Portfolio de Procesamiento de Lenguaje Natural (NLP)



Este repositorio *showcase* presenta una serie de **cuatro desafíos** que demuestran la evolución de mis habilidades en el campo del **Procesamiento de Lenguaje Natural (NLP)**, abarcando desde las técnicas de vectorización clásicas y *custom embeddings* hasta la implementación de modelos avanzados de Deep Learning para generación y traducción de texto.

Esta carpeta contiene un proyecto Jupyter Notebook (.ipynb) que documenta el proceso completo: desde la ingesta y preprocesamiento de datos hasta la modelización, la evaluación de resultados y las conclusiones.

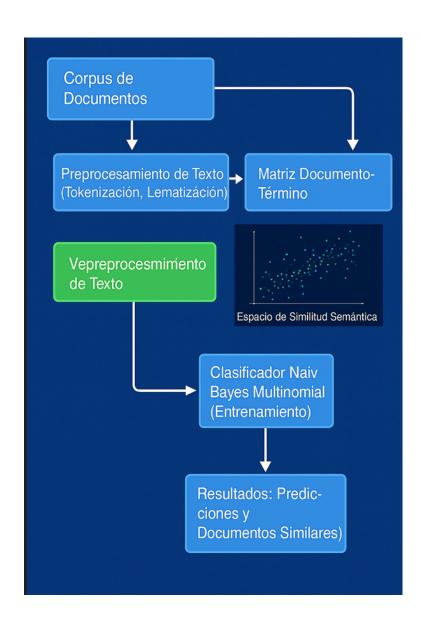
Desafío 1: Fundamentos Clásicos de NLP y Clasificación de Documentos

Este proyecto aborda los cimientos del NLP con un enfoque en la clasificación de texto y la similitud semántica.

• **Objetivo Principal:** Implementar y evaluar un modelo de clasificación probabilística utilizando técnicas de vectorización clásicas.

Técnicas Clave:

- Vectorización: Uso de TF-IDF (TfidfVectorizer) para transformar texto en una matriz numérica ponderada.
- Clasificación: Entrenamiento de un clasificador Naïve Bayes Multinomial sobre el popular dataset 20 newsgroups.
- Análisis Avanzado: Cálculo de la Similaridad Coseno trasponiendo la matriz término-documento, lo que arrojó resultados más interpretables y semánticamente coherentes al analizar la similitud entre palabras.



Desafío 2: Embeddings Personalizados (*Custom Embeddings*) con Gensim

Este desafío se centra en la creación de representaciones vectoriales de palabras que son altamente específicas al contexto de un dominio particular.

- Objetivo Principal: Generar Embeddings de Palabras (Word Embeddings) personalizados utilizando el *framework* Gensim.
- Contexto Específico: Se utilizó un corpus de letras de canciones de bandas, permitiendo que los vectores adquieran una forma y significado directamente influenciados por ese contexto temático y léxico.
- Habilidades Demostradas: Manejo de la librería Gensim, preprocesamiento de texto para modelos Word2Vec y capacidad para contextualizar vectores semánticos en un corpus no estándar.



Desafío 3: Modelos de Secuencia con LSTM para Generación de Texto

Este proyecto eleva la complejidad técnica al Deep Learning, implementando una red neuronal recurrente para la generación de texto creativo.

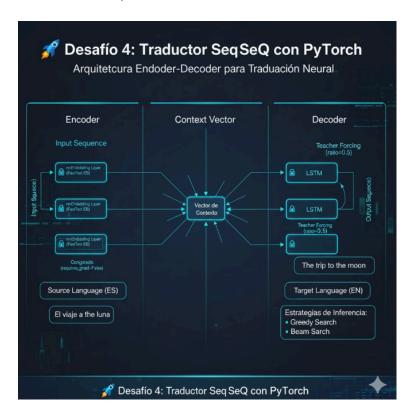
- Objetivo Principal: Desarrollar un Modelo de Lenguaje (Language Model) basado en redes LSTM (Long Short-Term Memory).
- **Arquitectura y Aplicación:** El modelo fue entrenado sobre un extenso corpus (la novela *Viaje al Centro de la Tierra*) utilizando tokenización a nivel de **caracteres**.
- Resultados Clave: El modelo generó secuencias coherentes, y se exploraron distintas estrategias de muestreo para la generación, como Greedy Search y Beam Search con ajuste de temperatura.



Desafío 4: Traductor Seq2Seq (Encoder-Decoder) con Migración a PyTorch

Este desafío se centra en el desarrollo de un modelo de traducción automática neuronal, realizando una migración fundamental de *frameworks* de Deep Learning.

- **Objetivo Principal:** Convertir un modelo traductor **Seq2Seq (Encoder-Decoder)** de Keras a **PyTorch** y aplicar optimizaciones clave.
- Técnicas Clave en PyTorch:
 - Migración: Reescribir toda la lógica del modelo, entrenamiento e inferencia utilizando las librerías nativas de PyTorch (torch.nn, torch.optim, etc.).
 - Embeddings Congelados: Uso de la capa nn.Embedding con pesos pre-entrenados de FastText (para español) y congelamiento de estos pesos (requires_grad=False).
 - Estrategia de Entrenamiento: Implementación de Teacher Forcing controlado (teacher_forcing_ratio=0.5) para balancear la corrección con la autonomía del decodificador.
 - **Inferencia:** Aplicación de **Búsqueda Greedy** para generar la secuencia traducida token por token.



Habilidades Demostradas

Este conjunto de desafíos valida las siguientes competencias profesionales y técnicas en Data Science y NLP:

- Deep Learning (PyTorch y Keras): Experiencia en la implementación y migración de modelos complejos (Seq2Seq, LSTM) entre frameworks.
- Modelización Clásica: Clasificación de texto con Naïve Bayes.
- Vectorización Avanzada: Implementación de TF-IDF y creación de Custom Word Embeddings (Word2Vec con Gensim).
- Ingeniería de Embeddings: Manejo de Embeddings pre-entrenados y la técnica de congelamiento de capas para transfer learning.
- Estrategias de Entrenamiento y Generación: Implementación y control de técnicas como Teacher Forcing, Greedy Search y Beam Search para optimizar el rendimiento y la calidad de la salida de los modelos de lenguaje.
- Manejo de Librerías Fundamentales: scikit-learn, Gensim, TensorFlow/Keras, y PyTorch.

¡Gracias por visitar!