

Naive Bayes NB

é um classificador probabilístico que utiliza o Teorema de Bayes para prever a probabilidade de uma instância pertencer a uma determinada classe. Ele é chamado de “naive” (ingênuo) porque assume que todas as características (ou atributos) são independentes entre si, o que raramente é verdade na prática, mas simplifica muito os cálculos.

```
In [175.. from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
import pandas as pd
dados_reviews = pd.read_csv('dados_reviews_tratados.csv', sep = ',')
dados_reviews['content'] = dados_reviews['content'].fillna('')
dados_reviews = dados_reviews[~dados_reviews['sentiment'].isin(['surprise', 'fear'])]

In [176.. from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
import pandas as pd
from sklearn.model_selection import cross_val_score, cross_val_predict, StratifiedKFold
from sklearn.metrics import classification_report, confusion_matrix, ConfusionMatrixDisplay
from sklearn.naive_bayes import MultinomialNB

# Vectorização com Bag-of-Words
vectorizer_bow = CountVectorizer()
BoW_matriz = vectorizer_bow.fit_transform(dados_reviews['content'])
palavras_bow = vectorizer_bow.get_feature_names_out()
BoW_dataframe = pd.DataFrame(BoW_matriz.toarray(), columns=palavras_bow)

# Vectorização com TF-IDF
vectorizer_tfidf = TfidfVectorizer()
tfidf_matriz = vectorizer_tfidf.fit_transform(dados_reviews['content'])
palavras_tfidf = vectorizer.get_feature_names_out()
TFIDF_dataframe = pd.DataFrame(tfidf_matriz.toarray(), columns=palavras_tfidf)

# Definir as categorias
y = dados_reviews['sentiment']
y_polaridade = dados_reviews['sentiment_polarity']

# Configurar a avaliação cruzada
cv = StratifiedKFold(n_splits=5)

naive_bayes = MultinomialNB()
```

Validação Cruzada Sentimento BoW

```
In [177.. scores = cross_val_score(naive_bayes, BoW_matriz, y, cv=cv, scoring='accuracy')
print("Validação cruzada para Sentiment:", scores)
print("Média dos Scores:", scores.mean())

# Obter previsões de validação cruzada
predictions_Bow = cross_val_predict(naive_bayes, BoW_matriz, y, cv=cv)
print("Relatório de Classificação para Sentiment:")
print(classification_report(y, predictions_Bow, zero_division=0))

# matriz confusão
conf_matrix = confusion_matrix(y, predictions_Bow, labels=y.unique())
disp = ConfusionMatrixDisplay(conf_matrix, display_labels=y.unique())
disp.plot(cmap='Blues')
print("Matriz de Confusão para Sentiment:")
print(conf_matrix)
```

Validação cruzada para Sentiment: [0.38513514 0.49662162 0.39527027 0.45608108 0.5777027]

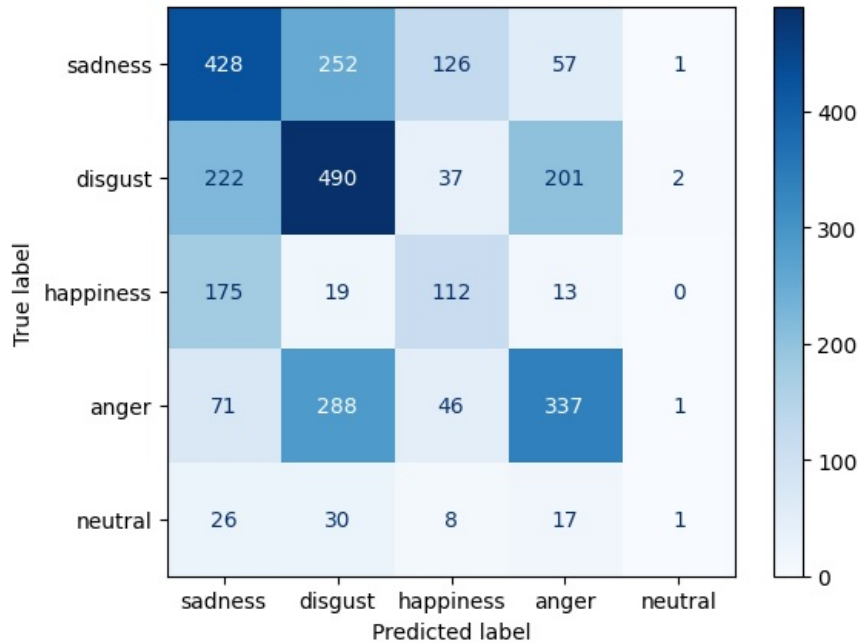
Média dos Scores: 0.4621621621621622

Relatório de Classificação para Sentiment:

	precision	recall	f1-score	support
anger	0.54	0.45	0.49	743
disgust	0.45	0.51	0.48	952
happiness	0.34	0.35	0.35	319
neutral	0.20	0.01	0.02	82
sadness	0.46	0.50	0.48	864
accuracy			0.46	2960
macro avg	0.40	0.37	0.36	2960
weighted avg	0.46	0.46	0.46	2960

Matriz de Confusão para Sentiment:

```
[[428 252 126 57 1]
 [222 490 37 201 2]
 [175 19 112 13 0]
 [ 71 288 46 337 1]
 [ 26 30 8 17 1]]
```



Validação Cruzada Sentimento TF-IDF

```
In [178]: scores = cross_val_score(naive_bayes, tfidf_matrix, y, cv=cv, scoring='accuracy')
print("Validação cruzada para Sentiment:", scores)
print("Média dos Scores:", scores.mean())

# Obter previsões de validação cruzada
predictions = cross_val_predict(naive_bayes, tfidf_matrix, y, cv=cv)
print("Relatório de Classificação para Sentiment:")
print(classification_report(y, predictions, zero_division=0))

# matriz confusão
conf_matrix = confusion_matrix(y, predictions, labels=y.unique())
disp = ConfusionMatrixDisplay(conf_matrix, display_labels=y.unique())
disp.plot(cmap='Blues')
print("Matriz de Confusão para Sentiment:")
print(conf_matrix)
```

Validação cruzada para Sentiment: [0.50506757 0.47972973 0.39695946 0.44932432 0.49662162]

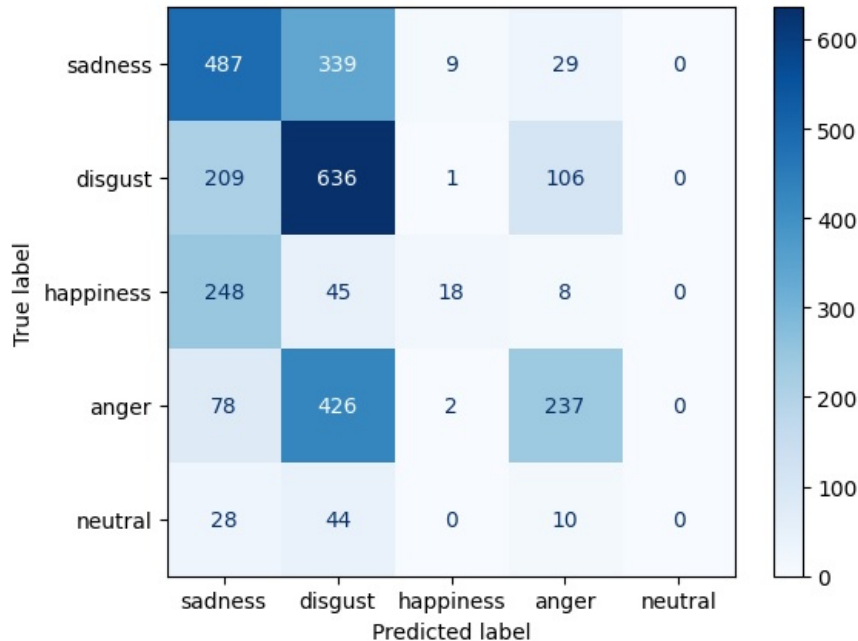
Média dos Scores: 0.4655405405405405

Relatório de Classificação para Sentiment:

	precision	recall	f1-score	support
anger	0.61	0.32	0.42	743
disgust	0.43	0.67	0.52	952
happiness	0.60	0.06	0.10	319
neutral	0.00	0.00	0.00	82
sadness	0.46	0.56	0.51	864
accuracy			0.47	2960
macro avg	0.42	0.32	0.31	2960
weighted avg	0.49	0.47	0.43	2960

Matriz de Confusão para Sentiment:

```
[[487 339  9 29  0]
 [209 636  1 106  0]
 [248  45 18  8  0]
 [ 78 426  2 237  0]
 [ 28  44  0 10  0]]
```



Validação Cruzada Polaridade BoW

```
In [179.. # Avaliação cruzada para Sentiment Polarity
scores_polaridade = cross_val_score(naive_bayes, BoW_matriz, y_polaridade, cv=cv, scoring='accuracy')
print("Validação cruzada para Sentiment Polarity:", scores_polaridade)
print("Média dos Scores:", scores_polaridade.mean())

# Obter previsões de validação cruzada para polaridade
predictions_polaridade_BoW = cross_val_predict(naive_bayes, BoW_matriz, y_polaridade, cv=cv)
print("Relatório de Classificação para Sentiment Polarity:")
print(classification_report(y_polaridade, predictions_polaridade_BoW, zero_division=0))

# Gerar e mostrar a matriz de confusão para Sentiment Polarity
conf_matrix_polaridade = confusion_matrix(y_polaridade, predictions_polaridade_BoW, labels=y_polaridade.unique())
disp_polaridade = ConfusionMatrixDisplay(conf_matrix_polaridade, display_labels=y_polaridade.unique())
disp_polaridade.plot(cmap='Blues')
print("Matriz de Confusão para Sentiment Polarity:")
print(conf_matrix_polaridade)
```

Validação cruzada para Sentiment Polarity: [0.62331081 0.77027027 0.61993243 0.67905405 0.77871622]

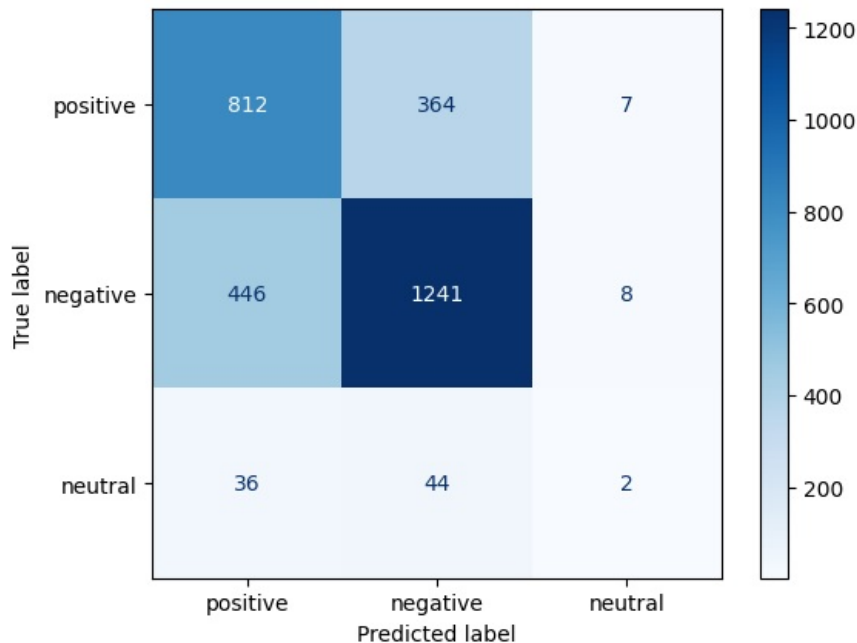
Média dos Scores: 0.6942567567567568

Relatório de Classificação para Sentiment Polarity:

	precision	recall	f1-score	support
negative	0.75	0.73	0.74	1695
neutral	0.12	0.02	0.04	82
positive	0.63	0.69	0.66	1183
accuracy			0.69	2960
macro avg	0.50	0.48	0.48	2960
weighted avg	0.69	0.69	0.69	2960

Matriz de Confusão para Sentiment Polarity:

```
[[ 812  364   7]
 [ 446 1241   8]
 [  36   44   2]]
```



Validação Cruzada Polaridade TF-IDF

```
In [180]: # Avaliação cruzada para Sentiment Polarity
scores_polaridade = cross_val_score(naive_bayes, tfidf_matrix, y_polaridade, cv=cv, scoring='accuracy')
print("Validação cruzada para Sentiment Polarity:", scores_polaridade)
print("Média dos Scores:", scores_polaridade.mean())

# Obter previsões de validação cruzada para polaridade
predictions_polaridade_tfidf = cross_val_predict(naive_bayes, tfidf_matrix, y_polaridade, cv=cv)
print("Relatório de Classificação para Sentiment Polarity:")
print(classification_report(y_polaridade, predictions_polaridade_tfidf, zero_division=0))

# Gerar e mostrar a matriz de confusão para Sentiment Polarity
conf_matrix_polaridade = confusion_matrix(y_polaridade, predictions_polaridade_tfidf, labels=y_polaridade.unique())
disp_polaridade = ConfusionMatrixDisplay(conf_matrix_polaridade, display_labels=y_polaridade.unique())
disp_polaridade.plot(cmap='Blues')
print("Matriz de Confusão para Sentiment Polarity:")
print(conf_matrix_polaridade)
```

Validação cruzada para Sentiment Polarity: [0.71283784 0.78040541 0.65033784 0.71114865 0.71790541]

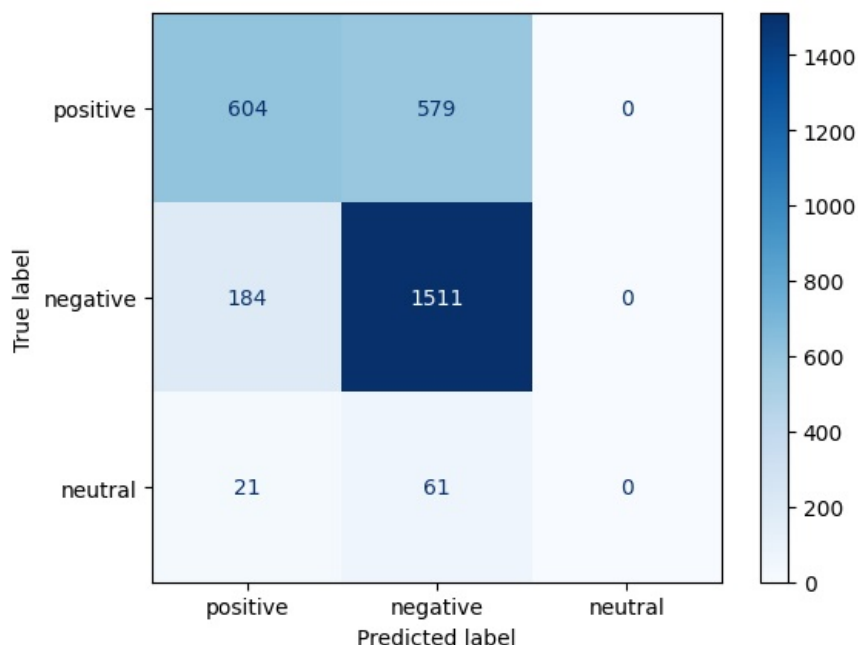
Média dos Scores: 0.714527027027027

Relatório de Classificação para Sentiment Polarity:

	precision	recall	f1-score	support
negative	0.70	0.89	0.79	1695
neutral	0.00	0.00	0.00	82
positive	0.75	0.51	0.61	1183
accuracy			0.71	2960
macro avg	0.48	0.47	0.46	2960
weighted avg	0.70	0.71	0.69	2960

Matriz de Confusão para Sentiment Polarity:

```
[[ 604  579   0]
 [ 184 1511   0]
 [  21   61   0]]
```



Teste com avaliações da Google Play

```
In [181]: naive_bayes_BoW = MultinomialNB()
naive_bayes_polaridade_BoW = MultinomialNB()
naive_bayes_BoW.fit(BOW_dataframe, y)
naive_bayes_polaridade_BoW.fit(BOW_dataframe, y_polaridade)
naive_bayes_tfidf = MultinomialNB()
naive_bayes_polaridade_tfidf = MultinomialNB()
naive_bayes_tfidf.fit(TFIDF_dataframe, y)
naive_bayes_polaridade_tfidf.fit(TFIDF_dataframe, y_polaridade)
```

```
Out[181]: ▼ MultinomialNB ⓘ ?
MultinomialNB()
```

```
In [182]: import pandas as pd
teste_emocoes = pd.read_csv('teste_tratado.csv', sep = ',')
teste_emocoes.head(1)
```

```
Out[182]:
```

	numero	content	sentiment_polarity	sentiment	app
0	1	último pedir app realmente último pra pe...	negative	disgust	iFood

```
In [183]: avaliacao_BoW = vectorizer_bow.transform(teste_emocoes['content'])
avaliacao_tfidf = vectorizer_tfidf.transform(teste_emocoes['content'])
```

Teste Naive Bayes com BoW sentimento

```
In [184]: emocao_predita = naive_bayes_BoW.predict(avaliacao_BoW)
print('emocao predita:')
print(emocao_predita)
print('emocao real:')
print(list(teste_emocoes['sentiment']))
```

```
emocao predita:
['anger' 'disgust' 'sadness' 'sadness' 'happiness' 'sadness' 'anger'
 'happiness' 'happiness']
```

```
emocao real:
['disgust', 'sadness', 'happiness', 'happiness', 'anger', 'sadness', 'anger', 'happiness', 'happiness']
```

```
/home/arthurwsl/classificacao_textos/Classificacao_textos/myenv/lib/python3.12/site-packages/sklearn/base.py:493:
UserWarning: X does not have valid feature names, but MultinomialNB was fitted with feature names
warnings.warn(
```

Teste Naive Bayes com TF-IDF sentimento

```
In [185]: emocao_predita = naive_bayes_tfidf.predict(avaliacao_tfidf)
```

```
print('emocao predita:')
print(emocao_predita)
print('emocao real:')
print(list(teste_emocoes['sentiment']))
```

```
emocao predita:
['disgust' 'disgust' 'sadness' 'sadness' 'anger' 'sadness' 'disgust'
 'sadness' 'sadness']
emocao real:
['disgust', 'sadness', 'happiness', 'happiness', 'anger', 'sadness', 'anger', 'happiness', 'happiness']
```

Teste Naive Bayes com BoW polaridade

```
In [186..] emocao_predita = naive_bayes_polaridade_BoW.predict(avaliacao_BoW)
print('emocao predita:')
print(emocao_predita)
print('emocao real:')
print(list(teste_emocoes['sentiment_polarity']))
```

```
emocao predita:
['negative' 'negative' 'positive' 'positive' 'negative' 'positive'
 'negative' 'positive' 'positive']
emocao real:
['negative', 'negative', 'positive', 'positive', 'negative', 'positive', 'negative', 'positive', 'positive']
```

Teste Naive Bayes com TF-IDF polaridade

```
In [187..] emocao_predita = naive_bayes_polaridade_tfidf.predict(avaliacao_tfidf)
print('emocao predita:')
print(emocao_predita)
print('emocao real:')
print(list(teste_emocoes['sentiment_polarity']))
```

```
emocao predita:
['negative' 'negative' 'negative' 'negative' 'negative' 'positive'
 'negative' 'positive' 'positive']
emocao real:
['negative', 'negative', 'positive', 'positive', 'negative', 'positive', 'negative', 'positive', 'positive']
```

In []:

In []:

Loading [MathJax]/jax/output/CommonHTML/fonts/TeX/fontdata.js