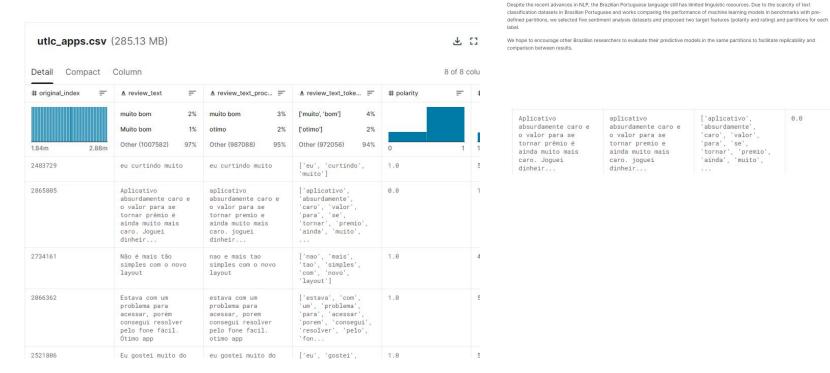
Análise de sentimento de textos de avaliação

aplicação para avaliação real time para plataforma de atendimento

Alunos: Heinrych e Luan Weba

Dataset









0.0



Brazilian Portuguese Sentiment Analysis Datasets

Data Card Code (1) Discussion (0)

About Dataset

Context

Usability ^①

4.71

License Unknown

Expected update frequency Not specified

Tags Text NLP Brazil

Aplicativo absurdamente caro e o valor para se tornar prêmio é ainda muito mais caro. Joguei dinheir...

aplicativo absurdamente caro e o valor para se tornar premio e ainda muito mais caro. joguei dinheir...

We hope to encourage other Brazilian researchers to evaluate their predictive models in the same partitions to facilitate replicability and

['aplicativo', 'absurdamente' 'caro', 'valor', 'para', 'se' 'tornar', 'premio', 'ainda', 'muito',

1.0

Pré-processamento

Pré Processamento Remoção de #, @, URL Remoção de stop words Conversão de palavras para caixa baixa Tokenização Marcação de fala POS Stemming Normalização das palavras

* sample dos dados

[4]

```
num samples per class = 50000 # reshape dos dados, grande dms
   df zero = data[data.polarity == 0.0].sample(num samples per class)
   df one = data[data.polarity == 1.0].sample(num samples per class)
   data = pd.concat([df zero, df one])
   print(data.groupby(['polarity']).size())
polarity
0.0
       50000
1.0
       50000
dtype: int64
```

```
PRE_TRAINED_MODEL_NAME = 'neuralmind/bert-base-portuguese-cased'

tokenizer = BertTokenizer.from_pretrained(PRE_TRAINED_MODEL_NAME)
```

```
class GPReviewDataset(Dataset):
  def init (self, reviews, targets, tokenizer, max len):
    self.reviews = reviews
   self.targets = targets
    self.tokenizer = tokenizer
    self.max len = max len
  def len (self):
   return len(self.reviews)
  def getitem (self, item):
   review = str(self.reviews[item])
    target = self.targets[item]
    encoding = self.tokenizer.encode plus(
     review,
     add special tokens=True,
     max length=self.max len,
     truncation=True, # Adicione esta linha se necessário
     return token type ids=False,
     padding='max length',
     return attention mask=True,
     return tensors='pt',
   return {
      'frase': review,
      'input ids': encoding['input ids'].flatten(),
      'attention mask': encoding['attention mask'].flatten(),
      'targets': torch.tensor(target, dtype=torch.long)
```

```
from sklearn.model selection import train test split
data train, data temp = train test split(data,
                                         test size=0.2,
                                         stratify=data['polarity'],
                                         random state=RANDOM SEED)
data val, data test = train test split(data temp,
                                       test size=0.5,
                                       stratify=data temp['polarity'],
                                       random state=RANDOM SEED)
```

```
import multiprocessing
num cores = multiprocessing.cpu count()
num workers = min(num cores, 0)
print(f'Number of available CPU cores: {num workers}')
def create data loader(data, tokenizer, max len, batch size):
  ds = GPReviewDataset(
    reviews=data.frase.to numpy(),
    targets=data.polarity.to numpy(),
    tokenizer=tokenizer,
    max len=max len
  return DataLoader(
   ds,
    batch size=batch size,
   num workers=num workers
```

Gerando as bases para a relização do treinamento

```
BATCH SIZE = 16
MAX LEN = 160
train data loader = create data loader(data train, tokenizer, MAX LEN, BATCH SIZE)
val data loader = create data loader(data val, tokenizer, MAX LEN, BATCH SIZE)
test data loader = create data loader(data test, tokenizer, MAX LEN, BATCH SIZE)
data valid2 = pd.read csv('../lexicos/base validacao.csv')
data valid2 = data valid2.dropna(subset=['polarity', 'frase'])
valid data loader2 = create data loader(data valid2, tokenizer, MAX LEN, BATCH SIZE)
data valid = pd.read csv('../lexicos/base validacao2.csv')
data valid = data valid.dropna(subset=['polarity', 'frase'])
valid data loader = create data loader(data valid, tokenizer, MAX LEN, BATCH SIZE)
```

```
dataf = next(iter(train_data_loader))
  dataf.keys()

dict_keys(['frase', 'input_ids', 'attention_mask', 'targets'])
```

```
print(dataf['input_ids'].shape)
print(dataf['attention_mask'].shape)
print(dataf['targets'].shape)

torch.Size([16, 160])
torch.Size([16, 160])
torch.Size([16])
```

Mascaramento

O sensor de X1 veio X2 baterias!

BERT X1 = umidade X2 = sem

```
import torch.nn as nn
class SentimentClassifier(nn.Module):
  def init (self, n classes):
    super(SentimentClassifier, self). init ()
    self.bert = BertModel.from_pretrained(PRE_TRAINED_MODEL_NAME, return_dict=False)
    self.drop = nn.Dropout(p=0.3)
    self.out = nn.Linear(self.bert.config.hidden size, n classes)
  def forward(self, input_ids, attention_mask):
    _, pooled_output = self.bert(
      input ids=input ids,
      attention mask=attention mask
    output = self.drop(pooled output)
    return self.out(output)
device = torch.device("cuda" if torch.cuda.is_available() else "cpu")
print(device)
```

```
model = SentimentClassifier(2)
model = model.to(device)
```

Treinamento do modelo

Definição do modelo

```
EPOCHS = 10
optimizer = AdamW(model.parameters(), lr=3e-5, correct bias=False)
total steps = len(train data loader) * EPOCHS
scheduler = get linear schedule with warmup(
  optimizer,
  num warmup steps=0,
  num training steps=total steps
loss fn = nn.CrossEntropyLoss().to(device)
```

```
def train epoch(
 model,
 data loader,
 loss fn,
 optimizer,
 device,
 scheduler,
 n examples
 model = model.train()
 losses = []
 correct predictions = 0
 # Aqui estamos usando tqdm para envolver o data loader e mostrar uma barra de progres
 for d in tqdm(data loader, desc='Training'):
   input ids = d["input ids"].to(device)
   attention_mask = d["attention_mask"].to(device)
   targets = d["targets"].to(device)
   outputs = model(
     input ids=input ids,
     attention mask=attention mask
   , preds = torch.max(outputs, dim=1)
   loss = loss fn(outputs, targets)
   correct predictions += torch.sum(preds == targets)
   losses.append(loss.item())
   loss.backward()
   nn.utils.clip grad norm (model.parameters(), max_norm=1.0)
   optimizer.step()
   scheduler.step()
   optimizer.zero grad()
 return correct predictions.double() / n examples, np.mean(losses)
```

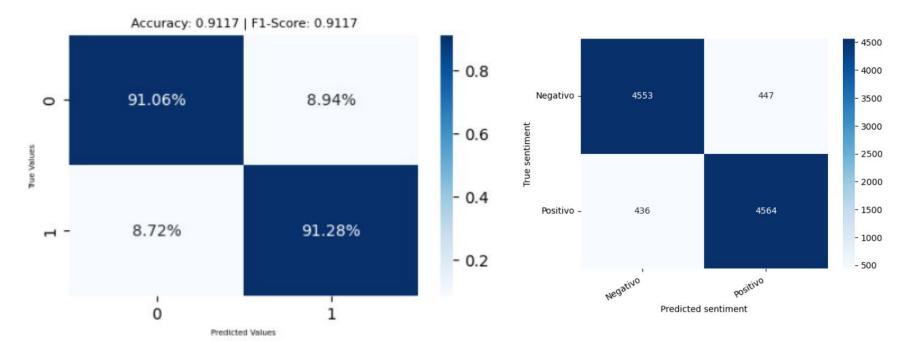
```
def eval model(model, data loader, loss fn, device, n examples):
 model = model.eval()
 losses = []
  correct predictions = 0
 with torch.no grad():
   for d in data loader:
      input ids = d["input ids"].to(device)
      attention mask = d["attention mask"].to(device)
      targets = d["targets"].to(device)
     outputs = model(
       input ids=input ids,
       attention mask=attention mask
      , preds = torch.max(outputs, dim=1)
     loss = loss fn(outputs, targets)
      correct predictions += torch.sum(preds == targets)
      losses.append(loss.item())
 return correct predictions.double() / n examples, np.mean(losses)
```

```
%%time
from collections import defaultdict
history = defaultdict(list)
best accuracy = 0
for epoch in range(EPOCHS):
  print(f'Epoch {epoch + 1}/{EPOCHS}')
  print('-' * 10)
  train_acc, train_loss = train_epoch(
   model,
   train data loader,
   loss fn,
   optimizer,
   device,
   scheduler,
    len(data_train)
  print(f'Train loss {train loss} accuracy {train acc}')
  val acc, val loss = eval model(
   model,
   val_data_loader,
   loss_fn,
   device,
    len(data val)
```

```
Epoch 1/10
 Não foi possível renderizar o conteúdo para "application/vnd.jupyter.widget-view+json"
 {"model id": "503250d916fd4d2793241942cc9712cc", "version major": 2, "version minor": 0}
Train loss 0.30852522151991724 accuracy 0.8846375000000001
      loss 0.2662830392867327 accuracy 0.903
Valid loss 0.84 accuracy 0.5752398371696472
Valid 2
          loss 0.7567567567567568 accuracy 0.6257485662187848
Test loss 0.26732184083759786 accuracy 0.8977
Epoch 2/10
 Não foi possível renderizar o conteúdo para "application/vnd.jupyter.widget-view+json"
 {"model_id":"83a7afd0a1f347cba593a21fe4ef976e","version_major":2,"version_minor":0}
Train loss 0.2597990558188409 accuracy 0.912425
      loss 0.2882350666642189 accuracy 0.9054000000000001
      loss 0.84 accuracy 0.48558540642261505
          loss 0.7207207207207207 accuracy 0.7323708363941738
Test loss 0.3059738239437342 accuracy 0.8977
```

Ajuste fino do modelo

```
y_review_texts, y_pred, y_pred_probs, y_test = get_predictions(
    model,
    test_data_loader
)
```



Implantação do modelo

Aplicação do .model a base de mensagens e tela de contatos

```
# Certifique-se de que o modelo está inicializado
model = SentimentClassifier(len(class_names))
model = model.to(device)

# Carregando o modelo
model.load_state_dict(torch.load(r'D:\Users\heinr\Desktop\TCC-Adriano\classsificação_bert\best_model_state.bin'))
```

```
import psycopg2
conn = psycopg2.connect(
    host="localhost",
    port=5432,
    user="postgres",
    password="aluno",
    database="projeto_inova"
)

cursor = conn.cursor()
```

```
import psycopg2
conn = psycopg2.connect(
    host="localhost",
    port=5432,
    user="postgres",
    password="aluno",
    database="projeto inova"
cur = conn.cursor()
cur.execute("""
    CREATE TABLE IF NOT EXISTS messages (
        id SERIAL PRIMARY KEY,
        contact id INT NOT NULL,
        body TEXT,
        created at TIMESTAMP DEFAULT CURRENT TIMESTAMP
nnny
conn.commit()
cur.close()
conn.close()
```

```
import psycopg2
conn = psycopg2.connect(
    host="localhost",
    port=5432,
    user="postgres",
    password="aluno",
    database="projeto_inova"
)

cursor = conn.cursor()
```

```
import psycopg2
conn = psycopg2.connect(
   host="localhost",
    port=5432,
    user="postgres",
   password="aluno",
    database="projeto inova"
cur = conn.cursor()
cur.execute("""
    CREATE TABLE IF NOT EXISTS contacts (
        contact id SERIAL PRIMARY KEY,
        phone VARCHAR(15),
        status INT DEFAULT 1
conn.commit()
cur.close()
conn.close()
```

Limpando o Status da contacts

```
import pandas as pd
import psycopg2
conn = psycopg2.connect(
    host="localhost",
    port=5432,
    user="postgres",
    password="aluno",
    database="projeto inova"
query = "SELECT * FROM contacts"
df = pd.read sql(query, conn)
conn.close()
print(df)
```

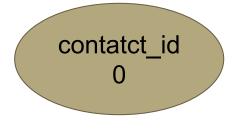
	contact_id	phone	status
0	34507907	62998223865	1
1	32870421	6299385566	1
2	20671831	6299385567	1

```
import psycopg2
BATCH SIZE = 16
MAX LEN = 160
conn = psycopg2.connect(
    host="localhost",
    port=5432,
    user="postgres",
    password="aluno",
    database="projeto_inova"
cur = conn.cursor()
cur.execute("SELECT DISTINCT contact id FROM contacts;")
contact_ids = [row[0] for row in cur.fetchall()]
```

```
for contact id in contact ids:
   i += 1
   query = """
       SELECT body FROM messages
       WHERE contact id = %s
       ORDER BY created at DESC
       LIMIT 10;
   cur.execute(query, (contact id,))
   df = pd.read sql(query, conn, params=(contact id,))
   df.rename(columns={'body': 'review text'}, inplace=True)
   df = codigos.preprocess.preprocess text stop(df)
   messages = [row[0] for row in cur.fetchall()]
   valid data loader = create data loader2(df, tokenizer, MAX LEN, BATCH SIZE)
   y review texts val, y pred val, y pred probs val, y val = get predictions(model, valid data loader)
   df['y pred'] = y pred val
   pd.set option('display.max colwidth', None)
   print(df[['frase','y pred']])
   match i:
       case 1:
           a = df
       case 2:
           b = df
       case 3:
           c = df
   if any(pred == 0 for pred in y pred val):
       cur.execute("UPDATE contacts SET status = 0 WHERE contact id = %s;", (contact id,))
       cur.execute("UPDATE contacts SET status = 1 WHERE contact_id = %s;", (contact_id,))
# Confirme as alterações
conn.commit()
```

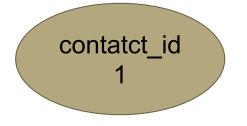
```
import pandas as pd
import psycopg2
# Conectando ao banco de dados
conn = psycopg2.connect(
    host="localhost",
    port=5432,
   user="postgres",
    password="aluno",
    database="projeto inova"
cur = conn.cursor()
# Lendo os dados da tabela 'messages' usando Pandas
cur.execute("UPDATE contacts SET status = 1;")
conn.commit()
# Feche a conexão
conn.close()
# Agora 'df' contém os dados da tabela 'messages'
```

	contact_id	phone	status
0	34507907	62998223865	1
1	32870421	6299385566	1
2	20671831	6299385567	1
			444 March 199



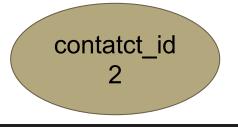
	contact_id	phone	status
0	32870421	6299385566	0
1	20671831	6299385567	0
2	35924643	62998223865	1
1.61	CO. 17 10 1	4 E SUP 4 E	44-2 40 1

-		
	review_text	y_pred
0	Este contato foi editado em 07/02/2023	1
1	Certo! Vou preparar o seu carrinho de compras.	1
3	*Vitor diz:*\n\nNão responda minha mensagem.	0
4	*Vitor diz:*\n\nTem dinheiro para comprar minhas cadeiras	0
5	*Vitor diz:*\n\nOi	1
6	Contato redirecionado para Vitor pelo sistema em 07/02/2023 às 14:55	0
7	1	1
8	Olá, tudo bem\nBem-vindo ao nosso atendimento pelo WhatsApp.\nPara melhor direcioná-lo, digite o número do departamento que deseja falar.\n\n1 - Comercial\n2 - Suporte\n3 - Financeiro	1



(contact_id	phone	status
0	32870421	6299385566	0
1	20671831	6299385567	0
2	35924643	62998223865	1
	1 44 2 1 1 1		44.0

y_pred	review_text	
0	*Juscelino diz:*\n\nGrato pelo resposta, qualquer situação, pode nos acionar. Tenha um excelente dia!!!	0
1	Hoje pela manhã está funcionando perfeitamente, obg	2
1	*Juscelino diz:*\n\nBom dia, Leandro. Tudo bem Tivemos um retorno positivo do nosso time técnico em relação a estabilidade da plataforma para hoje. Pode me contar como está a usabilidade hoje para você, por gentileza	4
0	*Luciana Rodrigues diz:*\n\nOlá Leandro, boa tarde! Me chamo Luciana faço parte do Time de Sucesso do Cliente na Poli! Primeiramente gostaria de pedir desculpas em nome da nossa empresa e reforçar com você que já identificamos a causa da instabilidade que afetou o dia de hoje e o nosso time técnico já está operando para retomar a normalização dos serviços. Lamentamos muito o ocorrido e reforçamos que estamos totalmente dedicados em solucionar por completo essa questão. Em breve estaremos operando dentro da normalidade. Qualquer dúvida, estamos aqui para poder te auxiliar!	6
0	NaN	8



tus	stat	phone	contact_id	
0		6299385566	32870421	0
0		6299385567	20671831	1
1		62998223865	35924643	2

y_pred	review_text	
1	0 {"body":"Bom dia Nando , tudo bem com você Estou entrando em contato para confirmar nossa reunião prevista para o dia de hoje. Posso confirmar ","header":{"type":"none", "text":"", "mediaUrl":""}, "footer":"", "buttons":[], "category":1, "language":46, "name":"polichat_quick_message_359030"}	0
1	1 Este contato foi editado em 25/05/2023	1
1	*Kennedy Moreira diz:*\n\nMaravilha Nando, te encaminhei o invite	2
1	3 ok	3
1	4 *Kennedy Moreira diz:*\n\nVou te enviar o invite da nossa reunião	4
1	5 *Kennedy Moreira diz:*\n\nBoa tarde Nando	5
1	6 Contato redirecionado para Kennedy Moreira por Renato Fonseca em 22/05/2023 às 15:31	6
1	7 *Renato Fonseca diz:*\n\nUm momento	7
1	8 Preciso falar com o Kenedy	8
1	9 Souza e Melo Consultoria Previdenciária	9

