

Trabajo Práctico N°1

Materia: IA4.2 Procesamiento Del Lenguaje Natural

Carrera: Tecnicatura Universitaria en Inteligencia Artificial

Primer integrante: Nicolás Noir: N-1273/4

Segundo integrante: Ignacio Eloy González: G-5933/1

Primer profesor: Juan Pablo Manson

Segundo profesor: Alan Geary

Fecha: 04/11/2024

Universidad Nacional de Rosario Facultad de Ciencias Exactas, Ingeniería y Agrimensura

ÍNDICE

PORTADA	1
ÍNDICE	2
INTRODUCCIÓN	3
RESUMEN	3
METODOLOGÍA	4
Para el trabajo, se implementaron las siguientes fuentes:	4
Las librerías que se utilizaron son:	4
El software que se utilizó es:	5
CÓDIGO DATASET:	5
CÓDIGO MODELOS:	6
RESULTADOS	9

INTRODUCCIÓN

Los objetivos y problemas del trabajo práctico se desarrollan dentro de una situación hipotética en la que una persona iba a ir de viaje un mes a la playa pero iba a tener cuatro días de lluvia, imposibilitando poder disfrutar del exterior. Para esta situación, se debía desarrollar primero un algoritmo que según el sentimiento que comunicara esta persona, se debía determinar su estado de ánimo mediante un modelo de clasificación de sentimientos, que debía ser entrenado previamente con diferentes frases para los tres posibles estados de ánimo: triste, neutral y alegre. Luego de entrenar el modelo utilizando una regresión logística, se calificaba este modelo para así tener noción de que tan bien o mal entrenado estaba este modelo

Seguidamente, debía realizarse otro modelo que satisficiera mediante la devolución de libros, películas o juegos de mesa las preferencias que el usuario ingresa en conjunto con su estado de ánimo en un menú interactivo. El programa deberá comprobar la frase con diversas estructuras de texto provenientes de un modelo pre-entrenado. Posteriormente, el programa enseñará los títulos de los tópicos más relacionados a la preferencia anteriormente escrita, según se elija.

RESUMEN

En este trabajo práctico vamos a entrenar un modelo de clasificación para el análisis de sentimiento de una frase en el contexto dado. En este clasificador utilizaremos regresión logística como modelo a entrenar, para las variables explicativas utilizaremos un embedding de las frases generadas por Chat GPT y para la variable target utilizaremos las clases felíz, neutral y triste (codificadas en 0, 1 y 2).

Antes de hacer la recomendación fue necesario crear un dataset para los libros mediante la extracción de la información con web scraping. También fue necesario limpiar los datasets de las películas y juegos de mesa.

Para la recomendación primero vamos a hacer reconocimiento de entidades nombradas, así podemos segmentar la búsqueda. Después dependiendo del resultado de ese reconocimiento poder hacer una búsqueda semántica, mediante la similitud del coseno, más precisa cambiando la información pasada al embedding de los libros, películas y juegos de mesa.

Luego, toda esta información es plasmada utilizando la librería Ip Widgets, mediante un menú interactivo para poder ingresar, los sentimientos y las preferencias. Luego dejando la opción a seleccionar si desea visualizar películas, libros, juegos de mesa o todos a la vez, pudiendo variar la cantidad de cada uno que quiera ver.

METODOLOGÍA

Para el trabajo, se implementaron las siguientes fuentes:

- Dataset juegos de mesa: https://drive.google.com/file/d/1yIWOgUV5WyskQvmq48QvF2Lzr0LxpAdq/view?usp=drive_link
- Dataset películas: https://drive.google.com/file/d/1yIWOgUV5WyskQvmq48QvF2Lzr0LxpAdg/view
- Página para la extracción del dataset de los libros: <u>Top 1000 | Project Gutenberg</u>

Las librerías que se utilizaron son:

- Pandas: Para poder trabajar con los datasets de manera óptima y cómoda
- Files: Para poder descargar los diferentes dataset que fueron modificados
- SentenceTransformer: Para poder importar un modelo transformer pre entrenado y hacer embeddings.
- Util: Proporciona funciones que facilitan diferentes cálculos como la similitud del coseno y la búsqueda semántica entre embeddings
- re: Para poder hacer uso de las regex proporcionadas por python
- requests: Para poder hacer peticiones a las diferentes páginas para el uso del web scraping
- **BeautifulSoup**: Para poder extraer la información de una página web, es decir, hacer web scraping.
- **Time**: Para poder dejar un tiempo entre cada solicitud para que no se detecte un posible robo de información dentro de la página.
- train_test_split: Para poder dividir los datos entre train y test
- LogisticRegression: Para poder entrenar el modelo de sentimientos
- accuracy_score y classification_report: Para poder evaluar el modelo de regresión logística

- GoogleTranslator: Para traducir las preferencias y mejorar la recomendación al comparar todo en un único idioma.
- Gliner: Para el reconocimiento de entidades nombradas.
- **Ipywidgets**: Para implementar una interfaz sencilla utilizando las siguientes clases de esta librería: Text, Button, Output, VBox, IntSlider, HBox.
- Torch: Para la transformación del tipo de dato de los embeddings.
- Warnings: Para ignorar advertencias.

El software que se utilizó es:

- Google Colab como "IDE".
- GitHub como controlador de versiones.
- ChatGPT para la creación del dataset de entrenamiento del modelo de análisis de sentimiento

CÓDIGO DATASET:

- 1. Se realizó el web scraping mediante la utilización de las librerías BeautifulSoup. requests & time. La primera parte se busca encontrar el link de cada libro dentro de la página de gutenberg, luego con ese mismo link, se busca guardar la información de cada libro contenido, guardando el autor, el título, la descripción, y los diferentes géneros en una lista para facilitar el posterior análisis. Cada una de estas búsquedas individuales de libros, está separada por un segundo para obviar cualquier tipo de problema con la página.
- 2. Se eliminan las columnas innecesarias de los datasets de juegos de mesa y de películas, para libros no es un trabajo necesario ya que al momento del web scraping estos factores se tuvieron en cuenta. Luego se renombran las columnas para facilitar la creación de embedding y se limpia las fechas de vida de los autores de los libros, ya que esto genera error al momento de realizar el encoding. Esto para reducir el tamaño de los datasets y facilitar el manejo del mismo.
- 3. Al final se genera un dataset de entrenamiento para el modelo de detección de sentimientos, proporcionado por Chat Gpt, generando 90 frases para cada tipo de sentimiento (triste, neutral y alegre) centrando la temática de las frases en el clima y sentimientos banales.

CÓDIGO MODELOS:

1. Se realiza el entrenamiento del modelo de clasificación de sentimientos utilizando el dataset anteriormente creado por ChatGPT, el modelo elegido para la creación de embeddings es paraphrase-multilingual-MiniLM-L12-v2 ya que este modelo fue el que mejores resultados dio. Se probaron diferentes modelos para el embedding y luego de un entrenamiento utilizando una regresión logística, evaluando en precisión, recall y f1, este fue el que mejores resultados otorgó. También se probó el modelo de all mpnet base v2, pero aunque este modelo cuente mayor espacio vectorial y sea más popular, para el modelo de sentimientos, devolvió resultados menos precisos. También el modelo all MiniLM L6 v2 y enseñó valores incluso inferiores.

Reportes de métricas de todos los modelos:

• sentence-transformers/paraphrase-multilingual-MiniLM-L12-v2

Precisión Regresión Logística: 0.9259259259259259 Reporte de clasificación Regresión Logística:								
	precision	recall	f1-score	support				
0	1.00	1.00	1.00	17				
1	0.84	0.94	0.89	17				
2	0.94	0.85	0.89	20				
accuracy			0.93	54				
macro avg	0.93	0.93	0.93	54				
weighted avg	0.93	0.93	0.93	54				

all-mpnet-base-v2

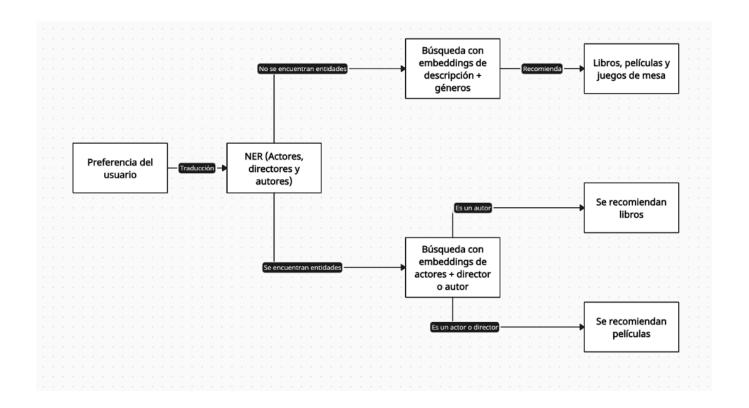
Precisión Regresión Logística: 0.7592592592592593 Reporte de clasificación Regresión Logística:							
	precision	_	f1-score	support			
0	0.79	0.88	0.83	17			
1	0.71	0.88	0.79	17			
2	0.79	0.55	0.65	20			
accuracy			0.76	54			
macro avg	0.76	0.77	0.76	54			
weighted avg	0.76	0.76	0.75	54			

sentence-transformers/all-MiniLM-L6-v2

Precisión Regresión Logística: 0.6296296296296297 Reporte de clasificación Regresión Logística:								
	pred	cision	recall f1	-score sup	port			
	9	0.52	0.65	0.58	17			
:	1	0.60	0.71	0.65	17			
:	2	0.85	0.55	0.67	20			
accuracy	y			0.63	54			
macro av	g	0.66	0.63	0.63	54			
weighted av	g	0.67	0.63	0.63	54			

Luego se predicen los sentimientos ingresados por el usuario, clasificándolos en tres clases distintas: triste, neutral y feliz.

2. Se hace uso del mismo modelo anteriormente usado en el embedding de las frases del clasificador de sentimientos, con el fin de obtener el embedding de la preferencia del usuario ingresada dentro de un menú interactivo creado con Ipywidget. La preferencia del usuario se traduce al inglés para una mejor evaluación dentro de los tópicos, pudiendo sugerir temas como géneros, actores, directores, escritores y descripciones de cualquiera de estos argumentos. Esto es gracias a NER (Gliner) que nos permite encontrar directores de cine, actores de cine y autores de libros. En un momento se pensó en utilizar más etiquetas de reconocimiento en NER, siendo la palabra película, libro y juego de mesa, para delimitar la búsqueda semántica a una de las tres, esta función tenía la contraparte de que si el usuario negaba esta sugerencia, el modelo no tiene la capacidad de comprender esta negación. Por lo cual fue eliminada del código. También se necesitó de dos embeddings diferentes para la búsqueda semántica, uno para cuando no se detectan autores, directores o actores y el otro para cuando si se detectan. En el primer caso es el embedding de la concatenación de las categorías y la descripción de cada libro, película o juego de mesa. En el otro caso si se detecta un autor, la búsqueda se limita a libros y el embedding es hecho con el autor del libro únicamente y en caso de que se detecte un director o actor, el embedding es hecho con la concatenación del director y los actores.



3. Ambos modelos, sentimientos y preferencias están operativos dentro del menú, donde se podrá completar con el estado de ánimo del usuario y su preferencia, para posteriormente ser analizada y satisfacida. Luego se dejarán a disposición del consumidor botones donde podrá elegir alguno de los tres argumentos y además se podrá elegir visualizar ambos temas a la vez. También se podrá preferir la cantidad de disyuntivas a apreciar por medio de una barra dinámica que varía de cero a cinco

RESULTADOS

- Se ingresa:
 - me siento realmente esperanzado
 - o quiero una historia de aventura y fantasía



```
Pelicula: Triangle
Juego de Mesa: Stuffed Fables

Libro: Alice's Adventures in WonderlandIllustrated by Arthur Rackham. With a Proem by Austin Dobson

Pelicula: Swiss Army Man

Juego de Mesa: Robinson Crusoe: Adventures on the Cursed Island

Libro: Through the Looking-Glass

Pelicula: Bridge to Terabithia

Juego de Mesa: The Lord of the Rings: The Card Game - Revised Core Set

Libro: Alice's Adventures in Wonderland

Pelicula: Stardust

Juego de Mesa: Dungeons & Dragons: The Legend of Drizzt Board Game

Libro: At the mountains of madness

Pelicula: Tomorrowland

Juego de Mesa: Runebound (Third Edition)

Libro: Dutch Fairy Tales for Young Folks
```

Dentro de los temas de libros y juegos de mesa, el modelo resulta ser altamente satisfactorio para esta temática, mientras que para apeliculas es un poco inferior a estos, ya que aunque este devuelva películas que tienen como género aventura o fantasía, las primeras carecen de ambos géneros, pudiendo este modelo devolver películas como el Hobbit o Harry Potter que satisfacen estos géneros

Se ingresa:

- El dia esta muy lluvioso y arruinó mid días
- Quiero una pelicula donde actua Leonardo Dicaprio

Sentimiento: El dia esta muy lluvioso y arruinó Preferencia: Quiero una pelicula donde actua l Confirmar

Sentimiento: Triste
Preferencia: Quiero una pelicula donde actua Leonardo Dicaprio

Pelicula: Shutter Island

Pelicula: The Wolf of Wall Street

Pelicula: Blood Diamond Pelicula: The Revenant Pelicula: The Departed

En este caso el modelo de sentimientos volvió a dar muy buenos resultados mientras que cuando se buscan actores como en este caso Leonardo Dicaprio, el modelo resulta ser muy eficaz, interpretando que queremos películas donde acute esta persona

Se ingresa:

- No me siento ni triste ni alegre
- Recomendame un libro escrito por Aristoteles

Sentimiento: No me siento ni triste ni alegre Preferencia: Recomendame un libro escrito po Confirmar

Sentimiento: Neutral

Preferencia: Recomendame un libro escrito por Aristoteles

Libro: Politics: A Treatise on Government Libro: The Poetics of Aristotle

Libro: The Ethics of Aristotle

Libro: Phaedrus

Libro: The Republic of Plato

El modelo de sentimientos resulta ser muy bueno en reiteradas oportunidades y en diferentes temáticas. También es el caso donde buscamos libros de Aristoteles, donde no solo encuentra libros escritos por el histórico personaje, sino que también logra devolver dos libros Platón, estando estos dos personajes altamente relacionados, Siendo Platón maestro de Aristoteles y compartiendo ideas sobre la concepción de la forma (eîdos) como causa del ser y del conocimiento de las cosas

Se ingresa:

- Hoy no me siento para nada feliz
- Dame libros del escritor stephen king



En términos del modelo de sentimientos, este es grandiosamente preciso en cuanto a sus evaluaciones. En este caso en que pedimos libros de stephen king, el modelo no es solo que no reconoce a el autor, sino que confunde a este, con el novelista James Joyce en reiteradas ocasiones

· Se ingresa:

- la vida parece ser un árbol de decisiones, donde siempre elijo la opción incorrecta
- quiero un juego de rol y fantasía



```
Juegos de mesa: Heroscape Master Set: Rise of the Valkyrie
Juegos de mesa: Dungeons & Dragons: The Legend of Drizzt Board Game
Juegos de mesa: BattleLore
Juegos de mesa: HeroQuest
Juegos de mesa: Conan
```

Es gratamente sorprendente los resultados del modelo de sentimientos, aunque la frase dada pueda ser confusa, este la evalúa de forma correcta. En parte de los juegos de mesa, también se obtienen muy buenos resultados, todos siguiendo los géneros que se le fueron asignados al modelo

CONCLUSIONES