

Universidad Carlos III de Madrid

MÉTODOS BAYESIANOS, GRADO EN ESTADÍSTICA Y EMPRESA

Análisis y clasificación de textos

Fabio Scielzo Ortiz

Índice

1	Introducción	3
2	Descripción de los datos (Python)	3
3	Preprocesado de los datos	ę
	3.1 Tokenizacion	C

1 Introducción

En este trabajo se va a realizar un análisis y clasificación de textos. Para ellos se utilizaran dos lenguajes de programación, Python y R. El trabajo puede dividirse en dos partes bien diferenciadas, una primera parte en la que se trabaja con Python y una segunda en la que se usa R.

En la primera parte, en la que trabajamos con Python, se llevará acabo una descripción y preprocesado del data-set con el que trabajaremos, posteriormente se llevara acabo un análisis de texto, y para finalizar se realizaran tareas de clasificación aplicando algoritmos de clasificación supervisada, especialmente el algoritmo de clasificación ingenua bayesiana.

En la parte en la que trabajamos con R se seguirán los pasos del ejemplo ilustrado en clase.

2 Descripción de los datos (Python)

El data-set con el que vamos a trabajar contiene como observaciones noticias, y como variables la fecha, el título y el texto de la noticia, y si es una noticia falsa (fake new) o es verdadera (no fake new).

Importamos la libreria pandas, que es la liberia de Python mas usada para la manipulación y manejo de datos en formato de tabla, es decir, data-frames.

```
import pandas as pd
```

Ahora importamos los datos, que originalmente estan distribuidos en dos data-sets, uno que contiene las fake news (df_Fake) y otro que contiene las no fake news (df_True):

```
df_Fake = pd.read_csv('Fake.csv')
df_True = pd.read_csv('True.csv')
```

Creamos una variable que indicará en nuestro data-set final si la noticia es fake o no fake:

```
df_Fake['Fake'] = 1
df_True['Fake'] = 0
```

Si para una noticia la nueva variable creada ${\tt Fake}$ toma el valor 1 , indica que es fake new, y si toma el 0 indica que no es fake new.

Ahora concatenamos (por filas) los dos data-sets anteriores, para generar el data-set con el que trabajaremos:

```
Fake_News_Data = pd.concat([df_Fake, df_True])
```

Seleccionamos las columnas (variables) de nuestro interés:

Añadimos un índice al data-set:

```
Fake_News_Data.index = range(0 , len(Fake_News_Data))
```

Ahora vamos a ver de qué tipo son nuestras variables en Python:

Fake_News_Data.dtypes

```
Fake int64
title object
text object
date object
dtype: object
```

El tipo object es propio de variables no cuantitativos, como categoricas o texto, y el tipo int64 es propio de variables enteras.

En este caso dejaremos los types como están, salvo el de la variable Fake que es categorica y por tanto es más adecuado que su type sea object

```
Fake_News_Data['Fake'] = Fake_News_Data['Fake'].astype('object')
```

Hacemos una breve descripción estadistica de las variables del data-set:

```
Fake_News_Data.describe(include='all')
```

```
Fake
title
text
date
count
44898
44898
44898
44898
unique
2
38729
38646
2397
top
Factbox: Trump fills top jobs for his administ...
December 20, 2017
```

freq

```
23481
14
627
182
Calculamos el numero de valores faltantes (NA) en cada una de las variables:
Fake_News_Data.isnull().sum()
Fake
         0
title
         0
text
         0
date
         0
dtype: int64
import numpy as np
import seaborn as sns
import matplotlib as mpl
import matplotlib.pyplot as plt
sns.set(rc={'figure.figsize':(8,8)})
prop_Fake_yes = len( Fake_News_Data.loc[ Fake_News_Data['Fake'] == 1 , :] )
→ / len(Fake_News_Data)
prop_Fake_no = len( Fake_News_Data.loc[ Fake_News_Data['Fake'] == 0 , :] )
→ / len(Fake_News_Data)
Fake_News_Data['proportion_Fakes'] = 0
for i in range(0, len(Fake_News_Data)):
    if Fake_News_Data['Fake'][i] == 1 :
        Fake_News_Data['proportion_Fakes'][i] = prop_Fake_yes
    else :
```

C:\Users\Usuario\AppData\Local\Temp\ipykernel_19644\2699169446.py:8: SettingWithCopyWarni A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame

See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_g Fake_News_Data['proportion_Fakes'][i] = prop_Fake_yes

Fake_News_Data['proportion_Fakes'][i] = prop_Fake_no

[Text(0.5, 0, 'Fakes'), Text(0, 0.5, 'proportion')]

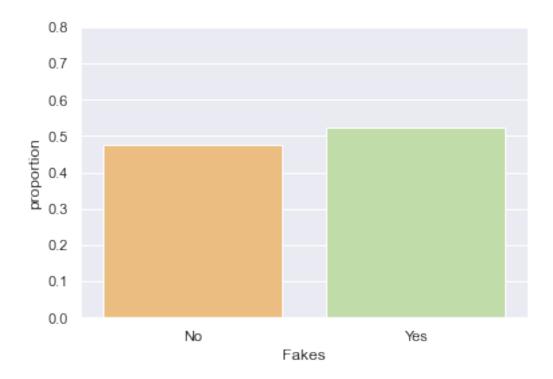


Figure 1: png

```
[prop_Fake_no , prop_Fake_yes]
```

[0.47701456635039424, 0.5229854336496058]

```
[prop_Fake_no*len(Fake_News_Data) , prop_Fake_yes*len(Fake_News_Data)]
```

[21417.0, 23481.0]

```
Fake_News_Data = Fake_News_Data.loc[ : , Fake_News_Data.columns != 

'proportion_Fakes']
```

```
Fake_News_Data['word_count'] =

Graph Fake_News_Data['text'].str.split().str.len()
```

```
Fake_News_Data
```

```
Fake
title
text
date
word\_count
0
1
Donald Trump Sends Out Embarrassing New Year'...
Donald Trump just couldn t wish all Americans ...
December 31, 2017
495
1
1
Drunk Bragging Trump Staffer Started Russian . . .
House Intelligence Committee Chairman Devin Nu...
December 31, 2017
305
2
1
Sheriff David Clarke Becomes An Internet Joke...
On Friday, it was revealed that former Milwauk...
December 30, 2017
580
3
1
Trump Is So Obsessed He Even Has Obama's Name...
On Christmas day, Donald Trump announced that ...
December 29, 2017
444
4
Pope Francis Just Called Out Donald Trump Dur...
Pope Francis used his annual Christmas Day mes...
December 25, 2017
420
. . .
```

```
44893
0
'Fully committed' NATO backs new U.S. approach...
BRUSSELS (Reuters) - NATO allies on Tuesday we...
August 22, 2017
466
44894
0
LexisNexis withdrew two products from Chinese . . .
LONDON (Reuters) - LexisNexis, a provider of l...
August 22, 2017
125
44895
0
Minsk cultural hub becomes haven from authorities
MINSK (Reuters) - In the shadow of disused Sov...
August 22, 2017
320
44896
0
Vatican upbeat on possibility of Pope Francis . . .
MOSCOW (Reuters) - Vatican Secretary of State . . .
August 22, 2017
205
44897
0
Indonesia to buy $1.14 billion worth of Russia...
JAKARTA (Reuters) - Indonesia will buy 11 Sukh...
August 22, 2017
210
44898 \text{ rows} \times 5 \text{ columns}
Fake_News_Data.groupby('Fake')['word_count'].mean()
Fake
     385.640099
0
     423.197905
Name: word_count, dtype: float64
```

3 Preprocesado de los datos

3.1 Tokenizacion

```
def limpiar_tokenizar(texto):
   import re
    111
   Esta función limpia y tokeniza el texto en palabras individuales.
   El orden en el que se va limpiando el texto no es arbitrario.
   El listado de signos de puntuación se ha obtenido de:
→ print(string.punctuation)
   y re.escape(string.punctuation)
   # Se convierte todo el texto a minúsculas
   nuevo_texto = texto.lower()
   # Eliminacion de paginas web (palabras que empiezan por "http")
   nuevo_texto = re.sub('http\S+', ' ', nuevo_texto)
   # Eliminacion de signos de puntuación
   regex =
   '[\\!\\"\\#\\$\\%\\&\\\'\\(\\)\\*\\+\\,\\-\\.\\/\\:\\;\\<\\=\\>\\?\\@\\[\\\\\]\\^_\\
   nuevo_texto = re.sub(regex , ' ', nuevo_texto)
   # Eliminacion de numeros
   nuevo_texto = re.sub("\d+", ' ', nuevo_texto)
   # Eliminacion de espacios en blanco multiples
   nuevo_texto = re.sub("\\s+", ' ', nuevo_texto)
   # Tokenizacion por palabras individuales
   nuevo_texto = nuevo_texto.split(sep = ' ')
   # Eliminacion de tokens con una longitud <= 1
   nuevo_texto = [token for token in nuevo_texto if len(token) >= 2]
   return(nuevo_texto)
```

```
test = "Esto es 1 ejemplo de l'limpieza de6 TEXTO https://t.co/rnHPgyhx4Z

→ @cienciadedatos #textmining"
```

```
print(limpiar_tokenizar(texto=test))

['esto', 'es', 'ejemplo', 'de', 'limpieza', 'de', 'texto', 'cienciadedatos', 'textmining'

Fake_News_Data['text'][0]

'Donald Trump just couldn t wish all Americans a Happy New Year and leave it at that. Ins

print(limpiar_tokenizar(texto=Fake_News_Data['text'][0]))
```

['donald', 'trump', 'just', 'couldn', 'wish', 'all', 'americans', 'happy', 'new', 'year',