UNIVERSIDADE FEDERAL DO RIO GRANDE DO NORTE ESCOLA DE CIÊNCIAS & TECNOLOGIA

IDENTIFICADOR DE SENTIMENTO EM POSTS DO TWITTER

Docente: Orivaldo Vieira De Santana Junior

Discente: Alysson Rafael Oliveira de Lima

Proposta

O projeto busca desenvolver uma ferramenta para identificar sentimentos em posts do twitter sendo considerado 3 classes: Positivos, Negativos e Neutros.

Modelos Adotados - NLP

Para identificar os sentimentos utilizaremos o processamento de linguagem natural (NLP) que trata do desenvolvimento de aplicativos e serviços capazes de entender idiomas humanos.

Modelos Adotados - SOM

Após os dados serem categorizados sentimentalmente, serão aplicados a um modelo de rede neural SOM, para ser extraído as características e ser possível algum agrupamento automático.

Divisão

O desenvolvimento foi dividido em três partes:

- Mineração dos dados.
- ❖ Aplicação do processamento de linguagem Natural.
- ❖ Aplicação da rede SOM.

Obs.:

O algoritmo foi desenvolvido para o idioma Inglês, visto que a maioria das funcionalidades estão configuradas assim. Não havendo tempo hábil para mudança.

Mineração dos dados

Foi utilizado a API do twitter, disponível na plataforma de desenvolvedor, para obter os tweets públicos dos perfis.

Tweepy

Para facilitar o trabalho com a API foi utilizado a biblioteca para python Tweepy.

TweePy

#conecta na conta e exibe os tweets públicos

```
import tweepy

auth = tweepy.OAuthHandler(consumer_key, consumer_secret)
auth.set_access_token(access_token, access_token_secret)

api = tweepy.API(auth)

public_tweets = api.home_timeline()
for tweet in public_tweets:
    print(tweet.text)
```

Método utilizado para obter os dados

```
def obter_tweets(usuario, limite=500):
    resultados = api.user_timeline(screen_name=usuario,
count=limite, tweet_mode='extended')
    tweets = []
    for r in resultados:
        tweet = re.sub(r'http\S+', '', r.full_text)
        tweets.append(tweet.replace('\n', ' '))
return tweets
```

1		Tweets
2	0	95% Approval Rating in the Republican Party. Thank you!
3	1	New Stock Market Record today, AGAIN. Congratulations USA!
4	2	People now realize it is a Democrat Hoax!
5	3	RT @piersmorgan: 🚳 🚳
6	4	RT @EricTrump: What an amazing night in Florida! #USAUSAUSA
7	6	RT @GOPChairwoman: Overwhelmingly strong support for @realDonaldTrump in a DEM county in battleground Florida. His supporters are already
8	7	GOD BLESS THE U.S.A.! #MAGA
9	9	THANK YOU FLORIDA! #KAG2020
0	10	"OMB Official: Ukraine Aid Held Up Because Other Countries Weren't Giving"
1	12	RT @WhiteHouse: LIVE: President @realDonaldTrump Pardons the National Thanksgiving Turkey
2	13	love to have Mike Pompeo, Rick Perry, Mick Mulvaney and many others testify about the phony Impeachment Hoax. It is a Democrat Scam that is going nowhere but,
3	14	lawyer has already stated that I did nothing wrong. John Bolton is a patriot and may know that I held back the money from Ukraine because it is considered a corrupt
4	15	The D.C. Wolves and Fake News Media are reading far too much into people being forced by Courts to testify before Congress. I am fighting for future Presidents and
5	16	RT @DailyCaller: President @realDonaldTrump signs the Women's Suffrage Centennial Commemorative Coin Act which will direct the U.S. Treasur

Aplicação do modelo NLP

Foi utilizado as seguintes configurações:

- ❖ Biblioteca: **NLTK**
- * classificador: Naive Bayes classifier
- ❖ Analisador de sentimentos: Vader Lexicon

Resultado da análise do Vader

```
"VADER is smart, handsome, and funny."
{'pos': 0.746, 'compound': 0.8316, 'neu': 0.254, 'neg': 0.0}
"VADER is smart, handsome, and funny!"
{'pos': 0.752, 'compound': 0.8439, 'neu': 0.248, 'neg': 0.0}
"VADER is VERY SMART, handsome, and FUNNY."
{'pos': 0.754, 'compound': 0.9227, 'neu': 0.246, 'neg': 0.0}
```

Unnamed: 0	tweets	compound	negativos	neutro	positivo
0	Before arguing with friends or family around t	0.6341	0.115	0.671	0.214
1	Politicians shouldn't be picking their voters	0.3182	0.000	0.944	0.056
2	Take a look at this piece to understand the ve	0.2500	0.000	0.950	0.050
3	Young leaders like these are powering the prom	0.8553	0.000	0.722	0.278
4	Proud to see Oluwaseun @AyodejiOsowobi in this	0.1779	0.087	0.789	0.12
5	Stories like this are a reminder of our duty,	0.3818	0.079	0.754	0.16
6	This Veterans Day, here's a moving portrait of	0.7579	0.000	0.866	0.13
7	No one says it better than @MichelleObama — th	0.1779	0.069	0.841	0.09
8	Proud of all the Americans who showed up to vo	0.8271	0.145	0.565	0.29
9	Proud to endorse an outstanding group of Virgi	0.9684	0.000	0.603	0.39

Aplicação do modelo SOM

```
#tamanho da rede
tx = 4
 Training the SOM
from minisom import MiniSom
som = MiniSom(x = tx, y = ty, input_len = 4, sigma = 1.0,
learning rate = 0.5)
som.random weights init(X)
som.train random(data = X, num iteration = 1000)
```

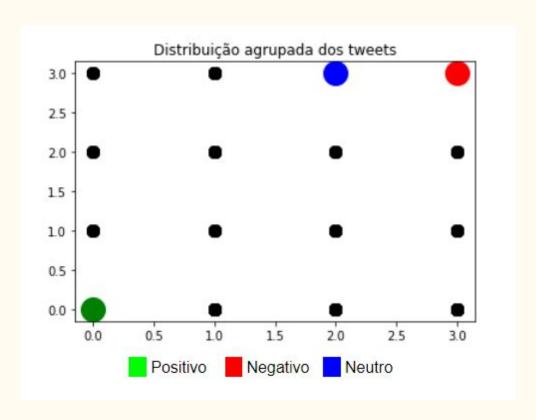
Resultado

Para analisar o processo foi utilizado os perfis de dois presidentes dos Estados Unidos da América, Donald Trump e Barack Obama. Foram colhidos 200 tweets de cada um para análise.

Textos utilizados como parâmetro

```
HAPPY!!
compound: 0.6467, neg: 0.0, neu: 0.0, pos: 1.0,
BAD!!
compound: -0.6229, neg: 1.0, neu: 0.0, pos: 0.0,
NOT
compound: 0.0, neg: 0.0, neu: 1.0, pos: 0.0,
sky is blue!!
compound: 0.0, neg: 0.0, neu: 1.0, pos: 0.0,
```

Estudo de caso - Barack Obama



```
Total Barack Obama:

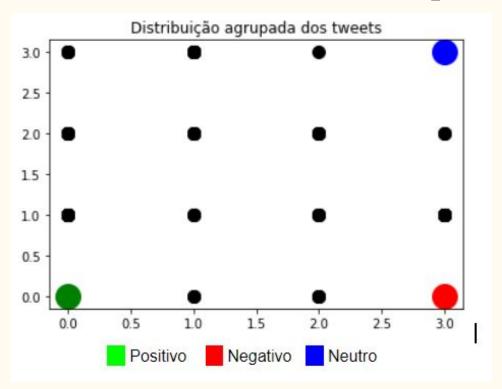
[[27. 7. 6. 6.]

[25. 7. 10. 11.]

[22. 10. 7. 16.]

[19. 9. 7. 10.]]
```

Estudo de caso - Trump



```
Total Donald Trump:
[[17. 19. 10. 6.]
[ 3. 4. 7. 13.]
[ 5. 7. 8. 1.]
[ 19. 20. 3. 44.]]
```

Conclusão

Através da combinação de NLP com o modelo SOM foi possível obter bons resultados no reconhecimento de padrões em textos. Com ajustes é possível algo mais específico, como reconhecimento de posts de ódios ou até mesmo tendências suicidas e etc.

FIM