

**FACULDADE DE ENGENHARIA DE SOROCABA - FACENS**  
**PÓS GRADUAÇÃO EM ESPECIALIZAÇÃO EM CIÊNCIA DE DADOS**

**ALEX COELHO ABRANTES**

**BRUNO ALVES COMITRE**

**DETECÇÃO AUTOMATIZADA DE NOTÍCIAS FALSAS:**  
**PESQUISA COM RECONHECIMENTO DE INTEGRIDADE DAS INFORMAÇÕES**

Tese apresentada ao Programa de Pós-Graduação  
em Ciências de Dados da Faculdade de Engenharia de  
Sorocaba - FACENS, como requisito parcial para a obtenção  
do título de Pós Graduado em Ciência de Dados.

Orientado: Prof. Matheus Mota

Coord.: Prof. Fernando Vieira da Silva

SOROCABA

2019

---

## SUMÁRIO

- [1. Imports](#)
- [2. Recebendo Conjunto de Dados](#)
- [3. Classificação das Variáveis](#)
- [4. Dicionário dos Dados](#)
- [5. Perfil do Conjunto de Dados](#)
- [6. Aprendizado de Máquina com Deep Learning](#)
  - [6.1 Resultado do treinamento](#)
- [7. Testando Modelo](#)
- [REFERÊNCIAS](#)

## 1. Imports

In [1]:

```
import numpy as np
import pandas as pd
from sklearn.model_selection import train_test_split
```

## 2. Recebendo Conjunto de Dados

In [2]:

```
path_train = 'train_refatorado.csv'

# arquivo disponível em: https://drive.google.com/drive/folders/1LqNzxY8L0EgznLCD-g873V
# D-ys1BRN2-?fbclid=IwAR3PPLu4hgNdKfQDJzrLGwV6L42Vm3xBrrcquuCOR4ySS97bVvU46JDaR2s

train_data = pd.read_csv(path_train, encoding='utf-8')
```

## 3. Classificação das Variáveis

In [3]:

```
table = [{"id", "Nominal Qualitativo"}, {"title", "Nominal Qualitativo"},  
         {"author", "Nominal Qualitativo"}, {"text", "Nominal Qualitativo"},  
         {"label", "Quantitativo Discreto"}]  
  
filing = pd.DataFrame(table, columns=["Variável", "Classificação"])  
filing
```

Out[3]:

	Variável	Classificação
0	id	Nominal Qualitativo
1	title	Nominal Qualitativo
2	author	Nominal Qualitativo
3	text	Nominal Qualitativo
4	label	Quantitativo Discreto

## 4. Dicionário dos Dados

- **ID:** ID exclusivo para um artigo de notícias
- **TITLE:** título de uma notícia
- **AUTHOR:** autor da notícia
- **TEXT:** texto do artigo (pode estar incompleto)
- **LABEL:** rótulo que marca se a notícia é potencialmente não confiável
  - 1: não confiável
  - 0: confiável

## 5. Perfil do Conjunto de Dados

Visualizando os cinco primeiros registros

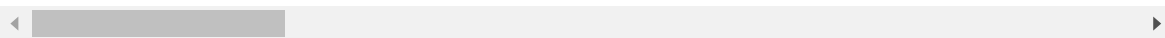
In [4]:

```
train_data.head()
```

Out[4]:

	id	title	author	text	label	title_token	title_comprimento	tit
0	4146	Att'y General Loretta Lynch Pleads The 5th Whe...	Geoffrey Grider	NTEB Ads Privacy Policy Att'y General Loretta ...	1	['att', 'y', 'general', 'loretta', 'lynch', 'p...	97	
1	18452	AMAZON.CON – ROFLMAO	admin	If this is the case, the true reality beneath ...	1	['amazon', 'con', 'roflmao']	20	
2	18107	Liberal CNN Commentator Blames Republicans for...	admin	Washington Free Beacon October 27, 2016 \nCNN ...	1	['liberal', 'cnn', 'commentator', 'blames', 'r...	74	
3	3975	Naval Air Forces 'Doomsday Plane' Circled Over...	Geoffrey Grider	NTEB Ads Privacy Policy Naval Air Forces 'Doom...	1	['naval', 'air', 'forces', 'doomsday', 'plane'...	100	
4	15503	Trump Wrote A Book About Sexually Assaulting W...	Lou Colagiovanni	Comments \nAs it happens Republican presidenti...	1	['trump', 'wrote', 'a', 'book', 'about', 'sexu...	68	

5 rows × 47 columns



Foi criado dois novos recursos denominados "title\_author\_text" e "len\_title\_author\_text" para armazenar a concatenação do título, autor, texto e determinar o seu tamanho.

In [5]:

```
train_data['title_author_text'] = train_data['title'] + ' ' + train_data['author'] + ' ' + train_data['text']
train_data['len_title_author_text'] = [len(str(x)) for x in train_data['title_author_text']]
```

Visualização da análise estatística dos novos recursos:

In [6]:

```
detail = train_data['len_title_author_text'].describe()  
print(detail)
```

```
count      15848.000000  
mean       4838.590295  
std        5385.324186  
min         23.000000  
25%        1834.750000  
50%        3648.000000  
75%        6531.000000  
max       143053.000000  
Name: len_title_author_text, dtype: float64
```

## 6. Aprendizado de Máquina com Deep Learning

Na etapa de aprendizado de máquina, decidimos utilizar um modelo em Deep Learning para treinar uma rede LSTM (Long Short Term Memory), uma variação de rede neural recorrente (RNN) utilizado em processamento de linguagem natural. Utilizaremos a biblioteca Keras TensorFlow para a criação desse modelo.

Inicialmente separamos os dados em treino e teste, o conjunto de dados que contém 15.848 registros, foi dividido em 80% de treinamento e 20% de teste, sendo assim, 12.678 registros para treinamento e 3.170 registros para testes.

Na tokenização das palavras, definiu-se um dicionário com no máximo 10.000 palavras. As sequências de entrada foram truncadas para ter o mesmo comprimento de 10.000, isso é necessário para executar o cálculo em Keras.

O modelo terá duas camadas LSTM, sendo uma com 128 e a outra com 64 unidades de memória (**LSTM(128)**), (**LSTM(64)**) e adicionado uma camada incorporada que utiliza 32 vetores por palavras (**embedding\_vector\_length = 32**). Para o Keras realizar o treinamento com duas camadas LSTM é necessário utilizar o parâmetro (**return\_sequences = True**) responsável por permitir a conectividade entre camadas LSTM.

A escolha de 128 e 64, se refere sobre o número de células utilizadas, pois há um equilíbrio nos ajustes, resolvendo um problema conhecido como vanishing gradient, o qual ocorre quando os pesos computados nas partes iniciais da sequência perdem influência ao longo das iterações, sendo sensíveis às novas entradas, porém pode sofrer com sobre ajuste (overfitting).

Como se trata de redes neurais recorrentes, geralmente têm o problema de sobre ajuste (overfitting), para diminuir esse problema foi utilizada técnica de eliminação (dropout) em que os neurônios selecionados aleatoriamente são ignorados durante o treinamento. A ativação do neurônio é removida na passagem para frente e quaisquer atualizações de peso não são aplicadas ao neurônio na passagem para trás. Adicionamos três camadas de eliminação com 30% (**dropout = 0.3**).

Em nosso estudo enfrentamos um problema de classificação, queremos descobrir se determinado texto é Confiável ou Não Confiável. Para realizar as previsões 0 ou 1 para as classes (0 - Não confiável e 1 - Confiável) adicionou-se uma camada densa com 64 neurônios intermediários (**Dense(64, activation='relu')**) que nos ajuda a lidar com as saídas não-lineares, e um único neurônio de saída com função de ativação sigmoide (**Dense(1, activation='sigmoid')**) que classificará binariamente a saída, referenciada(1,).

Para analisar os resultados utilizamos as métricas logloss e acurácia e para compilação o algoritmo de otimização do ADAM (**loss='binary\_crossentropy', optimizer='adam', metrics=['accuracy']**).

O treinamento foi realizado em 3 épocas com lote de 64 classificações para espaçar as atualizações de pesos (**X\_train\_seq, y\_train, nb\_epoch=3, batch\_size=64, validation\_data=(X\_test\_seq,y\_test)**)

In [7]:

```
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense
from keras.layers import LSTM
from keras.layers import Dropout
from keras.layers.embeddings import Embedding
from keras.preprocessing import sequence
from keras.preprocessing.text import Tokenizer

# Corrigir seed aleatório para qualidade de reprodução
# Este método é chamado quando o RandomState é inicializado.
np.random.seed(7)
```

Using TensorFlow backend.

In [8]:

```
train_features = train_data['title_author_text']
train_targets = train_data['label']

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(train_features, train_targets, test_
_size=0.2, random_state=42)

print('Dados de Treino - Feature: {}'.format(len(X_train)))
print('Dados de Treino - Label: {}'.format(len(y_train)))
print(' ')
print('Dados de Teste - Feature: {}'.format(len(X_test)))
print('Dados de Teste - Label: {}'.format(len(y_test)))
```

Dados de Treino - Feature: 12678

Dados de Treino - Label: 12678

Dados de Teste - Feature: 3170

Dados de Teste - Label: 3170

In [9]:

```
num_token = int(detail['75%'])
token = Tokenizer(num_words = num_token, filters = '!"#$%&()*+,-./:;<=>?@[\\]^_`{|}~\t
\n')
token.fit_on_texts(X_train.astype(str))
```

In [10]:

```
max_review_length = int(detail['75%'])

x_train_token = token.texts_to_sequences(X_train.astype(str))
x_test_token = token.texts_to_sequences(X_test.astype(str))

X_train_seq = sequence.pad_sequences(x_train_token, maxlen=max_review_length)
X_test_seq = sequence.pad_sequences(x_test_token, maxlen=max_review_length)
```

In [11]:

[illegible]



WARNING:tensorflow:From C:\Users\cliente\Anaconda3\envs\University\lib\site-packages\tensorflow\python\framework\op\_def\_library.py:263: colocate\_with (from tensorflow.python.framework.ops) is deprecated and will be removed in a future version.

Instructions for updating:

Colocations handled automatically by placer.

WARNING:tensorflow:From C:\Users\cliente\Anaconda3\envs\University\lib\site-packages\keras\backend\tensorflow\_backend.py:3445: calling dropout (from tensorflow.python.ops.nn\_ops) with keep\_prob is deprecated and will be removed in a future version.

Instructions for updating:

Please use `rate` instead of `keep\_prob`. Rate should be set to `rate = 1 - keep\_prob`.

Layer (type)	Output Shape	Param #
embedding_1 (Embedding)	(None, 6531, 32)	208992
lstm_1 (LSTM)	(None, 6531, 128)	82432
dropout_1 (Dropout)	(None, 6531, 128)	0
lstm_2 (LSTM)	(None, 64)	49408
dropout_2 (Dropout)	(None, 64)	0
dense_1 (Dense)	(None, 64)	4160
dropout_3 (Dropout)	(None, 64)	0
dense_2 (Dense)	(None, 1)	65
Total params: 345,057		
Trainable params: 345,057		
Non-trainable params: 0		

None

WARNING:tensorflow:From C:\Users\cliente\Anaconda3\envs\University\lib\site-packages\tensorflow\python\ops\math\_ops.py:3066: to\_int32 (from tensorflow.python.ops.math\_ops) is deprecated and will be removed in a future version.

Instructions for updating:

Use tf.cast instead.

C:\Users\cliente\Anaconda3\envs\University\lib\site-packages\ipykernel\_launcher.py:21: UserWarning: The `nb\_epoch` argument in `fit` has been renamed `epochs`.

Train on 12678 samples, validate on 3170 samples

Epoch 1/3

12678/12678 [=====] - 5210s 411ms/step - loss: 0.3893 - acc: 0.8352 - val\_loss: 0.7731 - val\_acc: 0.7890

Epoch 2/3

12678/12678 [=====] - 4605s 363ms/step - loss: 0.1895 - acc: 0.9372 - val\_loss: 0.2470 - val\_acc: 0.8991

Epoch 3/3

12678/12678 [=====] - 4635s 366ms/step - loss: 0.1275 - acc: 0.9576 - val\_loss: 0.1348 - val\_acc: 0.9603

## Serializar modelo para JSON

In [12]:

```
model_json = model_lstm.to_json()
with open("model_lstm.json", "w") as json_file:
    json_file.write(model_json)
```

## Serializar pesos em HDF5

In [13]:

```
model_lstm.save_weights("model_lstm.h5")
print("Modelo Salvo")
```

Modelo Salvo

## Verificação dos Históricos

In [14]:

```
print(history.history.keys())
```

```
dict_keys(['val_loss', 'val_acc', 'loss', 'acc'])
```

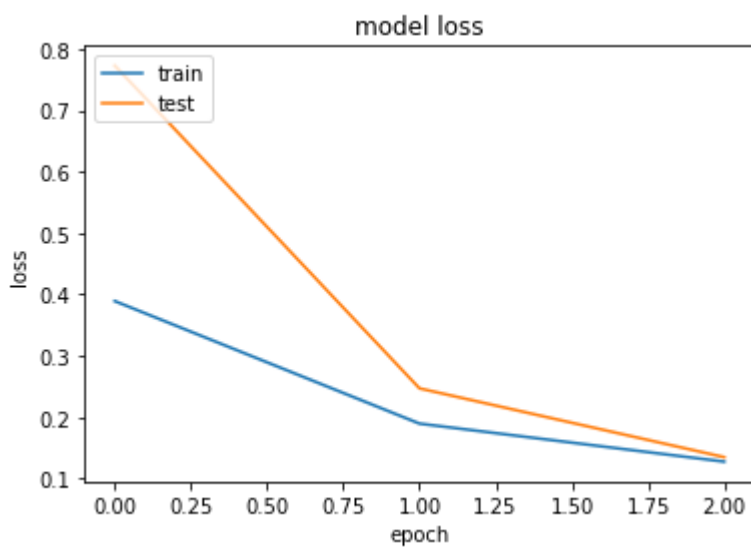
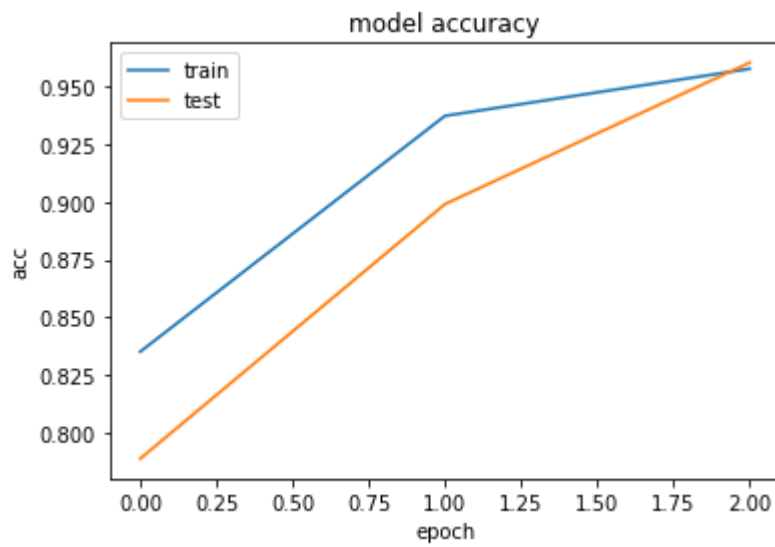
## Verificação Resultados modo Gráfico

In [16]:

```
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.legend_handler import HandlerLine2D

# resumir o histórico para precisão (accuracy)
plt.plot(history.history['acc'])
plt.plot(history.history['val_acc'])
plt.title('model accuracy')
plt.ylabel('acc')
plt.xlabel('epoch')
plt.legend(['train', 'test'], loc='upper left')
plt.show()

# resumir o histórico de perda (loss)
plt.plot(history.history['loss'])
plt.plot(history.history['val_loss'])
plt.title('model loss')
plt.ylabel('loss')
plt.xlabel('epoch')
plt.legend(['train', 'test'], loc='upper left')
plt.show()
```



## 6.1 Resultado

In [17]:

```
scores = model_lstm.evaluate(X_test_seq, y_test, verbose=0)
print("Accuracy: %.2f%%" % (scores[1]*100))
```

Accuracy: 96.03%

## 7. Testando Modelo

Após a conclusão do modelo de predição, foi criado um pequeno conjunto de dados para testes, composto de 20 notícias, sendo 10 notícias consideradas verdades extraídas de sites confiáveis como CNN, The New York Times, Aljazeera, Bloomberg, Reuters, e 10 notícias de sites não conhecidos, ou pouco confiáveis como, Viral Cord, The Onion, Real News Right Now, Empire News, National Report. Estas notícias foram retiradas do site chamado FACTITIOUS, uma plataforma de jogos, onde o desafio é identificar se a notícia falsa ou não.

A estrutura do conjunto de dados para teste segue abaixo:

id	title	author	text	label	journal
0-20	notícia	escritor	matéria	fake ou não	local

Recebendo Conjunto de Dados

In [28]:

```
path_test = 'resources/datasets/test.csv'

# arquivo disponivel em: https://github.com/BrunoComitre/fatect-news/blob/master/resources/datasets/test.csv

test_data = pd.read_csv(path_test, header=0, encoding = 'unicode_escape',sep=';')
test_data.head()
```

Out[28]:

	id	title	author	text	label	journal
0	0	Bernie Sanders had a heart attack	Deanna Hackney and Caroline Kelly	(CNN)Democratic presidential candidate Sen. Be...	0	cnn
1	1	Alabama Requires Birth Certificate To Use Publ...	Viral Cords	Alabama is the first country to enact insane b...	1	Viral Cords
2	2	Iranian Hackers Target Trump Campaign as Threa...	Nicole Perlroth and David E. Sanger	SAN FRANCISCO □ The 2020 presidential election...	0	the new york times
3	3	Buckingham Palace Guards Impressed By First La...	the onion	LONDON □ Saying the first lady □ s skills were of ...	1	the onion
4	4	Los Angeles Tap Water Contains 18% Xanax and 7...	Viral Cords	In new Environmental Protection Agency (EPA) f...	1	Viral Cords

In [29]:

```
test_data ['title_author_text'] = test_data ['title'] + ' ' + test_data ['author'] + ' ' + test_data ['text']
test_data ['len_title_author_text'] = [len(str(x)) for x in test_data ['title_author_text']]
```

Detalhes do Dataset

In [30]:

```
detail = test_data['len_title_author_text'].describe()
print(detail)
```

```
count      20.000000
mean       3441.100000
std        2768.796126
min         908.000000
25%        1437.500000
50%        2155.500000
75%        4816.500000
max        9677.000000
Name: len_title_author_text, dtype: float64
```

## Separação

In [31]:

```
X_test = test_data['title_author_text']
Y_test = test_data['label']
```

## Tokenização

In [32]:

```
num_token = 6531
token = Tokenizer(num_words = num_token, filters = '!"#$%&()*+,-./:;<=>?@[\\]^_`{|}~\t\n')
token.fit_on_texts(X_train.astype(str))
```

## Sequência

In [33]:

```
max_review_length = 6531

X_train_token = token.texts_to_sequences(X_train.astype(str))
X_test_token = token.texts_to_sequences(X_test.astype(str))

X_train_seq = sequence.pad_sequences(X_train_token, maxlen=max_review_length)
X_test_seq = sequence.pad_sequences(X_test_token, maxlen=max_review_length)
```

## Utilizando Modelo

In [34]:

```
from keras.models import model_from_json

# arquivo disponivel em: https://github.com/BrunoComitre/fatect-news/blob/master/model_lstm.json
# arquivo disponivel em: https://github.com/BrunoComitre/fatect-news/blob/master/model_lstm.h5

json_file = open('model_lstm.json', 'r')
loaded_model_json = json_file.read()
json_file.close()
loaded_model = model_from_json(loaded_model_json)

loaded_model.load_weights("model_lstm.h5")
print("Modelo carregado do Arquivo")

loaded_model.compile(loss='binary_crossentropy', optimizer='adam', metrics=['accuracy'])
```

Modelo carregado do Arquivo

## Resultado

In [35]:

```
scores = loaded_model.evaluate(X_test_seq, Y_test, verbose=0)
print("%s: %.2f%%" % (loaded_model.metrics_names[1], scores[1]*100))
```

acc: 75.00%

## Predição

In [36]:

```
predictions = loaded_model.predict_classes(X_test_seq)
```

In [37]:

```
print(predictions.shape)
```

(20, 1)

In [38]:

```
rounded = [np.round(x) for x in predictions]  
rounded
```

Out[38]:

```
[array([1]),  
 array([1]),  
 array([0]),  
 array([1]),  
 array([1]),  
 array([0]),  
 array([1]),  
 array([1]),  
 array([1]),  
 array([1]),  
 array([1]),  
 array([0]),  
 array([1]),  
 array([1]),  
 array([0]),  
 array([1]),  
 array([0]),  
 array([1]),  
 array([1]),  
 array([1])]
```



Os dados têm a seguinte informação:

- 0 Notícia Verdadeira
- 1 Notícia Falsa

id	Dado do Dataset	Resultado do Teste
0	0	1
1	1	1
2	0	0
3	1	1
4	1	1
5	0	0
6	1	1
7	1	1
8	0	1
9	1	1
10	1	1
11	0	0
12	0	1
13	1	1
14	0	0
15	1	1
16	0	0
17	1	1
18	0	1
19	0	1

Conforme visto acima obtivemos 15 acertos de 20. Um resultado satisfatório para o projeto proposto.

## REFERÊNCIAS

- [1] UTK Machine Learning Club. Fake News - Build a system to identify unreliable news articles. 2017. Disponível em: <<https://www.kaggle.com/c/fake-news/data>>. Acesso em: 28 jul. 2019.
- [2] BROWNLEE, Jason. Display Deep Learning Model Training History in Keras. Disponível em: <<https://machinelearningmastery.com/display-deep-learning-model-training-history-in-keras/>>. Acesso em: 02 out. 2019.
- [3] AQUINO, Bruno. 5-fold LSTM Attention (fully commented). Disponível em: <<https://www.kaggle.com/braquino/5-fold-lstm-attention-fully-commented-0-694/>>. Acesso em: 03 out. 2019.
- [4] AU Game Lab, the JoLT program. factitious project. Disponível em: <<http://factitious.augamestudio.com/#/>>. Acesso em: 04 out. 2019.
- [5] SUHANKO, DJames. Como salvar um model treinado com Keras. Disponível em: <<https://www.dobitaobyte.com.br/como-salvar-um-model-treinado-com-keras/>>. Acesso em: 04 out. 2019.

## *INSTALLED VERSIONS*

In [39]:

```
pd.show_versions()
```

#### INSTALLED VERSIONS

-----

commit: None  
python: 3.7.1.final.0  
python-bits: 64  
OS: Windows  
OS-release: 10  
machine: AMD64  
processor: AMD64 Family 23 Model 8 Stepping 2, AuthenticAMD  
byteorder: little  
LC\_ALL: None  
LANG: None  
LOCALE: None.None

pandas: 0.24.2  
pytest: 5.0.1  
pip: 19.1.1  
setuptools: 41.0.1  
Cython: None  
numpy: 1.16.4  
scipy: 1.2.1  
pyarrow: None  
xarray: None  
IPython: 7.5.0  
sphinx: None  
patsy: None  
dateutil: 2.8.0  
pytz: 2019.1  
blosc: None  
bottleneck: None  
tables: None  
numexpr: None  
feather: None  
matplotlib: 3.1.1  
openpyxl: None  
xlrd: None  
xlwt: None  
xlsxwriter: None  
lxml.etree: 4.3.4  
bs4: None  
html5lib: None  
sqlalchemy: None  
pymysql: None  
psycopg2: None  
jinja2: 2.10.1  
s3fs: None  
fastparquet: None  
pandas\_gbq: None  
pandas\_datareader: None  
gcsfs: None

