### Exercícios - Aula 1

import pandas as pd

## 1) Dado o dataset de produtos [1]:

[1] - https://dados-ml-pln.s3-sa-east-1.amazonaws.com/produtos.csv

```
df = pd.read_csv(
    "https://dados-ml-pln.s3-sa-east-1.amazonaws.com/produtos.csv",
    delimiter=";",
    encoding='utf-8')

# Execute uma vez se ainda não tiver essas libs
%pip install wordcloud unidecode

Requirement already satisfied: wordcloud in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (1.9.4)
    Requirement already satisfied: unidecode in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (1.4.0)
```

Requirement already satisfied: wordcloud in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (1.9.4)
Requirement already satisfied: unidecode in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (1.4.0)
Requirement already satisfied: numpy>=1.6.1 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from wordcloud Requirement already satisfied: pillow in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from wordcloud Requirement already satisfied: contourpy>=1.0.1 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: cycler>=0.10 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: kiwisolver>=1.3.1 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: packaging>=20.0 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: pyparsing>=2.3.1 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.7 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from python satisfied: six>=1.5 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from python satisfied



# Importação de Bibliotecas e Configuração do Ambiente

Importamos as bibliotecas essenciais para análise de dados, visualizações e processamento de texto. Também configuramos o estilo padrão para gráficos.

# Execute esta célula para instalar todas as dependências necessárias %pip install seaborn wordcloud unidecode

```
Requirement already satisfied: seaborn in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (0.13.2)
Requirement already satisfied: wordcloud in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (1.9.4)
Requirement already satisfied: unidecode in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (1.4.0)
Requirement already satisfied: numpy!=1.24.0,>=1.20 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages
Requirement already satisfied: pandas>=1.2 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from sea Requirement already satisfied: matplotlib!=3.6.1,>=3.4 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from wordclous Requirement already satisfied: contourpy>=1.0.1 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: cycler>=0.10 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from material Requirement already satisfied: fonttools>=4.22.0 in /usr/local/lib/python3.11/dist-package
```

```
Requirement already satisfied: kiwisolver>=1.3.1 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: packaging>=20.0 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: pyparsing>=2.3.1 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.7 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from package) Requirement already satisfied: pytz>=2020.1 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from Requirement already satisfied: six>=1.5 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from python python) requirement already satisfied: six>=1.5 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from python)
```

```
# Bibliotecas de análise e visualização
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

# Bibliotecas de NLP e manipulação de texto
from collections import Counter
from wordcloud import WordCloud
import unidecode
import re

# Estilo de gráficos
sns.set(style="whitegrid")
plt.rcParams["figure.figsize"] = (12, 6)
```

### Carregamento do Dataset de Produtos

Nesta etapa, carregamos o arquivo CSV diretamente da URL disponibilizada e armazenamos os dados em um DataFrame df . Em seguida, visualizamos as primeiras linhas para ter uma noção da estrutura da base.

# 🗸 🎇 Correção do Carregamento: Delimitador Semicolon

O arquivo CSV parece estar usando ponto e vírgula (;) como separador. Vamos indicar isso explicitamente ao read csv para corrigir o erro de parsing.

```
# URL do dataset
url = "https://dados-ml-pln.s3-sa-east-1.amazonaws.com/produtos.csv"
# Forçando o separador como ponto e vírgula
df = pd.read_csv(url, sep=';')
# Visualização inicial
df.head()
```

<b>→</b>		nome	descricao	categoria
	0	O Hobbit - 7ª Ed. 2013	Produto NovoBilbo Bolseiro é um hobbit que lev	livro
	1	Livro - It A Coisa - Stephen King	Produto NovoDurante as férias escolares de 195	livro
	2	Box As Crônicas De Gelo E Fogo Pocket 5 Li	Produto NovoTodo o reino de Westeros ao alcanc	livro
	3	Box Harry Potter	Produto Novo e Físico A série Harry Potter ch	livro
	4	Livro Origem - Dan Brown	Produto NovoDe Onde Viemos? Para Onde Vamos? R	livro

### Sestrutura e Informações do Dataset

Vamos examinar a estrutura do DataFrame carregado: colunas, tipos de dados, quantidade de registros e se há duplicatas aparentes. Isso ajuda a orientar as transformações futuras.

```
# Dimensão do dataset
print(f"  Formato: {df.shape[0]} linhas x {df.shape[1]} colunas")
# Tipos de dados e contagem de não nulos
print("\n \ Info:")
df.info()
# Visualizar nomes de colunas
print(df.columns.tolist())
    🔢 Formato: 4080 linhas x 3 colunas
    Info:
    <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
    RangeIndex: 4080 entries, 0 to 4079
    Data columns (total 3 columns):
     # Column Non-Null Count Dtype
                  -----
    --- -----
       nome 4080 non-null object
     0
     1 descricao 2916 non-null object
     2 categoria 4080 non-null object
    dtypes: object(3)
    memory usage: 95.8+ KB
    Colunas disponíveis:
    ['nome', 'descricao', 'categoria']
```

### Análise de Valores Nulos

Verificamos agora a quantidade e o percentual de valores ausentes em cada coluna. Isso orienta decisões sobre limpeza dos dados e eliminação de registros.

#### 1.1. Analise o % de valores nulos no dataset

0

0

0.00

0.00

1164 nulos na coluna descrição (28,53%)

nome

categoria

### Semoção de Registros com Valores Nulos

Removemos todas as linhas que contêm valores ausentes em qualquer coluna. Essa decisão é válida neste caso por se tratar de uma base textual e com foco em NLP.

```
# Remoção de registros com valores nulos

df_clean = df.dropna().reset_index(drop=True)

# Verificando o novo tamanho do dataset

print(f" ✓ Linhas restantes após remoção: {df_clean.shape[0]} de {df.shape[0]} originais")

✓ Linhas restantes após remoção: 2916 de 4080 originais
```

### 

Nesta etapa, analisamos a distribuição da coluna categoria, que representa a classificação dos produtos. Vamos visualizar as categorias mais frequentes em forma tabular e gráfica.

```
# Contagem de categorias
categoria_counts = df_clean['categoria'].value_counts()

# Tabela
print("    Frequência por categoria:")
display(categoria_counts)

# Gráfico
categoria_counts.plot(kind='bar', title='Distribuição das Categorias')
plt.ylabel("Frequência")
plt.xticks(rotation=45)
plt.show()
```

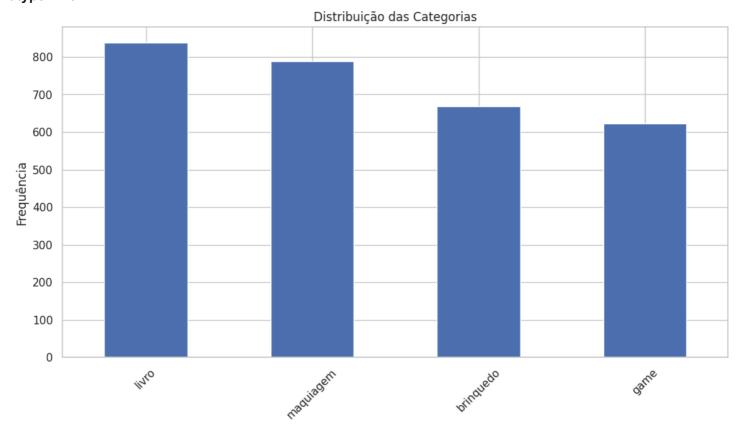


📊 Frequência por categoria:

#### count

categoria	
livro	838
maquiagem	788
brinquedo	668
game	622

### dtype: int64



Combinamos as colunas nome e descrição para formar uma nova coluna texto, que será usada para tokenização, contagem de palavras e geração da nuvem de palavras.

```
# Criação da coluna "texto"
df_clean['texto'] = df_clean['nome'].astype(str) + " " + df_clean['descricao'].astype(str)
# Exibição de amostras
df_clean[['nome', 'descricao', 'texto']].head()
```

<b>₹</b>		nome	descricao	texto
	0	O Hobbit - 7 <sup>a</sup> Ed. 2013	Produto NovoBilbo Bolseiro é um hobbit que lev	O Hobbit - 7 <sup>a</sup> Ed. 2013 Produto NovoBilbo Bol
	1	Livro - It A Coisa - Stephen King	Produto NovoDurante as férias escolares de 195	Livro - It A Coisa - Stephen King Produto No
	2	Box As Crônicas De Gelo E Fogo Pocket 5 Li	Produto NovoTodo o reino de Westeros ao alcanc	Box As Crônicas De Gelo E Fogo Pocket 5 Li
	3	Box Harry Potter	Produto Novo e Físico A série Harry Potter ch	Box Harry Potter Produto Novo e Físico A sé
	4	Livro Origem - Dan Brown	Produto NovoDe Onde Viemos? Para Onde Vamos? R	Livro Origem - Dan Brown Produto NovoDe Onde

### Tokenização e Contagem de Palavras

Nesta etapa, unificamos todos os textos da coluna texto, removemos acentuação, colocamos tudo em minúsculas e extraímos palavras com 3 ou mais letras para contar a frequência de ocorrência.

### Top 10 Palavras Mais Frequentes

Exibimos aqui as 10 palavras que mais ocorrem na coluna texto, já tratadas (minúsculas, sem acento e com no mínimo 3 letras).

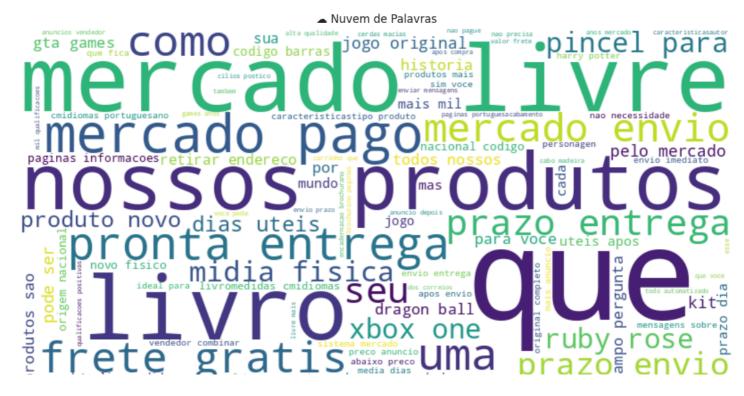
```
# Top 10 palavras mais frequentes
top_10 = contador.most_common(10)
# Impressão formatada
print(" 10 Palavras mais frequentes:")
for palavra, freq in top_10:
    print(f"{palavra}: {freq}")
     10 Palavras mais frequentes:
     para: 8222
     que: 6923
     com: 6621
     nao: 4118
     produto: 3380
     uma: 3300
     mais: 2943
     por: 2421
     dos: 2075
     sua: 1932
```

### Nuvem de Palavras (Word Cloud)

Geramos uma nuvem de palavras com os tokens extraídos do campo texto, onde o tamanho de cada palavra representa sua frequência relativa. Essa visualização ajuda a identificar rapidamente os termos dominantes na base.

```
# Gerando a nuvem de palavras
wordcloud = WordCloud(
    background_color='white',
    max_words=100,
    width=800,
    height=400
).generate(" ".join(tokens))

# Exibindo a nuvem
plt.figure(figsize=(15, 7))
plt.imshow(wordcloud, interpolation='bilinear')
plt.axis('off')
plt.title(" Nuvem de Palavras")
plt.show()
```



Comece a programar ou gere código com IA.

## ADEQUANDO TOP 10 E NUVEM DE PALAVRAS

Aplicação de Stopwords (NLTK)

Nesta etapa, instalamos o pacote nltk, baixamos a lista de stopwords em português e removemos essas palavras dos nossos tokens. Em seguida, recalculamos a contagem e as palavras mais frequentes.

```
# Instalar o nltk (se necessário) e baixar as stopwords
%pip install nltk
import nltk
nltk.download('stopwords')
from nltk.corpus import stopwords
# Lista de stopwords em português
stopwords_pt = set(stopwords.words('portuguese'))
# Filtrando os tokens
tokens_filtrados = [t for t in tokens if t not in stopwords_pt]
# Recontagem com tokens filtrados
contador_filtrado = Counter(tokens_filtrados)
# Exibir Top 10 palavras filtradas
top_10_filtrado = contador_filtrado.most_common(10)
print("10 Top 10 Palavras (sem stopwords):")
for palavra, freq in top_10_filtrado:
   print(f"{palavra}: {freq}")
    Requirement already satisfied: nltk in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (3.9.1)
     Requirement already satisfied: click in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from nltk) (8
     Requirement already satisfied: joblib in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from nltk) (1
     Requirement already satisfied: regex>=2021.8.3 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from
     Requirement already satisfied: tqdm in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from nltk) (4.6
     10 Top 10 Palavras (sem stopwords):
     nao: 4118
     produto: 3380
    mercado: 1918
     voce: 1885
     frete: 1645
     entrega: 1625
     produtos: 1531
     pagamento: 1494
     envio: 1462
     sao: 1409
     [nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
                   Package stopwords is already up-to-date!
```

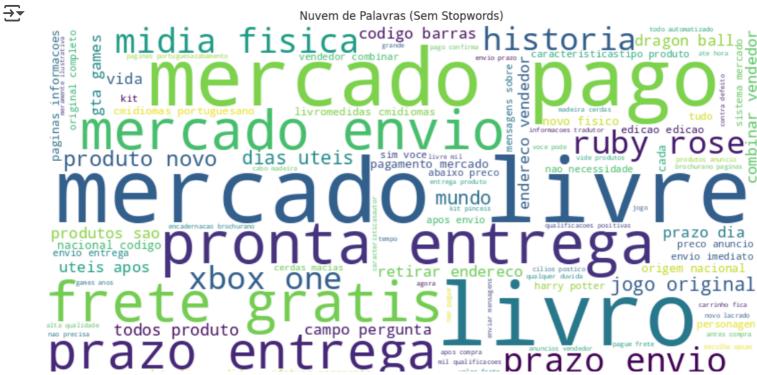
### Nuvem de Palavras (Sem Stopwords)

Agora que removemos palavras irrelevantes (stopwords), geramos uma nova nuvem de palavras mais representativa do conteúdo real da base.

```
# Nuvem de palavras sem stopwords
wordcloud_filtrada = WordCloud(
    background_color='white',
    max_words=100,
    width=800,
    height=400
).generate(" ".join(tokens_filtrados))

# Exibição da nuvem
plt.figure(figsize=(15, 7))
plt.imshow(wordcloud_filtrada, interpolation='bilinear')
plt.axis('off')
plt.title("Nuvem de Palavras (Sem Stopwords)")
plt.show()

Nuvem de Palavras (Sem
```



→ df\_clean existe.
Formato: 2916 linhas x 4 colunas

,,,,,,,

### 2) Utilizando o dataset de produtos [1]:

```
import pandas as pd

df = pd.read_csv(
    "https://dados-ml-pln.s3-sa-east-1.amazonaws.com/produtos.csv",
    delimiter=";",
    encoding='utf-8')

df.head()
```

<b>→</b>		nome	descricao	categoria
	0	O Hobbit - 7ª Ed. 2013	Produto NovoBilbo Bolseiro é um hobbit que lev	livro
	1	Livro - It A Coisa - Stephen King	Produto NovoDurante as férias escolares de 195	livro
	2	Box As Crônicas De Gelo E Fogo Pocket 5 Li	Produto NovoTodo o reino de Westeros ao alcanc	livro
	3	Box Harry Potter	Produto Novo e Físico A série Harry Potter ch	livro
	4	Livro Origem - Dan Brown	Produto NovoDe Onde Viemos? Para Onde Vamos? R	livro

### 2.1. Elimine linhas com valores nulos

```
import pandas as pd
# 👲 Carregando o arquivo CSV
df = pd.read_csv(
    "https://dados-ml-pln.s3-sa-east-1.amazonaws.com/produtos.csv",
   delimiter=";",
    encoding='utf-8'
)
# 📊 Contagem antes da limpeza
linhas_antes = df.shape[0]
# 🖊 Remoção total de linhas com valores nulos
df = df.dropna()
# 📊 Contagem depois da limpeza
linhas_depois = df.shape[0]
# 🔍 Quantas foram removidas
print(f"Linhas removidas com valores nulos: {linhas_antes - linhas_depois}")
print(f"Total restante: {linhas_depois}")
   Linhas removidas com valores nulos: 1164
     Total restante: 2916
# resposta
```

2.2. Adicione uma nova coluna chamada texto, formada pela composição das colunas nome e descrição

# ✓ Visualizando as 5 primeiras linhas da nova coluna df[['nome', 'descricao', 'texto']].head()

<b>→</b>		nome	descricao	texto
	0	O Hobbit - 7 <sup>a</sup> Ed. 2013	Produto NovoBilbo Bolseiro é um hobbit que lev	O Hobbit - 7 <sup>a</sup> Ed. 2013 Produto NovoBilbo Bol
	1	Livro - It A Coisa - Stephen King	Produto NovoDurante as férias escolares de 195	Livro - It A Coisa - Stephen King Produto No
	2	Box As Crônicas De Gelo E Fogo Pocket 5 Li	Produto NovoTodo o reino de Westeros ao alcanc	Box As Crônicas De Gelo E Fogo Pocket 5 Li
	3	Box Harry Potter	Produto Novo e Físico A série Harry Potter ch	Box Harry Potter Produto Novo e Físico A sé
	4	Livro Origem - Dan Brown	Produto NovoDe Onde Viemos? Para Onde Vamos? R	Livro Origem - Dan Brown Produto NovoDe Onde

# resposta

df.head()

<b>→</b>	nome		descricao	categoria	texto
	0	O Hobbit - 7 <sup>a</sup> Ed. 2013	Produto NovoBilbo Bolseiro é um hobbit que lev	livro	O Hobbit - 7ª Ed. 2013 Produto NovoBilbo Bol
	1	Livro - It A Coisa - Stephen King	Produto NovoDurante as férias escolares de 195	livro	Livro - It A Coisa - Stephen King Produto No
	2	Box As Crônicas De Gelo E Fogo Pocket 5 Li	Produto NovoTodo o reino de Westeros ao alcanc	livro	Box As Crônicas De Gelo E Fogo Pocket 5 Li
	3	Box Harry Potter	Produto Novo e Físico A série Harry Potter ch	livro	Box Harry Potter Produto Novo e Físico A sé
	4	Livro Origem - Dan Brown	Produto NovoDe Onde Viemos? Para Onde Vamos? R	livro	Livro Origem - Dan Brown Produto NovoDe Onde

2.3. Conte quantos Unigramas existem antes e depois de remover stopwords (use a coluna texto)

```
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from nltk.corpus import stopwords
# 🔽 Garante que as stopwords estejam disponíveis
nltk.download('stopwords')
stopwords_pt = stopwords.words('portuguese')
# 🔠 CountVectorizer sem remoção de stopwords
vectorizer_sem_stop = CountVectorizer(token_pattern=r'\b\w\w\w+\b') # palavras com 3+ letras
X_sem_stop = vectorizer_sem_stop.fit_transform(df['texto'])
# OcuntVectorizer com stopwords
vectorizer_com_stop = CountVectorizer(
    stop_words=stopwords_pt,
   token_pattern=r'\b\w\w\w+\b' # 3+ letras
)
X_com_stop = vectorizer_com_stop.fit_transform(df['texto'])
# Tontagens
print("### Unigramas únicos com CountVectorizer")
print(f" ## Antes de remover stopwords: {len(vectorizer_sem_stop.get_feature_names_out())}")
print(f" ▼ Depois de remover stopwords: {len(vectorizer_com_stop.get_feature_names_out())}")
    [nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
     [nltk_data] Package stopwords is already up-to-date!
     ### Unigramas únicos com CountVectorizer
     Antes de remover stopwords: 34994
     ▼ Depois de remover stopwords: 34854
```

```
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from nltk.corpus import stopwords
nltk.download('stopwords')
# 📌 Parâmetros comuns
token_pattern = r'\b\w\w\w+\b'
stopwords_pt = stopwords.words('portuguese')
# 🔠 CountVectorizer sem stopwords
vsct = CountVectorizer(
   token_pattern=token_pattern,
   ngram_range=(1, 1)
)
vsct.fit(df['texto'])
total_unigrams_sem_stop = len(vsct.get_feature_names_out())
# 🔠 CountVectorizer com stopwords
vsct = CountVectorizer(
   stop_words=stopwords_pt,
   token_pattern=token_pattern,
   ngram_range=(1, 1)
)
vsct.fit(df['texto'])
total_unigrams_com_stop = len(vsct.get_feature_names_out())
# 🖶 Resultado final
print("#### 2.7. Quantidade de Unigramas na coluna 'texto'\n")
print(f" ▼ Depois de remover stopwords: {total_unigrams_com_stop}")
    [nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
     [nltk_data]
                Package stopwords is already up-to-date!
    #### 2.7. Quantidade de Unigramas na coluna 'texto'
     Antes de remover stopwords: 34994
     ▼ Depois de remover stopwords: 34854
```

```
import nltk
from nltk.tokenize import TreebankWordTokenizer
from nltk.corpus import stopwords
# 👪 Garantindo download das stopwords
nltk.download('stopwords')
# 🕺 Inicializando tokenizer e stopwords
tokenizer = TreebankWordTokenizer()
stopwords_pt = set(stopwords.words('portuguese'))
# # Armazenamento dos tokens
tokens_todos = []
tokens_filtrados = []
# 🔁 Tokenização e limpeza
for texto in df['texto']:
   tokens = tokenizer.tokenize(texto.lower())
   tokens = [t for t in tokens if t.isalpha()]
   tokens_todos.extend(tokens)
   tokens_filtrados.extend([t for t in tokens if t not in stopwords_pt])
# 📊 Contagem de unigrams únicos
print(f" !! Unigramas únicos antes das stopwords: {len(set(tokens_todos))}")
print(f" ▼ Unigramas únicos depois das stopwords: {len(set(tokens_filtrados))}")
    [nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
     [nltk_data] Package stopwords is already up-to-date!
     Unigramas únicos antes das stopwords: 27784
     ▼ Unigramas únicos depois das stopwords: 27620
```

### 2.3. (Corrigido) Quantidade de Unigramas com e sem Stopwords

Recontamos agora os unigramas (palavras únicas com 3+ letras) diretamente da coluna df clean['texto'], com e sem a remoção de stopwords, garantindo consistência na origem dos dados.

```
import nltk
from nltk.tokenize import TreebankWordTokenizer
from nltk.corpus import stopwords
# ☑ Baixar stopwords (caso ainda não esteja feito)
nltk.download('stopwords')
# 🛠 Inicializa tokenizer e lista de stopwords
tokenizer = TreebankWordTokenizer()
stopwords_pt = set(stopwords.words('portuguese'))
# ! Listas de tokens
tokens_todos = []
tokens_filtrados = []
# 🔁 Tokenização linha a linha
for texto in df['texto']:
   tokens = tokenizer.tokenize(texto.lower())
   tokens = [t for t in tokens if t.isalpha() and len(t) >= 3] # só palavras com 3+ letras
   tokens_todos.extend(tokens)
   tokens_filtrados.extend([t for t in tokens if t not in stopwords_pt])
# 📊 Contagem de unigrams únicos
print("## № 2.3. (Corrigido) Quantidade de Unigramas com e sem Stopwords\n")
print(f" !! Unigramas únicos (3+ letras) ANTES de remover stopwords: {len(set(tokens_todos))}")
print(f" ▼ Unigramas únicos (3+ letras) DEPOIS de remover stopwords: {len(set(tokens_filtrados))}"
→ [nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
                   Package stopwords is already up-to-date!
     ## 🔤 2.3. (Corrigido) Quantidade de Unigramas com e sem Stopwords
```

Unigramas únicos (3+ letras) ANTES de remover stopwords: 27532 ▼ Unigramas únicos (3+ letras) DEPOIS de remover stopwords: 27392

```
from nltk.corpus import stopwords
import re
import unidecode
# Reunindo todos os textos
texto_total = " ".join(df['texto'].astype(str))
# Pré-processamento comum: minúsculas e sem acento
texto_normalizado = unidecode.unidecode(texto_total.lower())
# Tokenização simples: apenas palavras com 3 ou mais letras
tokens_gerais = re.findall(r'\b[a-z]{3,}\b', texto_normalizado)
# Versão com e sem stopwords
stopwords_pt = set(stopwords.words('portuguese'))
# Set de unigramas únicos
unigramas_antes = set(tokens_gerais)
unigramas_depois = set([t for t in tokens_gerais if t not in stopwords_pt])
# Contagem
print(f"  Unigramas únicos antes das stopwords: {len(unigramas_antes)}")
print(f" ▼ Unigramas únicos depois das stopwords: {len(unigramas_depois)}")
     Unigramas únicos antes das stopwords: 28653
     ▼ Unigramas únicos depois das stopwords: 28527
# resposta
```

2.4. Conte quantos Bigramas existem antes e depois de remover stopwords (use a coluna texto)

```
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from nltk.corpus import stopwords
nltk.download('stopwords')
# 📌 Parâmetros comuns
token_pattern = r'\b\w\w\+\b' # Apenas palavras com 3+ letras
stopwords_pt = stopwords.words('portuguese')
# Ø Bigrams SEM stopwords
vsct = CountVectorizer(
   token_pattern=token_pattern,
   ngram_range=(2, 2) # Bigrams
)
vsct.fit(df['texto'])
total_bigrams_sem_stop = len(vsct.get_feature_names_out())
# S Bigrams COM stopwords
vsct = CountVectorizer(
    stop_words=stopwords_pt,
   token_pattern=token_pattern,
   ngram_range=(2, 2)
)
vsct.fit(df['texto'])
total_bigrams_com_stop = len(vsct.get_feature_names_out())
# 🖶 Resultado final
print("#### 2.8. Quantidade de Bigramas na coluna 'texto'\n")
print(f" ## Antes de remover stopwords: {total_bigrams_sem_stop}")
print(f" ▼ Depois de remover stopwords: {total_bigrams_com_stop}")
     [nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
     [nltk_data]
                 Package stopwords is already up-to-date!
     #### 2.8. Quantidade de Bigramas na coluna 'texto'
     🔢 Antes de remover stopwords: 151560
     ▼ Depois de remover stopwords: 140103
```

```
# 🔢 Listas para armazenar bigramas
bigrams_todos = []
bigrams_filtrados = []
# 🔁 Geração de bigramas linha a linha
for texto in df['texto']:
   tokens = tokenizer.tokenize(texto.lower())
   tokens = [t for t in tokens if t.isalpha() and len(t) >= 3]
   # Bigramas antes de remover stopwords
   bigrams_todos.extend(list(bigrams(tokens)))
   # Remoção de stopwords para bigramas filtrados
   tokens_sem_stop = [t for t in tokens if t not in stopwords_pt]
   bigrams_filtrados.extend(list(bigrams(tokens_sem_stop)))
# 📊 Contagem de bigramas únicos
print("## ⊗ 2.4. Quantidade de Bigramas com e sem Stopwords\n")
print(f" ## Bigramas únicos (3+ letras) ANTES de remover stopwords: {len(set(bigrams_todos))}")
print(f" ▼ Bigramas únicos (3+ letras) DEPOIS de remover stopwords: {len(set(bigrams_filtrados))}"
## 🔗 2.4. Quantidade de Bigramas com e sem Stopwords
     Bigramas únicos (3+ letras) ANTES de remover stopwords: 132607
     ▼ Bigramas únicos (3+ letras) DEPOIS de remover stopwords: 120990
# resposta
```

from nltk.util import bigrams

2.5. Conte quantos Trigramas existem antes e depois de remover stopwords (use a coluna texto)

```
from nltk.util import trigrams

# Listas para armazenar trigramas
trigrams_todos = []
trigrams_filtrados = []

# resposta
    tokens = tokenizer.tokenize(texto.lower())
    tokens = [t for t in tokens if t.isalpha() and len(t) >= 3]

    2.6. Conte quantos unigramas existem na coluna texto após aplicar Stemmer (utilize rslp)
    # Trigramas antes de remover stopwords
from nltk.stem import RSLPStemmer

# Laixando o stemmer para português
nltk.download('rslp')

# M Inicializa o Stemmer
stemmer = RSLPStemmer()
```