Tratamento de dados - sequência correta

▼ Etapas do tratamento de dados textuais (com exemplos):

Suponha o texto original:

text

CopiarEditar

"Os CLIENTES estavam RECLAMANDO do atendimento no banco, mas o B ANCO não respondeu!!!"

📌 Etapa 1: Lowercase (minúsculas)

← Por quê?

Para normalizar palavras que são semanticamente iguais, mas escritas com maiúsculas.

python

CopiarEditar

"Os CLIENTES estavam RECLAMANDO do atendimento no banco, mas o B ANCO não respondeu!!!"

 \rightarrow "os clientes estavam reclamando do atendimento no banco, mas o banco não respondeu!!!"

🖈 Etapa 2: Tokenização

👉 Por quê?

Para separar o texto em unidades (palavras), facilitando filtros e transformações.

python

CopiarEditar

→ ['os', 'clientes', 'estavam', 'reclamando', 'do', 'atendimento', 'no', 'banco',

',', 'mas', 'o', 'banco', 'não', 'respondeu', '!!!']

Obs: spaCy já faz isso ao usar nip(text).

🖈 Etapa 3: Remoção de pontuação e símbolos

Por quê?

Pontos, vírgulas, exclamações etc. geralmente **não carregam significado semântico** útil para embedding.

python

CopiarEditar

→ ['os', 'clientes', 'estavam', 'reclamando', 'do', 'atendimento', 'no', 'banco', 'mas', 'o', 'banco', 'não', 'respondeu']

📌 Etapa 4: Remoção de stopwords

Por quê?

Stopwords como "os", "do", "no", "mas", "o" aparecem com muita frequência e **não ajudam a identificar o tema** do texto.

python

CopiarEditar

→ ['clientes', 'estavam', 'reclamando', 'atendimento', 'banco', 'banco', 'não', 'respondeu']

🖈 Etapa 5: Lematização

← Por quê?

Para reduzir palavras à sua forma base, mantendo o **significado mais geral**, diferente de stemização (que pode cortar demais).

python

CopiarEditar

→ ['cliente', 'estar', 'reclamar', 'atendimento', 'banco', 'banco', 'não', 'respo nder']

Por que seguir nessa ordem?

Ordem	Etapa	Consequência se inverter
1	Lowercase	Se deixar pro final, "Banco" ≠ "banco"
2	Tokenização	Sem tokenizar, não conseguimos remover stopwords direito
3	Remover pontuação	Ponto e vírgula quebram tokens inúteis
4	Remover stopwords	Melhor após tokenizar para garantir acerto
5	Lematização	Precisa dos tokens já limpos e sem stopwords para ser mais relevante

Resultado final ideal:

python

CopiarEditar

['cliente', 'estar', 'reclamar', 'atendimento', 'banco', 'banco', 'não', 'respond er']

Isso representa a essência do texto, pronto para:

- Geração de embeddings
- Agrupamento por similaridade
- Classificação etc.