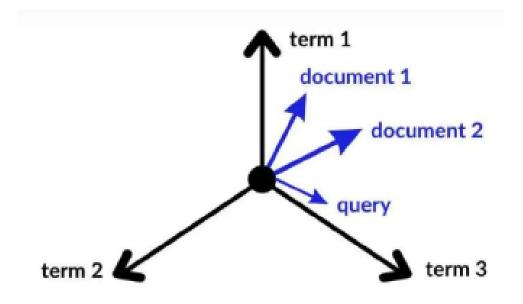


Informe

# Trabajo Práctico N.º 8 Modelo De Espacio Vectorial



Nombre: Coral Tolazzi

Tema: Recuperación de la Información Profesora: Yanina Ximena Scudero

Cuatrimestre y Año: 1 Cuatrimestre del 2025

Instituto tecnológico Beltrán

Procesamiento del Lenguaje Natural

## **EJERCICIO:**

Crear un programa en Python que calcule y visualice la similitud entre documentos utilizando el modelo de espacio vectorial con la técnica de TF-IDF y similitud del coseno.

#### Se tienen 3 documentos con información sobre animales:

- doc1: "El veloz zorro marrón salta sobre el perro perezoso."
- doc2: "Un perro marrón persiguió al zorro."
- doc3: "El perro es perezoso."

### Pasos a seguir:

- 1. Convertir los documentos a vectores numéricos utilizando la técnica de TF-IDF (Term Frequency Inverse Document Frequency).
- 2. **Calcular la similitud del coseno** entre los documentos para medir qué tan parecidos son entre sí.
- 3. **Visualizar la matriz de similitud** utilizando un mapa de calor (heatmap) que permita interpretar fácilmente los resultados.

# **Explicacion del Codigo:**

- Importación de librerías import matplotlib.pyplot as plt import seaborn as sns from sklearn.feature\_extraction.text import TfidfVectorizer from sklearn.metrics.pairwise import cosine similarity
  - matplotlib.pyplot: Sirve para crear gráficos.
  - seaborn: Librería basada en matplotlib para gráficos estadísticos más atractivos.
  - TfidfVectorizer: Convierte texto en vectores numéricos usando el peso TF-IDF.
  - cosine\_similarity: Calcula la similitud del coseno entre vectores (documentos).
- 2. Definición de los documentos
  documents = [
   "El veloz zorro marrón salta sobre el perro perezoso.",
   "Un perro marrón persiguió al zorro.",
   "El perro es perezoso."

Define los tres documentos de entrada que serán comparados.

3. Conversión a vectores TF-IDF

```
vectorizer = TfidfVectorizer()
tfidf_matrix = vectorizer.fit_transform(documents)
```

- TfidfVectorizer() crea el vectorizador.
- fit\_transform(documents) transforma cada documento en un vector numérico donde cada posición representa una palabra, y el valor indica su importancia en el documento (frecuencia relativa ajustada por frecuencia global).
- 4. Cálculo de la similitud del coseno cosine sim = cosine similarity(tfidf matrix, tfidf matrix)
  - Calcula la similitud entre todos los pares de documentos.
  - El resultado es una matriz 3x3 donde:
    - o Cada celda [i][j] muestra cuán similar es el documento i al documento j.
    - o El valor varía entre 0 (nada similar) y 1 (idéntico).
- 5. Visualización con mapa de calor plt.figure(figsize=(8, 6)) sns.heatmap(cosine\_sim, annot=True, cmap="Blues", xticklabels=[f"Doc{i+1}" for i in range(len(documents))], yticklabels=[f"Doc{i+1}" for i in range(len(documents))]) plt.title("Matriz de Similitud del Coseno") plt.show()
  - plt.figure(figsize=(8, 6)): Define el tamaño del gráfico.
  - sns.heatmap(...): Crea un mapa de calor con la matriz de similitud:
    - o annot=True: Muestra los valores numéricos dentro de las celdas.
    - o cmap="Blues": Usa una paleta de colores azul.
    - o xticklabels y yticklabels: Etiqueta las filas y columnas como Doc1, Doc2, etc.
  - plt.title(...): Agrega un título al gráfico.
  - plt.show(): Muestra el gráfico en pantalla.