Detecting YouTube Comment Spam

Equipo

Emiliano Lara Huerta/A00573433 Karen Gutiérrez Aguilar/A00572511 Galilea Oaxaca Moreno/A00572347

Avance 17 de mayo del 2022

- Lectura de caso: Detecting YouTube comment spam (Pág.51).
 Libro: Python Artificial Intelligence Projects for Beginners
- YouTube, los cuales nos dicen que comentarios contienen spam, y cuáles no, vamos a utilizar varias técnicas de Ciencia de Datos para crear un modelo que nos permita saber con comentarios que no estén clasificados, cuales son Spam y Cuáles no: principalmente usaremos Conut Vectorizer, que ayuda a contar cuántas palabras aparecen dentro de un vector; bolsas de palabras, árboles de decisión y random forest, entre otras cosas.

> Glosario semana 1:

- → **DataSet**: un Dataset o conjunto de datos hace relación (en su versión más simple) a los contenidos de una única tabla de bases de datos donde cada columna de la tabla representa una variable en particular y cada fila representa a un miembro determinado del conjunto de datos.
- → **Scikit-learn:** Scikit-learn es una <u>biblioteca</u> de aprendizaje automático de software libre para el lenguaje de programación Python.
- → **Bolsa de palabras:** o Count Vectorizer, es la herramienta que nos permite separar los comentarios en palabras individuales, convirtiéndolas en vectores.

Problemas que tuvimos:

• El link para abrir la Dataset no funciona bien, es necesario encontrar una diferente a la que sugiere el libro, con la misma temática.

Definición de roles:

Bitácora- Emiliano Lara Huerta Investigación- Karen Gutiérrez Aguilar Trabajo en Python- Galilea Oaxaca Moreno

Definición de horario de trabajo:

- Martes, miércoles y viernes de 11:00 a.m. a 1:00 p.m.
- **Lunes y jueves** de 4:00 a 5:00 p.m.

Para la próxima fecha:

Generaremos la base de datos, verificaremos si existe la librería y en caso de que no sea así, la cambiaremos por otra.

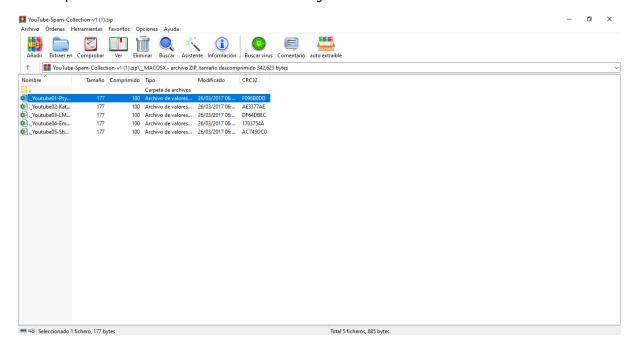
Avance 19 de mayo del 2022

Presentación 19/05/22

Básicamente, para este día resolvimos el problema de los DataSets, y por fin los pudimos descargar.

Avance 23 de mayo del 2022

Para este avance buscamos verificar el funcionamiento de la biblioteca y la base de datos. Pudimos abrir el DataSet, solo tendríamos que revisar los datos para ver cuales son funcionales y cuáles no.



También investigamos algunas librerías que pudiéramos necesitar, para ver si podríamos utilizarlas.

Para la siguiente clase:

- Analizar la lectura del problema para revisar todos los <u>conceptos</u> y <u>procedimientos</u> que no comprendamos.
- Analizar la base de datos, para ver qué elementos sirven y cuales pueden ser omitidos.
- Preparar el entorno y las librerías.

Glosario (análisis de conceptos y procedimientos no comprendidos):

Bags of words: es un modelo en el procesado del lenguaje, que separa las palabras, ignorando su orden en una frase, por lo que parece una "bolsa" que contiene algunas palabras. <u>CountVectorizer</u> es el nombre de esta técnica en <u>scikit-learn.</u>

Vector: un vector, array o arreglo (un identificador que referencia a un grupo de elementos del mismo tipo), es lo que se conoce comúnmente en Python como una lista. Es una estructura de datos utilizada para almacenar múltiples valores en una única variable.

Random forest: Es un algoritmo que analiza posibles resultados de una serie de datos relacionados entre sí. Se comienza con un par de datos, que se van ramificando, para generar clasificaciones, o para la toma de decisiones dependiendo del curso que tomen las ramificaciones del árbol. En Machine Learning, se generan múltiples árboles de decisión, generando de una base de datos un "random forest", que permite tener múltiples opciones de decisiones o clasificaciones para una base de datos.

Split the dataset into training and testing sets: es una técnica que consiste en separar el "dataset", para después, con algunas secciones "entrenarla" en alguna función o proceso y "probarlo" con las otras partes del DataSet. La base de datos se divide en varias partes, para evitar usar los mismos datos para testear y para entrenar.

Cross validation: La validación cruzada o cross-validation es una técnica utilizada para evaluar los resultados de un análisis estadístico y garantizar que son independientes de la partición entre datos de entrenamiento y prueba. Como tenemos 5 DataSets de diferentes videos, comprobaremos con un algoritmo de "Cross validation", el buen funcionamiento del random forest generado del primer "training and test". Usaremos DataSet para entrenar, y uno para testearlos.

Pipeline: en Machine Learning, es la construcción que organiza el flujo de datos, hacia un modelo de aprendizaje automático (o un conjunto de múltiples modelos) y la salida de este. Incluye entrada de datos sin procesar, características, salidas, el modelo de aprendizaje automático y parámetros del modelo, y salidas de predicción. Mejora la confianza en la circulación de datos de un modelo.

TF-IDF: Está es una medida numérica que expresa qué tan relevante es una palabra para un documento en una colección. Esta medida se utiliza comúnmente como un factor de ponderación en la recuperación de información.

ngrams: Un n-grama es una sub secuencia de n elementos de una secuencia dada. Este es usado para distintas áreas del conocimiento como en el estudio del lenguaje natural, en el estudio de las secuencias de genes, etc.

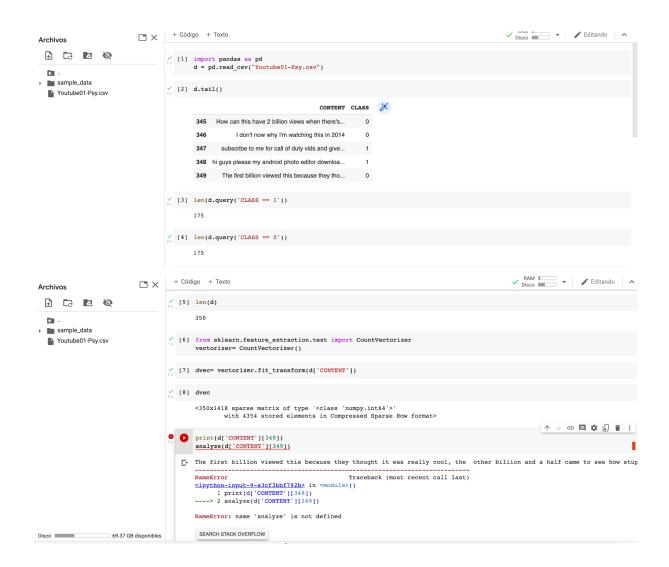
En el estudio del lenguaje natural podríamos construir los n-gramas sobre la base de distintos tipos de elementos como: fonemas, sílabas, palabras, letras, entre otros.

Parameter search feature known as grid search.

Grid searching es un método utilizado en Python para encontrar la mejor combinación posible de hiper parámetros (valores ¿?) en los que el modelo logre la máxima precisión.

Trabajo en la base de datos

Tenemos **5 datasets** con comentarios de diferentes videos; para la primera fase del problema solo ocuparemos una de las cinco, por lo que limpiamos las columnas que no ocupamos (COMMENT ID y DATE) para dejar solo el contenido del <u>comentario y si es spam o no</u>. Ya pudimos **integrar la base de datos en el entorno**, para continuar con los siguientes pasos.



Usamos la plataforma *Google Collab* para poder trabajar en equipo. Nuestro proceso fue el siguiente:

- 1) Importar la librería
- 2) Imprimir los comentarios y limpiar la información

- 3) Sacar el número de comentarios spam y el número de comentarios que no son spam (1 → spam, 0 → no spam)
- 4) Número total de comentarios
- 5) Contar cuantas veces aparece cada palabra y ponerlas en un vector
- 6) 350 filas= 350 comentarios. 1418 palabras
- 7) Tratamos de dividir una frase en cada palabra pero nos sale que la palabra "analyze" no está definida

Avance 30 de mayo del 2022

- **Introducción** de la base de datos a Phyton.
- Contar cuántos de los comentarios son spam y cuántos no.
- Count Vectorizer para contar las <u>palabras de los comentarios</u>, y ponerlas en <u>vectores</u>, que usaremos para entrenar nuestro <u>random</u> <u>forest</u> (algoritmo que analiza posibles resultados de una serie de datos relacionados entre sí).
- Separar el DataSet en set de "training" (300 comentarios) y de "test"
 (50 comentarios). Usamos las palabras de set de entrenamiento para el random forest.
- **Convertimos el DataSet en 80 árboles** que posteriormente al entrenamiento, podremos "probarlos" para revisar su desempeño.

```
in [48]: de pd. read. as pd

in [48]: de pd. read. asyl ("routubed:-hy.csv")

Del. d.tall()

CONTENT (LASS

38) Now can this have 2 billion views when there's...

$ 2
37 subscribe to me for call of daily vide and give...

$ 38 hig one please my surrical plot octive desiron demines...

$ 39 hig one please my surrical plot daily vide and give...

$ 39 hig one please my surrical plot exists of memory.

$ 1011: lend (accept) (CLASS = 2')

$ 1011: lend (accept) (CLASS = 2')

$ 1012: lend (accept) (CLASS = 2')

$ 1013: lend (accept) (CLASS = 2')

$ 1014: lend (accept) (CLASS = 2')

$ 1014: lend (accept) (CLASS = 2')

$ 1014: lend (accept) (CLASS = 2')

$ 1015: lend (accept) (CLASS = 2')

$ 1016: lend (accept) (
```

In [61]: analyze=vectorizer.build_analyzer()

```
In [64]: dshuf=d.sample(frac=1)
In [65]: d_train=dshuff[:300]
Traceback (most recent call last):
  ror: name 'dshuff' is not defined
In [66]: d_train=dshuf[:300]
 In [67]: d_test=dshuf[300:]
 In [68]: d_train_att=vectorizer.fit_transform(d_train['CONTENT'])
In [69]: d_test_att=vectorizer.transform(d_test['CONTENT'])
In [70]: cd_test_label=d_TEST['CLASS']
Traceback (most recent call last):
 File "/var/folders/fp/3_q30w0j7b9dk2020rbhzsfh0000gn/T/ipykernel_40540/3359251530.py", line 1, in <module>
cd_test_label=d_TEST['CLASS']
          r: name 'd_TEST' is not defined
 In [71]: d_test_label=d_test['CLASS']
 In [72]: d_train_att
<300x1276 sparse matrix of type '<class 'numpy.int64'>'
with 3767 stored elements in Compressed Sparse Row format>
 In [73]: d_test_att
<50x1276 sparse matrix of type '<class 'numpy.int64'>'
    with 441 stored elements in Compressed Sparse Row format>
 In [74]: from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
In [75]: clf= RandomForestClassifier(n_estimators=80)
In [76]: clf.fit(d_train_att, d_train_label)
Out[76]: RandomForestClassifier(n_estimators=80)
```

```
In [39]: clf.score(d_test_att, d_test_label)
Out[39]: 0.98
```

Pudimos observar además, que después de este procedimiento nos arrojó un nivel de confianza en el test de 98% (muy bueno).

Avance 2 de junio del 2022

Presentación 30 May - 2 Jun

- Vamos a crear un **Pipeline** para hacer un macro de pasos. El Pipeline incluye entrada de datos sin procesar, características, salidas, el modelo de aprendizaje automático, parámetros del modelo, y salidas de predicción. Mejora la confianza en la circulación de datos de un modelo.
- En el In [48] hay un error, que después sabríamos que ocurrió por no introducir los 5 Data Sets necesarios.

En la presentación además de nuestro código, vemos algunos conceptos que no habían quedado del todo claros: Árboles de decisión, matrix confusión, 80-20 en estadística y validación cruzada:

Presentación 6/06/22

- Después de no incluir los otros DataSets en el código en el avance pasado, esta vez los concatenamos en un solo data frame.
- Para los siguientes pasos todo iba bien, pero al momento de crear el Pipeline con la bolsa de palabras y el random forest classifier, nos dio un resultado diferente al que nos aparece en el libro, por lo que pensamos que era un error. Después sabríamos que a pesar de que el resultado no era el predicho por el libro que consultamos, podíamos continuar con la base de datos.

Para la siguiente clase:

Seguiremos haciendo la base de datos, esperando terminar el código.

```
Console 1/A X

...: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores=cross_val_score(clf, d_train_att, d_train_label, cv=5)
...: print ("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))
...: d= pd.concat([pd.read_csv("Youtube01-Psy.csv"), pd.read_csv("Youtube02-KatyPerry.csv"), pd.read_csv("Youtube002-KatyPerry.csv"), pd.read_csv("Youtube003-LNFAO.csv"), pd.read_csv("Youtube004-Eminem.csv"), pd.read_csv("Youtube005-Shakira.csv")])
...: len(d)
The first billion viewed this because they thought it was really cool, the other billion and a half came to see how stupid the first billion were...
Accuracy: 0.94 (+/- 0.05)
Out[35]: 1956

In [36]: len(d.query('CLASS == 1'))
Out[37]: 951

In [38]: dshuf = d.sample(frac=1)

In [39]: d_content=dshuf['CONTENT']

In [40]: d_label=dshuf['CLASS']

In [41]: from sklearn.pipeline import Pipeline, make_pipeline
```

Avance 9 de junio del 2022

- Clasificación de comentarios como spam o no spam, 2 ejemplos.
- Comprobar la precisión de las respuestas.
- Finalmente terminamos el código; no logramos concluir hasta los últimos pasos, que servían para determinar la confiabilidad del programa, pero al final servía para realizar su propósito..

```
[9]: from sklearn.feature_extraction.text import TfidTransformer
  Traceback (most recent call
           le "/var/folders/fp/3_q30w0j7b9dk2020rbhzsfh0000gn/T/ipykernel_71347/521922831.py", line 1, in <module> from sklearn.feature_extraction.text import TfidTransformer
 ImportError: cannot import name 'TfidTransformer' from 'sklearn.feature_extraction.text' (/Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.site-packages/sklearn/feature_extraction/text.py)
  In [10]: from sklearn.feature_extraction.text import TfidTransformer pipeline2= make_pipeline(CpuntVectorizer(),
TfidfTransformer(norm=None), RandomForestClassifier())
     File "/var/folders/fp/3_q30w0j7b9dk2020rbhzsfn0000gn/T/ipykernel_71347/3921724685.py", line 1
from sklearn.feature_extraction.text import TfidTransformer pipeline2= make_pipeline(CpuntVectorizer(), TfidfTransformer(norm=None
andomForestClassifier())
          taxError: invalid syntax
  In [11]: from sklearn.feature_extraction.text import TfidTransformer pipeline2= make_pipeline(CountVectorizer(),
TfidfTransformer(norm=None), RandomForestClassifier())
  File "/var/folders/fp/3_q30x0j7b9dk2020rbhzsfh0000gn/T/ipykernel_71347/8096393.py", line 1
from sklearn.feature_extraction.text import TfidTransformer pipeline2= make_pipeline(CountVectorizer(), TfidfTransformer(norm=None
RandomForestClassifier())
      ntaxError: invalid syntax
  In [20]: from sklearn.model selection import GridSearchCV
  In [21]: grid_search=GridSearchCV(pipeline2, parameters, n_jobs=-1, verbose=1)
 In [22]: grid_search.fit(d_content, d_label)
Fitting 5 folds for each of 72 candidates, totalling 360 fits
 Traceback (most recent call last):
File "/Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/joblib/externals/loky/process_executor.py", line 436, in
Traceback (most recent call last):
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/joblib/externals/loky/process_executor.py", line 436, in _process_worker
    r = call_item()
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/joblib/externals/loky/process_executor.py", line 288, in _call_ return self.fn(*self.args, ***self.kwargs)
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/joblib/parallel_backends.py", line 595, in _call_ return self.func(*args, ***kwargs)
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/joblib/parallel.py", line 262, in _call_ return [func(*args, ***kwargs)
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/joblib/parallel.py", line 262, in call_ return [func(*args, ***kwargs)
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/sklearn/utils/fixes.py", line 222, in _call_ return self.function(*args, ***kwargs)
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/sklearn/model_selection/_validation.py", line 586, in _fit_and_soccention = estimator.set_params(**cloned_parameters)
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/sklearn/pipeline.py", line 150, in set_params self._set_params('steps', **kwargs)
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/sklearn/utils/metaestimators.py", line 54, in _set_params super().set_params(**yarams)
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/sklearn/base.py", line 230, in set_params
    File "\Users/galioaxaca/opt/anaconda3/lib/parameter %s for estimator %s: '
    ValueError: Invalid parameter countvectorizer_m
  In [23]: print("Best score: %0.3f" % grid_search.best_score_)
Traceback (most recent call last):
      File "/var/folders/fp/3_q30w0j7b9dk2020rbhzsfh0000gn/T/ipykernel_71347/3604662991.py", line 1, in <module>
    print("Best score: %0.3f" % grid_search.best_score_)
               buteError: 'GridSearchCV' object has no attribute 'best_score_'
 In [24]: print("Best score: %0.3f" % grid_search.best_score_) print ("Best parameters set:")
best_parameters=grid_search.best_estimator_.get_params() for param_name in sorted(parameters.keys()): print("\t%s: %r" % (param_name, best_parameters[param_name]))
File "\var/folders/fp/3_q30w0j7b9dk2020rbhzsfh0000gn/T/ipykernel_71347/2451716492.py", line 1
    print("Best score: %0.3f" % grid_search.best_score_) print ("Best parameters set:")
best_parameters=grid_search.best_estimator_.get_params() for param_name in sorted(parameters.keys()): print("\t%s: %r" % (param_name, best_parameters[param_name]))
                             invalid syntax
   In [25]:
```

Conclusiones personales:

Galilea: este proyecto me ayudó a entender mejor todas los códigos que habíamos visto en clase. Al verlos de manera práctica en un ejercicio aplicado en una plataforma con la que estoy familiarizada (Youtube en este caso), pude entender para qué servía cada paso. También investigar las definiciones de ciertos términos, me ayudó a complementar mi aprendizaje sobre este tema.

Mi conclusión es que aunque al principio pensaba que programación no me iba a servir para mi carrera, hoy me doy cuenta de que estaba mal. Programación puede servir en distintas áreas laborales.

Emiliano: me ayudó a poner en práctica las fases para realizar un proyecto de Ciencia de Datos en equipo; me gusto poder elegir entre varias opciones de proyectos, para desarrollar el que mejor fuera con mis intereses. Se nos presentaron muchos retos y problemas, que al final pudimos resolver trabajando de la mano con los otros equipo de mis compañeros y haciendo investigación propia, por lo que me di cuenta que un proyecto de datos, en general puede resolverse con ayuda de una comunidad, sin necesidad de ser completos expertos en la materia.

Con un proyecto así, además aprendimos un montón de conceptos, herramientas y trucos que fueron necesarios o facilitaron mucho nuestro trabajo. Me resultó muy útil para desarrollar proyectos en los que quieras clasificar cosas dependiendo de lo que está escrito sin necesidad de revisar y leer todo un documento o una base de datos.

Karen:

Este proyecto me gustó y me ayudó mucho a poder aplicar mis conocimientos adquiridos en clase en un problema de la vida real. Fue un proyecto muy completo, un proyecto en el que aprendí no solo códigos de programación en Python, sino también nueva terminología y conceptos sobre la ciencia de datos que me permitieron comprender completamente nuestro problema y que se que me serán muy útiles en un futuro.

En conclusión, salgo de esta clase contenta, sabiendo que adquirí muchos nuevos conocimientos que me sumarán mucho tanto a mi vida laboral como a mi vida personal.