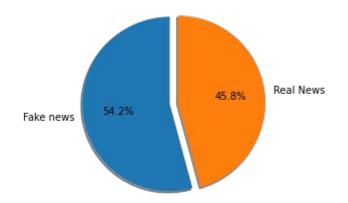
Fake news

grupo 3

DataSet

Los datos para este proyecto vienen separados en dos archivos .csv. El primero contiene 23481 noticias categorizadas como **falsas** y el segundo 21417 noticias categorizadas como reales. Se puede ver que la la distribución de los datos está balanceada ya que tenemos 54.2% falsas y 45.8% verdaderas.



Features

En los dos archivos tenemos las mismas features:

- Título
- Texto
- Categoría
- Fecha

Las cuales cuentan con estas características:

	title	text	subject	date	Fake News	News
count	39105	39105	39105	39105	39105	39105
unique	38729	38646	7	2397	2	39103
top	Factbox: Trump fills top jobs for his administ		politicsNews	December 6, 2017	False	Pence says NAFTA renegotiation will be a 'win
freq	14	445	11217	166	21197	2

Análisis de los datos

Lo primero que hicimos fue crear una nube de palabras para ver cuales son las más relevantes en cada conjunto de datos puesto que esta será la feature más relevante. Podemos ver que en las noticias fake predomina la palabra "video" mientras que en las reales no hay una que destaque sacando a "trump" que aparece en los dos datasets.

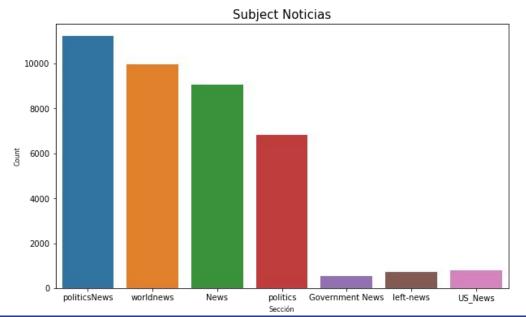
FAKE TRUE

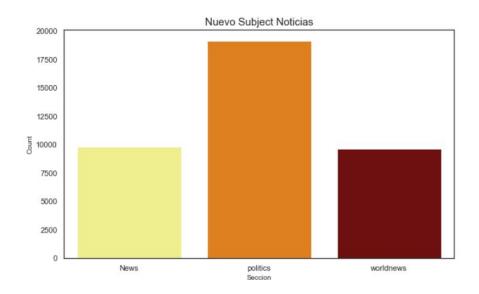




¿Que tipo de noticias tenemos?

Al hacer un análisis de las categorías, notamos que había incongruencia en sus nombres. Se puede ver qué "politics" aparece dos veces con distinto nombre y otros tipos de noticias no son significativos para los datos.



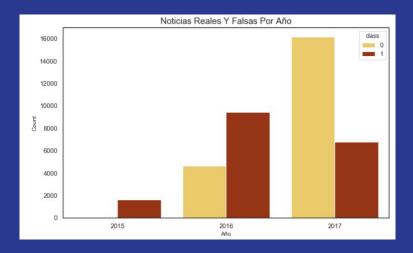


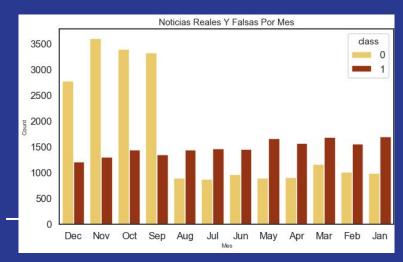
Solución

Lo que hicimos fue unificar las distintas categorías en 3 principales que engloban al resto.

Fechas

Al analizar las fechas vimos que hay una distinción entre las noticias falsas y las reales, por lo tanto es un dato relevante a la hacer un análisis





Fechas

Lo que hicimos para poder tomar esta feature en un formato que sea legible por una red neuronal fue separa el mes y el año de cada noticia en dos columnas y luego generar dummy variables del mes para tenerlo en formato 1 y 0

month_Apr	month_Aug	month_Dec	month_Feb	month_Jan	month_Jul
0	0	1	0	0	0
0	0	1	0	0	0

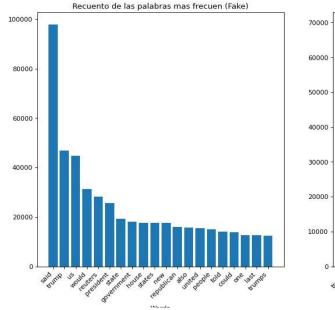
Texto

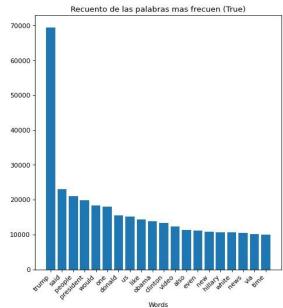
Para poder pasarle el texto a algún algoritmo de IA en un formato con el que pueda trabajar creamos una bolsa de palabras. Esto lo hicimos por distintos métodos, primero creamos una función propia para crearla para tener más control sobre los datos, la función Tokenizer de Keras y una función de nltk que nos dio mejor rendimiento

Esta función nos devuelve una matriz de xx filas por xx columnas donde cada fila contiene un 1 o un 0 dependiendo de si esa noticia tiene la palabra a la que correspondía esa columna.

Texto

Al utilizar una bag of words, contamos la frecuencia con la que salían las distintas palabras en ambos tipos de noticia:





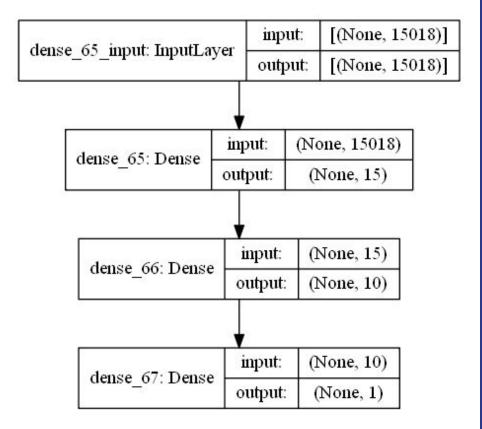
<u>Removimos las stopwords</u> <u>para sacar basura de la</u> bolsa.

La Red

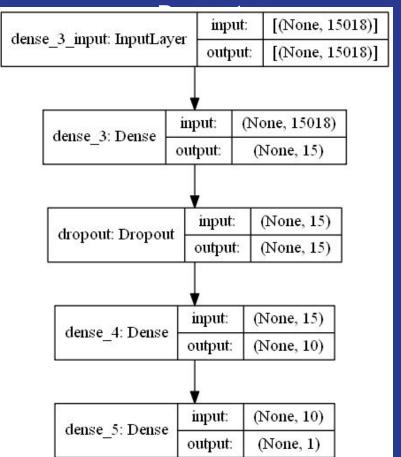
Cosas que fuimos probando:

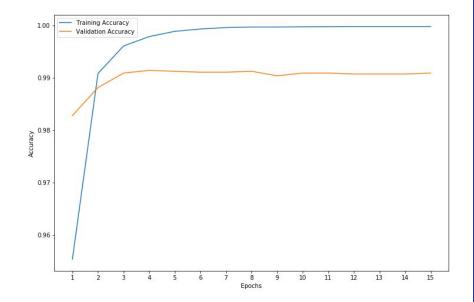
- -Pasarle a la Red Neuronal sólo las palabras vectorizadas para que clasifique
- -Pasarle las palabras vectorizadas + el resto de las variables (meses, subject) y comparar si había diferencia
- -Red neuronal con regularización L1, L2, dropout rate (sin regularizar overfitting)
- -La misma red neuronal con 1 y 2 capas. Nos quedamos con la de una capa
- -Sumamos Keras Classifier, Early Stopping, ReduceLROnPlateau, Randomized Search y cross validamos con 3 folds

Red Neuronal sin callbacks ni regularización

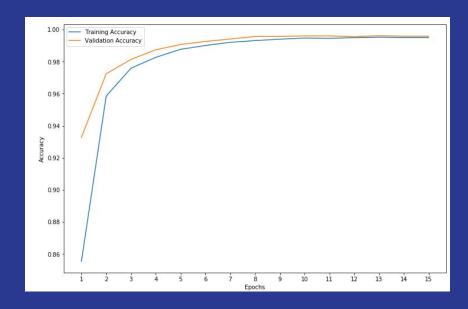


Red Neuronal con regularización y





Accuracy: 99% Loss: 0.044



Accuracy: 99.6% Loss: 0.2014

Modelo 3

Por último probamos un modelo usando:

- Keras Classifier
- Early Stopping
- ReduceLROnPlateau
- Cross validation
- Dropout

Y obtuvimos este resultado.

[85]:		Model	Train Acc	Test Acc	Train Acc - Test Acc
	1	Modelo 1	99.969	99,1212	0.847763
	2	Modelo 2	99.5726	99.6123	-0.039655
	3	Modelo 3	0.995726	0.996898	-0.00117193