```
import pandas as pd
import numpy as np

from google.colab import drive
drive.mount('<u>/content/drive</u>')
```

Mounted at /content/drive

Instalaciones

[] → 13 celdas ocultas

Diccionario Emocional

[] → 20 celdas ocultas

PreProcesamiento de Dataset de Comentarios

[] → 9 celdas ocultas

Stop Words

```
conjunto_de_dato2=conjunto_de_datos[conjunto_de_datos['body'] == '[deleted]'].index.to_list()
# Filtramos los comentarios que no contienen la frase no deseada
conjunto_de_datos = conjunto_de_datos.drop(conjunto_de_dato2)
conjunto_de_datos = conjunto_de_datos[~conjunto_de_datos['body'].str.contains("Your post has been removed because it violates
import nltk
from nltk.corpus import stopwords
import pandas as pd
# Descargar la lista de palabras de parada (stop words) si aún no lo has hecho
nltk.download('stopwords')
# Crear una lista de stop words en el idioma que desees, por ejemplo, en español
stop_words = set(stopwords.words('english'))
# Suponiendo que tienes una columna 'content_clean' en tu DataFrame 'data'
conjunto_de_datos['Cleaned Body'] = conjunto_de_datos['Cleaned Body'].apply(lambda text: ' '.join([word for word in text.spli
# Esto eliminará las stop words de cada fila en la columna 'content_clean'
# Imprime el DataFrame resultante
conjunto_de_datos.head()
     [nltk data] Downloading package stopwords to /root/nltk data...
     [nltk data]
                  Package stopwords is already up-to-date!
```

| | body | id | score | created_utc | <pre>created_datetime</pre> | Cleaned Body |
|---|--|---------|-------|-------------|-----------------------------|--|
| 0 | I'd like to see this sub be more active, too | cqowxhs | 1 | 1430023102 | 2015-04-26 04:38:22 | like see sub active across reddit lots subredd |
| 1 | I've found people are more receptive when you | cvzg3v2 | 1 | 1444835103 | 2015-10-14 15:05:03 | found people receptive take responsibility sho |
| 2 | Thank you so much. I have been trying to use m | cw65vo8 | 1 | 1445326215 | 2015-10-20 07:30:15 | thank much trying use phone set alerts reminde |
| 4 | Sooooo, not sure why you were told it was | -100 | | 4400457004 | 0040 05 47 00:50:44 | sooooo sure told hours release get hours |

conjunto_de_datos_bckp = conjunto_de_datos.copy()
len(conjunto_de_datos_bckp)

199785

conjunto_de_datos = conjunto_de_datos_bckp.copy() # Obtener una muestra aleatoria de 50000 filas len(conjunto_de_datos)

199785

 \blacksquare

 $conjunto_de_datos = conjunto_de_datos_bckp.sample(n=50000) \quad \# \ Obtener \ una \ muestra \ aleatoria \ de \ 50000 \ filas \ len(conjunto_de_datos)$

50000

→ BERT

```
import nltk
nltk.download('punkt')

[nltk_data] Downloading package punkt to /root/nltk_data...
[nltk_data] Package punkt is already up-to-date!
True
```

```
import dask
import dask.dataframe as dd
import pandas as pd
from nltk import word_tokenize
from transformers import BertTokenizer, BertModel
import torch
import numpy as np
import spacy
# Configuración para usar GPU
device = torch.device("cuda" if torch.cuda.is_available() else "cpu")
# Cargar el tokenizador y modelo BERT preentrenado en GPU
tokenizer = BertTokenizer.from_pretrained('bert-base-uncased')
model = BertModel.from_pretrained('bert-base-uncased')
model.to(device)
# Cargar el modelo de lematización de SpaCy para inglés
nlp = spacy.load('en_core_web_sm')
# Convierte tu DataFrame de pandas a un DataFrame de Dask
dask_dataframe = dd.from_pandas(conjunto_de_datos, npartitions=8)
# Define una función para tokenizar el texto
def tokenize_text(text):
       return word_tokenize(text)
# Define una función para lematizar el texto utilizando SpaCy
def lemmatize_text(text):
       doc = nlp(text)
        lemmatized_tokens = [token.lemma_ for token in doc]
       return lemmatized_tokens
# Define una función para obtener embeddings de palabras en GPU
def get_word_embeddings(tokens):
        if not tokens: # Manejar casos donde no hay tokens
              return np.zeros((1, model.config.hidden_size))
       inputs = tokenizer(tokens, return_tensors='pt', padding=True, truncation=True, max_length=512)
       inputs.to(device)
       with torch.no_grad():
              outputs = model(**inputs)
       # Solo tomamos la representación de la última capa oculta (puedes experimentar con otras capas)
       embeddings = outputs.last_hidden_state.mean(dim=1).cpu().numpy() # Promedio sobre las dimensiones de la secuencia
       return embeddings
torch.cuda.empty_cache()
# Aplica la tokenización en paralelo a la columna 'Cleaned Body'
dask_dataframe['Tokenized Body'] = dask_dataframe['Cleaned Body'].map(tokenize_text, meta=('Tokenized Body', 'object'))
# Aplica la lematización en paralelo a la columna 'Cleaned Body'
dask_dataframe['Lemmatized Body'] = dask_dataframe['Cleaned Body'].map(lemmatize_text, meta=('Lemmatized Body', 'object'))
# Aplica la función para obtener embeddings en paralelo a la columna 'Tokenized Body'
dask_dataframe['Word Embeddings'] = dask_dataframe['Tokenized Body'].map(get_word_embeddings, meta=('Word Embeddings', 'obj.
# Aplica la función para obtener embeddings en paralelo a la columna 'Lemmatized Body'
\label{lem:dask_dataframe['Lemmatized Body'].map(get\_word\_embeddings, meta=('Lemmatized Body').map(get\_word\_embeddings, meta=('Lemmatized Body').map(get\_word_embeddings, meta=('Lemmatized Body')
# Calcula el resultado del DataFrame
conjunto_de_datos = dask_dataframe.compute(scheduler='threads')
display(conjunto_de_datos)
```

| | | | body | id | score | created_utc | created_datetime | Cleaned Body | Tokenized Body | Lemmatized Body | Word Embeddings | Lemmatize Wo Embeddine |
|---|--|---|---|--|---------------------------------------|--|--------------------------------------|--|--|---|---|--|
| | | 2 | Thank you so much. I have been trying to use m | cw65vo8 | 1 | 1445326215 | 2015-10-20 07:30:15 | thank much trying use phone set alerts reminde | [thank, much, trying, use, phone, set, alerts, | [thank, much, try, use, phone, set, alert, rem | [[0.10868178, 0.42426407, 0.24624643, 0.089167 | [[0.204236\$ 0.2560092 0.2155105 0.017244 |
| | : | 5 | My doctor is reluctant to give me | d38f9y3 | 1 | 1463458428 | 2016-05-17 04:13:48 | doctor reluctant give fast acting | [doctor, reluctant, give, fast, | [doctor, reluctant, give, fast, | [[0.029582903, 0.27469778, 0.17197813 | [[0.02958290 0.2746977 0.1719781 |
| • | Emoc | ion | Diccio | nario | | | | | | | | |
| j | mport p | anda | dood.l dataframe s as pd port word_ | | | | | sav start | would. sav. | lgoou, woulu, | [[U.10299007, | [[0.1023300 |
| | | | | | | un DataFrame | | # Puedes ai | iustar el n | úmero de nar | ticiones según | n tus nece |
| # | <pre>dask_dataframe = dd.from_pandas(conjunto_de_datos, npartitions=8) # Puedes ajustar el número de particiones según tus nece # Define una función para tokenizar el texto def tokenize_text(text): return word_tokenize(text)</pre> | | | | | | | | | | | |
| | | | | | | | 'Cleaned Body' e['Cleaned Body']. | map(tokeniz | ze_text, me | ta=('Cleaned | Body', 'objec | ct')) |
| # | Define lef etiq emoc prob if i | e una queta cion_ abil sins come emoc | función premoción premoción (predominaridad_maximtance(comentario = "ion, palababilidad_t | para etiq comentar nte = Non na = 0.0 entario, ' ".join(pras_prob | uetar e io): e list): comenta abilida | mociones rio) | _diccionario_emoci | onal.items(| (): | | | |
| | | pala | bras_comer | ntario = | comenta | rio.split() | # Tokenizar el co | mentario si | i no está t | okenizado | | |
| | | | | in pala | bras_pr | obabilidades | : obabilidades[palab | ra] | | | | |
| | | | | lad_maxim | a = pro | bilidad_maxir babilidad_to ocion | | | | | | |
| | retu | ırn e | mocion_pre | edominant | е | | | | | | | |
| # | · Aplica | ı la | función de | e etiquet | ado de | emoción en pa | aralelo a la colum | ına 'Tokeniz | zed Body' | | | |

Aplica la función de etiquetado de emoción en paralelo a la columna 'Tokenized Body' dask_dataframe['emocion_predominante'] = dask_dataframe['Tokenized Body'].map(etiquetar_emocion, meta=('Tokenized Body', 'o

Calcula el resultado del DataFrame

conjunto_de_datos = dask_dataframe.compute(scheduler='threads') # Puedes ajustar el planificador según tus necesidades (po conjunto_de_datos.head()

Ahora deberías obtener los resultados correctamente en 'conjunto_de_datos'.

| | body | id | score | created_utc | created_datetime | Cleaned Body | Tokeniz Bc |
|---|--|---------|-------|-------------|---------------------|---|---|
| 2 | Thank you so much. I have been trying to use m | cw65vo8 | 1 | 1445326215 | 2015-10-20 07:30:15 | thank much trying use phone set alerts reminde | [tha mu trying, u phone, s alerts |
| 5 | My doctor is reluctant to give me a fast actin | d38f9y3 | 1 | 1463458428 | 2016-05-17 04:13:48 | doctor reluctant give fast acting dosage later | [doc relucta give, fa acti dosag |
| | That's not | | | | | nood would | lao |

len(conjunto_de_datos.loc[conjunto_de_datos['emocion_predominante'] == 'empty'])

48908

```
print(len(conjunto_de_datos['Word Embeddings']))
print(len(conjunto_de_datos))
    50000
    50000
from gensim.models import KeyedVectors
import gensim.downloader as api
# Descargar el modelo Word2Vec preentrenado de Google News
word_embeddings_model = api.load('word2vec-google-news-300')
from sklearn.cluster import KMeans
import numpy as np
import gensim.downloader as api
# Número de clusters (ajusta según tus necesidades)
num_clusters = 6
# Descargar el modelo Word2Vec preentrenado de Google News
word_embeddings_model = api.load('word2vec-google-news-300')
#embedding = conjunto_de_datos['Lemmatized Body']
X = np.array([np.mean([word_embeddings_model[word.lower()] for word in embedding if word.lower() in word_embeddings_model],
# Ajustar el modelo de KMeans
kmeans = KMeans(n_clusters=num_clusters, random_state=42)
kmeans.fit(X)
# Asignar etiquetas de cluster a tus datos
conjunto_de_datos['Cluster'] = kmeans.labels_
# Crear una nueva columna llamada 'Vector' en conjunto_de_datos
conjunto_de_datos['Vector'] = [np.mean([word_embeddings_model[word.lower()] for word in embedding if word.lower() in word_en
# Mostrar los resultados
display(conjunto_de_datos)
```

/usr/local/lib/python3.10/dist-packages/sklearn/cluster/_kmeans.py:870: Futur warnings.warn(

| | body | id | score | created_utc | created_datetime | Cleaned Body | Tok |
|---|---|---------|-------|-------------|---------------------|---|------------|
| 2 | Thank you so much. I have been trying to | cw65vo8 | 1 | 1445326215 | 2015-10-20 07:30:15 | thank much trying use phone set alerts | try ph: |

Balance

```
5 to dive me d38f9v3 1 1463458428 2016-05-17 04:13:48 9ive lab.
```

from sklearn.utils import resample

Supongamos que ya tienes un DataFrame llamado conjunto_de_datos con una columna llamada 'Emocion'

```
# Dividir el DataFrame en subconjuntos para cada clase
empty_data = conjunto_de_datos[conjunto_de_datos['emocion_predominante'] == 'empty']
otras_emociones_data = conjunto_de_datos[conjunto_de_datos['emocion_predominante'] != 'empty']
```

Sobreponderar la clase minoritaria (otras emociones) para que tenga el mismo número de muestras que la clase mayoritaria otras_emociones_sobreponderado = resample(otras_emociones_data, replace=True, n_samples=len(empty_data), random_state=42)

Combinar los subconjuntos para crear un nuevo DataFrame equilibrado
conjunto_de_datos_equilibrado = pd.concat([empty_data, otras_emociones_sobreponderado])

Mostrar el DataFrame equilibrado
conjunto_de_datos_equilibrado.head()

| | body | id | score | created_utc | created_datetime | Cleaned Body | Tokenized Body | Tokenized Body Bck | emocion_predominante |
|---|---|---------|-------|-------------|---------------------|---|--|--|----------------------|
| 0 | I'd like to see this sub be more active, too. | cqowxhs | 1 | 1430023102 | 2015-04-26 04:38:22 | like see sub active across reddit lots subredd | [like, see, sub, active, across, reddit, lots, | [like, see, sub, active, across, reddit, lots, | empty |
| | I've found | | | | | found poople | | | |

→ Conteo de Palabras

Ansiedad

```
import pandas as pd
```

Supongamos que ya tienes un DataFrame llamado conjunto_de_datos con una columna llamada 'Tokenized Body'

```
# Crear una función para contar las veces que aparece 'anxiety' o 'stress' en un texto
def contar_anxiety_stress(texto):
    return texto.count('anxiety')
```

Aplicar la función a la columna 'Tokenized Body' y crear una nueva columna 'anxiety/stress' conjunto_de_datos_equilibrado['anxiety'] = conjunto_de_datos_equilibrado['Tokenized Body'].apply(contar_anxiety_stress)

```
# Sumar el total de 'anxiety/stress'
total_anxiety_stress = conjunto_de_datos_equilibrado['anxiety'].sum()
# Imprimir el resultado
```

```
print(f"Total de veces que aparece 'anxiety': {total_anxiety_stress}")
```

Total de veces que aparece 'anxiety': 50900

Depresion

```
import pandas as pd
# Supongamos que ya tienes un DataFrame llamado conjunto de datos con una columna llamada 'Tokenized Body'
# Crear una función para contar las veces que aparece 'anxiety' o 'stress' en un texto
def contar_anxiety_stress(texto):
    return texto.count('depression')
# Aplicar la función a la columna 'Tokenized Body' y crear una nueva columna 'anxiety/stress'
conjunto_de_datos_equilibrado['depression'] = conjunto_de_datos_equilibrado['Tokenized Body'].apply(contar_anxiety_stress)
# Sumar el total de 'anxiety/stress'
total_anxiety_stress = conjunto_de_datos_equilibrado['depression'].sum()
# Imprimir el resultado
print(f"Total de veces que aparece 'depression': {total_anxiety_stress}")
    Total de veces que aparece 'depression': 31171
Hioersensibilidad Sensorial
import pandas as pd
# Supongamos que ya tienes un DataFrame llamado conjunto_de_datos con una columna llamada 'Tokenized Body'
# Crear una función para contar las veces que aparece 'anxiety' o 'stress' en un texto
def contar_anxiety_stress(texto):
    return texto.count('hypersensitivity') + texto.count('sensory')
# Aplicar la función a la columna 'Tokenized Body' y crear una nueva columna 'anxiety/stress'
conjunto_de_datos_equilibrado['hypersensitivity'] = conjunto_de_datos_equilibrado['Tokenized Body'].apply(contar_anxiety_st
# Sumar el total de 'anxiety/stress'
total_anxiety_stress = conjunto_de_datos_equilibrado['hypersensitivity'].sum()
# Imprimir el resultado
print(f"Total de veces que aparece 'hypersensitivity': {total_anxiety_stress}")
    Total de veces que aparece 'hypersensitivity': 4577
import pandas as pd
# Supongamos que ya tienes un DataFrame llamado conjunto_de_datos con una columna llamada 'Tokenized Body'
# Crear una nueva columna 'Coincidencias' que contiene True si ambas palabras están presentes, False de lo contrario
conjunto_de_datos_equilibrado['textures_food'] = conjunto_de_datos_equilibrado['Tokenized Body'].apply(lambda x: 'textures'
# Filtrar el DataFrame para mostrar solo las filas donde hay coincidencias
coincidencias_df = conjunto_de_datos_equilibrado['textures_food']
# Imprimir el resultado
print(f"Total de veces que aparece 'textures' y 'food': {total_anxiety_stress}")
    Total de veces que aparece 'textures' y 'food': 4577
```

Kmeans

from sklearn.cluster import KMeans

```
# Desenrollar las listas de embeddings correctamente
#embeddings_flat = np.vstack(conjunto_de_datos['embeddings_ELMo'].apply(np.vstack))
from sklearn.cluster import KMeans
# Desenrollar las listas de embeddings correctamente
embeddings_flat = np.vstack(conjunto_de_datos['Word Embeddings'].apply(np.vstack))
# Número de clústeres
k = 6
# Inicializar y ajustar el modelo KMeans
kmeans = KMeans(n_clusters=k)
kmeans.fit(embeddings_flat)
# Obtener las etiquetas de clúster por cada conjunto único de embeddings
etiquetas_por_fila = kmeans.predict(embeddings_flat)
# Asegurarse de obtener solo dos etiquetas (una por fila)
etiquetas_por_fila = etiquetas_por_fila[:conjunto_de_datos.shape[0]]
# Imprimir la forma de tus datos y las etiquetas para depurar
print("Shape of conjunto_de_datos:", conjunto_de_datos.shape)
print("Shape of etiquetas_por_fila:", etiquetas_por_fila.shape)
# Asignar las etiquetas al DataFrame
conjunto_de_datos['cluster_label'] = etiquetas_por_fila
display(conjunto_de_datos)
# Ahora, tu DataFrame tiene una nueva columna 'cluster_label' con las etiquetas de clúster asignadas por KMeans
```

```
warnings.warn(
Shape of conjunto_de_datos: (50000, 13)
Shape of etiquetas_por_fila: (50000,)
```

▼ Exploracion de Datos

Thank you thank much display(conjunto_de_datos)

| | body | id | score | created_utc | created_datetime | Cleaned Body |
|--------|---|---------|-------|-------------|---------------------|--|
| 12 | Concerta. It works well for me. Tried focalin | ddm0yq2 | 2 | 1486818945 | 2017-02-11 13:15:45 | concerta works well tried focalin ritalin swit |
| 77 | Probably both. At least that's what I noticed | dk8hzhv | 2 | 1500076674 | 2017-07-14 23:57:54 | probably least noticed |
| 78 | Yeah I agree probably both. I do notice it in | dk8kdjg | 2 | 1500080248 | 2017-07-15 00:57:28 | yeah agree probably notice morning bit drinkin |
| 92 | Honestly all my life I have felt different &am | dkafl9r | 1 | 1500208332 | 2017-07-16 12:32:12 | honestly life felt different amp know frustrat |
| 115 | Im 29, had my ovaries removed 1 month ago i | dl02bo2 | 1 | 1501567320 | 2017-08-01 06:02:00 | im ovaries removed month ago also adhd im defi |
| | | | | | | ••• |
| 202521 | I am more watching | awubbw/ | n | 1600006000 | 3U31 UE U3 33·E3·43 | watching replies anything say |

```
# Filtra las filas donde 'emocion_predominante' no es igual a 'empty'
conjunto_de_datos_filtrado = conjunto_de_datos.loc[conjunto_de_datos['emocion_predominante'] != 'empty']
conjunto_de_datos = conjunto_de_datos_filtrado
display(conjunto_de_datos)
# Ahora 'conjunto_de_datos_filtrado' contiene solo las filas donde 'emocion_predominante' no es 'empty'.

# Seleccionar las columnas id, Cleaned Body y emocion_predominante
diccionario_tdah = conjunto_de_datos[['id', 'Cleaned Body', 'emocion_predominante']]

# Renombrar las columnas
diccionario_tdah = diccionario_tdah.rename(columns={'id': 'id', 'Cleaned Body': 'content', 'emocion_predominante': 'sentime
diccionario_tdah['content'] = diccionario_tdah['content'].str.lower()
display(diccionario_tdah)
```

Enviar Archivo

```
# Supongamos que 'carteraSantander' es tu DataFrame

# Especifica el nombre del archivo de Excel y la hoja donde deseas guardar los datos
nombre_archivo = "/content/drive/MyDrive/Datas/Comentarios_clustering2labelvector50.xlsx"
nombre_hoja = "Cartera" # Puedes cambiar el nombre de la hoja si lo deseas

# Guarda el DataFrame en un archivo de Excel
conjunto_de_datos.to_excel(nombre_archivo, sheet_name=nombre_hoja, index=False)

print(f"DataFrame guardado en {nombre_archivo}, en la hoja '{nombre_hoja}'.")

DataFrame guardado en /content/drive/MyDrive/Datas/Comentarios_clustering2labelvector50.xlsx, en la hoja 'Cartera'.
```

Prediccion Modelo

```
import pandas as pd
from sklearn.model_selection import train_test_split
# Dividir el DataFrame en conjuntos de entrenamiento y prueba
train_df, test_df = train_test_split(conjunto_de_datos_equilibrado, test_size=0.2, random_state=42)
# train_df contendrá el conjunto de entrenamiento
# test_df contendrá el conjunto de prueba
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
# Crear un objeto TfidfVectorizer
tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer(max_features=1000) # Puedes ajustar el número de características según tus necesidades
# Ajustar y transformar los textos vectorizados en el conjunto de entrenamiento
X_train = tfidf_vectorizer.fit_transform(train_df['Cleaned Body'])
# Transformar los textos vectorizados en el conjunto de prueba
X_test = tfidf_vectorizer.transform(test_df['Cleaned Body'])
# Ahora puedes ajustar el modelo utilizando X_train y evaluarlo en X_test
model = RandomForestClassifier()
model.fit(X_train, train_df['emocion_predominante'])
# Realizar predicciones en el conjunto de prueba
predictions = model.predict(X_test)
```