад True dataset

Проаналізуємо утворену таблицю. Можна помітити, що колонка ‘date’ є непотрібною, тому можемо видалити її.

Також об’єднаємо колонки text та title до original - саме цю колонку ми будемо використовувати для Tokenization і тренування нашої моделі.

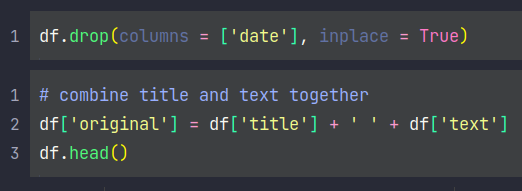


Рисунок 3.8 - Видалення ‘date’ колонки та утворення ‘original’

### 3.4 Очищення даних

У попередньому кроці ми створили колонку original, яку і плануємо використовувати для тренування моделі.

Для очищення даних на потрібно:

1. Видалити всі stop words.
2. Видалити всі слова, які мають довжину меншу за 4.
3. Видалити всі непотрібні спеціальні символи.

Для отримання списку stop words ми використаємо open source Python library Natural Language Toolkit (ntlk). Після аналізу декількох статей ми вирішили, що було б добре розширити наш список існуючих стоп слів, додавши from, subject, re, edu, use.

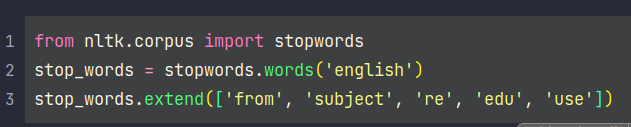


Рисунок 3.9 - Завантаження та розширення стоп-слів

Далі ми створимо функцію, яка на вході отримує рядок (статтю), а на виході ми отримуватимемо масив всіх слів, які задовольняють наші вимоги. Для того, щоб отримати список всіх слів з рядка, враховуючи всі спецсимволи, ми використаємо ***gensim.utils.simple\_preprocess()***. Дану функцію застосовуємо до кожного значення в колонці original.

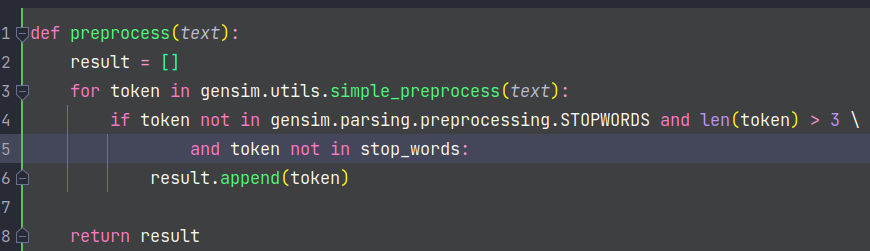


Рисунок 3.10 - Функція для очищення тексту

Тобто в результаті ми матимемо список слів для кожної статі як показано на малюнку нижче, який ми помістимо в нову колонку. Після цього також було б доречно створити ще одну колонку в якому міститимуться всі слова, об’єднані в один рядок.



Рисунок 3.11 - Очищена стаття у вигляді масиву

### 3.5 Візуалізація даних

Для кращого розуміння, давайте зробимо деяку візуалізацію нашого датасету. Ми знаємо, що наш датасет містить колонку з subject, тож побудуємо гістограму, яка показує скільки статей відносяться до певного subject.

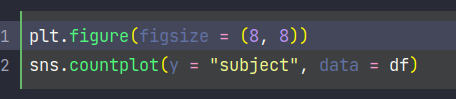


Рисунок 3.12 - Побудова гістограми для subject

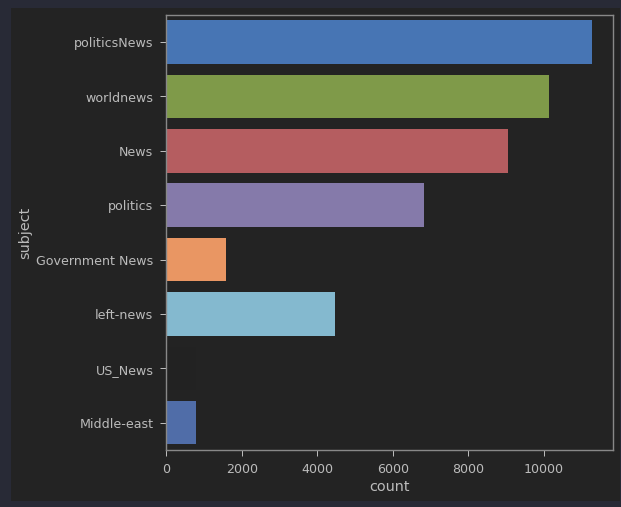


Рисунок 3.13 - Відношення к-сті статей для кожного subject

### Побудуємо гістограму, яка показує кількість статей відповідно до кількості слів в ній.

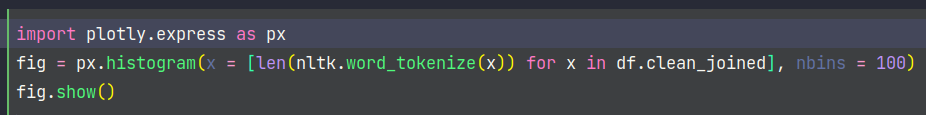


Рисунок 3.13 - Побудова гістограми відношення кількості слів до статей з цією кількістю

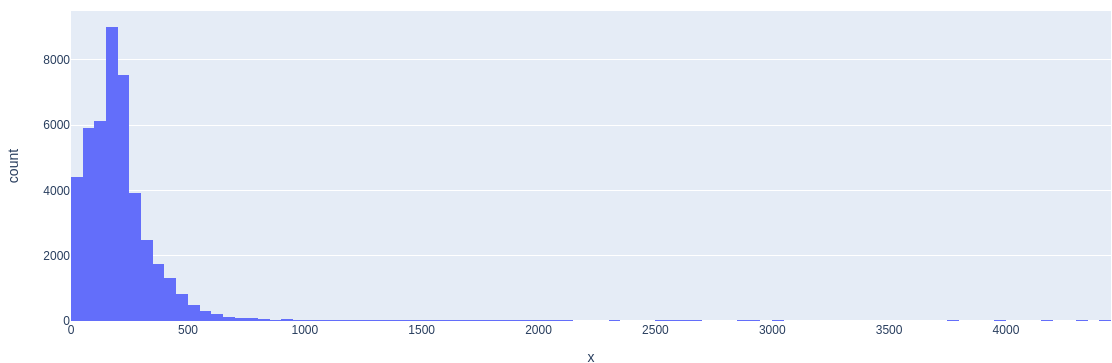


Рисунок 3.14 - Результат в-ння кількості слів до статей з цією кількістю

### 3.6 Tokenization and padding

Перш за все розподілимо наш датесет в train and test.

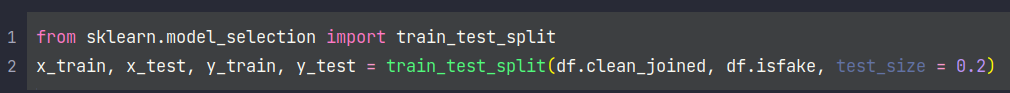


Рисунок 3.15 - Поділ датасету на train та test

Підготуємо дані для tokenization. Для цього знайдемо всі унікальні слова для наших статей.

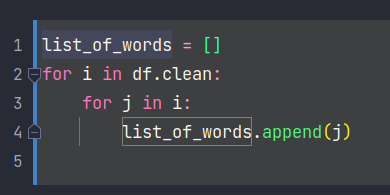


Рисунок 3.16 - Додаємо в масив всі слова

В результаті ми матимемо 9276947 слів і після додавання їх до set, ми отримаємо результат, що ми маємо 108704 унікальних слів.

Знайдемо максимальну кількість слів в одній статті серед усіх. Для цього скористаємося також nltk.

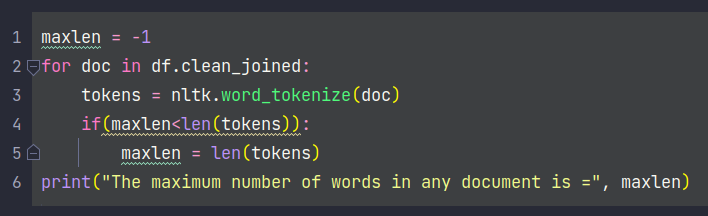


Рисунок 3.17 - Знаходимо розмір максимальної кількості слів в статті

В результаті отримаємо відповідь у 4405 слів.

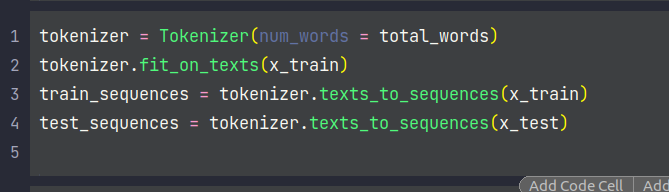
Сам процей Tokenization - це процес, який допомагає нам розбити рядок на менші частинки. У нашому ж випадку, цей процес tokenization допомагає нам перетворити текстове представлення статті в масив чисел. Розбиття рядків на індивідуальні токени допомагає нам простіше класифікувати і перекладати різні тексти. 

Рисунок 3.18 - Tokenization

Процес padding допомагає нам сформувати tokenized масиви однакового розміру, додаючи до кожного з них ту кількість нулів, якої бракує для формування масиву з максимальним розміром.

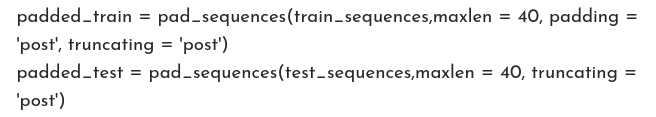


Рисунок 3.19 - Padding

В результаті ми отримаємо наступний результат для кожної статті:

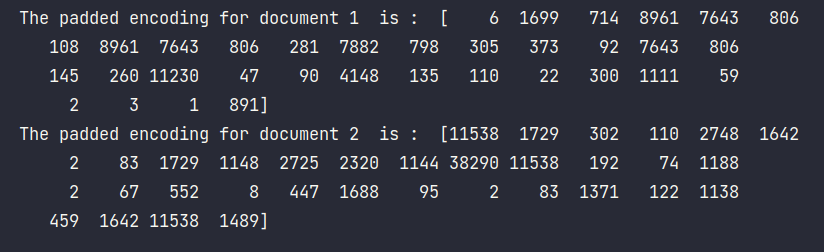


Рисунок 3.20 - Результат tokenization and padding

## 

## ІНТЕЛЕКТУАЛЬНИЙ АНАЛІЗ ДАНИХ

### 4.1 Обґрунтування вибору алгоритмів для побудови моделі

Recurrent Neural Network - клас штучних нейронних мереж, у яких зв’язки між вершинами формують направлений або ненаправлений граф у тимчасовій послідовності. Це дає можливість проявляти тимчасову динамічну поведінку. Так як RNN походить від feedforward neural networks, Recurrent Neural Network може використовувати свою пам’ять для обробки змінних довжини введеної інформації.

Long Short-Term Memory - це тип Recurrent Neural Network, який працює на практиці краще за RNN через більш складну і оптимізовану операцію оновлення та через backpropagation dynamics.

Ми використовуємо LSTM замість RNN, тому що LSTM вирішує gradient descent problem. Тобто не призведе до того, що нейронна мережа навчатиметься дуже повільно, а в деяких випадках взагалі не навчатиметься.

### 4.2 Побудова моделі

Для побудови моделі ми використаємо Sequential model, яка підходить для простого стеку шарів, де кожен шар має рівно один input tensor та один output tensor.

Embedding layer перетворює цілі додатні числа (індекси) у dense vectors фіксованого розміру. Ми використовуємо для побудови алгоритму optimazer “Adam”. Це stochastic gradient descent, що грунтується на адаптивній оцінці першого та другого порядку.

Також ми додамо дві activation functions:

* relu activation function - повертає максимальне значення входу та нуля.
* sigmoid activation function - повертає значення близьке до нуля.

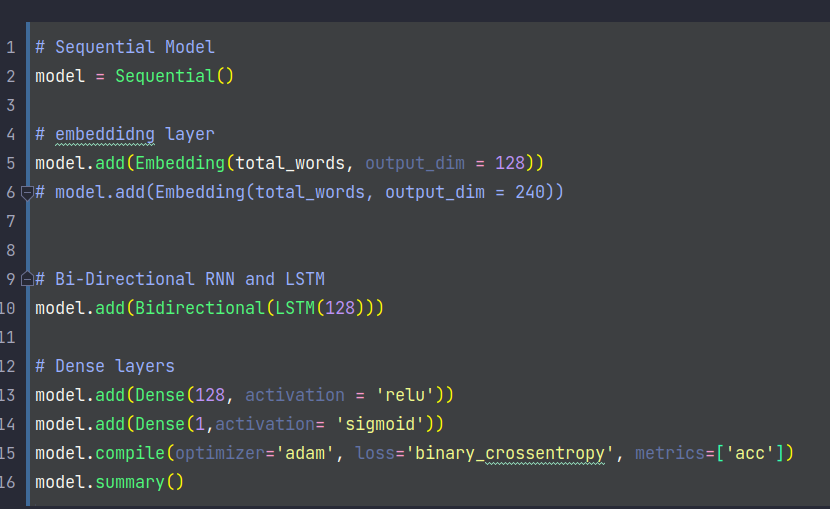
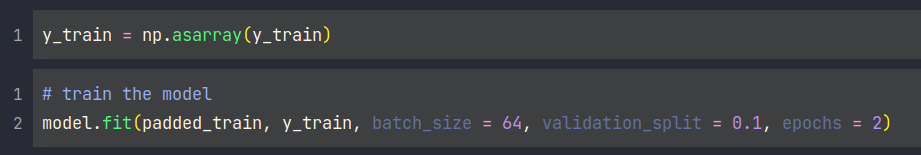
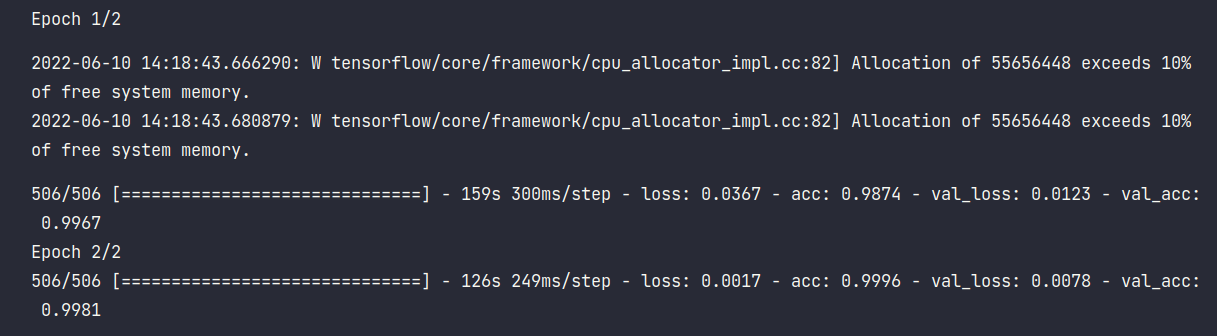


Рисунок 4.1 - LSTM model

### 4.3 Тренування моделі

Наступним кроком ми натренуємо нашу модель використовуючи train набір даних.

Рисунок 4.2 - Train LSTM model

Рисунок 4.3 - Result of training LSTM model

### 4.4 LSTM performance

Перевіримо точність нашого алгоритму на тестовому наборі даних. Для цього створимо масив з передбачень відповідно до ймовірності того, що стаття фейкова: якщо ймовірність більша за 0.5, то це правдива стаття, менша - фейк.

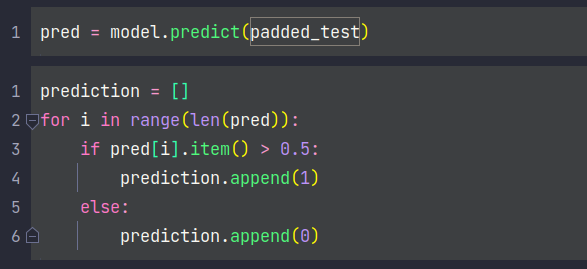


Рисунок 4.4 - Make a prediction

Тепер скористаємося sklearn.metrics можливостями для визначення точності алгоритму.

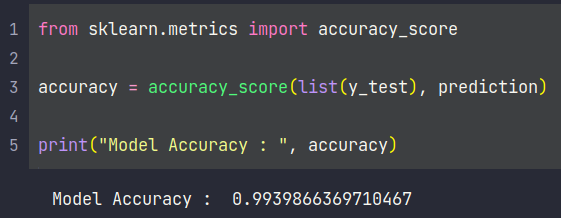


Рисунок 4.5 - Calculate accuracy score

### 4.5 Logistic Regression performance

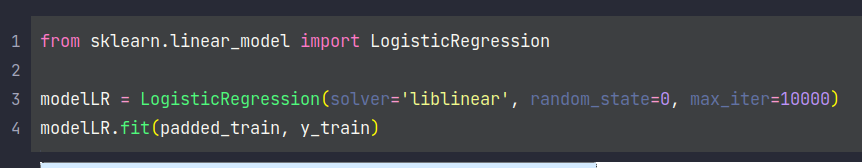
Застосуємо Logistic Regression для того самого набору даних і знайдемо точність. 

Рисунок 4.6 - Logistic Regression

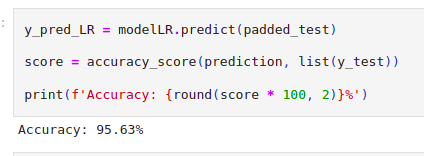


Рисунок 4.6 - Calculate accuracy score for Logistic Regression

Бачимо, що в даному випадку алгоритм відпрацював з ефективністю наближеною до 96%.

### 4.6 Порівняння ефективності методів LSTM та Logistic Regression

Зробивши порівняння двох натренованих моделей можна зробити висновок, що підхід з використанням LSTM є трішки ефективнішим в порівнняні з Logistic Regression.

Можливі варіант покращення Logistic Regression:

* Визначити Grid Search Parameters;
* Cross Validation;

**ВИСНОВКИ**

В результаті виконання курсової роботи було розроблено алгоритм, який допомагає виявити чи новина фекова. Розглянуто основні підходи для реалізація такоє моделі. Для реалізація поставленої задачі було використано мову програмування Python та різні бібліотеки: pandas, numpy, matlplot, seaborn, nltk, gensim, tensorflow.keras та інші.

На основі детального опису та проведеного аналізу предметної області інтелектуального аналізу даних для визначення фейкових новин було отримано результати з високою точністю передбачення таких новин. Підтвердженням даних висновків є результати точності виявлення фейкових новин, яка складає 0.9939866369710467 для тестового набору даних. Результати досліджень показують, що дана можель може застосовуватися за призначенням і приносити користь.

Отже, поставлені задачі були виконані, а також планується створення датасету з російськими новинами та фековими статтями, які можна буде використовувати для тренування розробленої моделі. Дана можель може допомогти розробити телеграм-бот, який допоможе фільтрувати новині стрічки.

## 

## ПЕРЕЛІК ПОСИЛАНЬ

1. <https://stackoverflow.com/questions/51956000/what-does-keras-tokenizer-method-exactly-do>
2. <https://machinelearningknowledge.ai/keras-tokenizer-tutorial-with-examples-for-fit_on_texts-texts_to_sequences-texts_to_matrix-sequences_to_matrix/#>
3. <https://keras.io/api/preprocessing/>
4. <http://karpathy.github.io/2015/05/21/rnn-effectiveness/>
5. <https://colah.github.io/posts/2015-08-Understanding-LSTMs/>
6. Лекційні матеріали
7. Machine Learning. Coursera. Author: Andrew Ng
8. <https://keras.io/api/layers/activations/>
9. <https://www.tensorflow.org/guide/keras/sequential_model>
10. <https://en.wikipedia.org/wiki/Vanishing_gradient_problem>
11. <https://en.wikipedia.org/wiki/Backpropagation>

## ДОДАТОК А ТЕКСТИ ПРОГРАМНОГО КОДУ

<https://github.com/Dichik/FakeNewsML> - public repository with resources and code.