Examen de Simulacion

Nombre Edison Huñaizaca

• Diseñe y desarrolle un modelo y/o script que permita simular el siguiente caso real: • Obtener datos de tendencia de twitter o facebook, para ello se puede obtener a través del API [4]. • Title: Titulo del Post/Twitter • Word count: la cantidad de palabras del artículo, • # of Links: los enlaces externos que contiene, • # of comments: cantidad de comentarios, • # Shares: compartidos. • HashTag • Etc.

En base a ello, se pretende proponer y generar una predicción de cuántas veces será compartido un post/twitter utilizando regresión [2].

 Posteriormente se debe seguir un procesos de votación de eventos discretos que se describe a continuación: · Tomar los resultados de la regresión para la selección del candidato. · Se tiene una tendencia del 90% de personas que realizan el proceso de elección dentro del Ecuador. • Dentro del procesos se tiene que alrededor del 5% - 10% votan nulo. · Solo se va a tener en cuanta las elecciones de los asambleístas por el Azuay. Las personas solo tiene un recinto electoral para realizar el proceso. · Las personas solo pueden realizar un proceso de elección por asambleísta del Azuay. • La persona se acerca a la mesa electoral y hacen fila en caso de ser necesario. • Realiza el voto en un tiempo aleatorio de un partido especifico. · La persona recibe su certificado votación. · La persona sale del recinto electoral. · Finalmente generar una grafica de las personas que votaron y los asambleístas electos. • El proceso de simulación desarrollado deberá considerar los siguientes aspectos: « Se debe establecer un modelo basado en modelos matemáticos y probabilísticos para la predicción del numero de veces que se compartirá o la tendencia electoral basada en redes sociales. • El programa deberá generar gráficas que indiquen la ecuación matemática y probabilística de tendencias de votaciones. • Deben calcularse las siguientes métricas del sistema de simulación de eventos discretos: • Total de de personas que realizaron el proceso de votación. • Asambleístas ganadores. • El tiempo promedio de espera.

Desarrollo:

Para el desarollo de este travajo se debe primero instalar la libreria tweepy:

```
In [2]: !pip install tweepy
```

```
Collecting tweepy
  Downloading tweepy-3.9.0-py2.py3-none-any.whl (30 kB)
Requirement already satisfied: requests[socks]>=2.11.1 in c:\users\59398\anacon
da3\lib\site-packages (from tweepy) (2.24.0)
Requirement already satisfied: six>=1.10.0 in c:\users\59398\anaconda3\lib\site
-packages (from tweepy) (1.15.0)
Collecting requests-oauthlib>=0.7.0
  Downloading requests oauthlib-1.3.0-py2.py3-none-any.whl (23 kB)
Requirement already satisfied: urllib3!=1.25.0,!=1.25.1,<1.26,>=1.21.1 in c:\us
ers\59398\anaconda3\lib\site-packages (from requests[socks]>=2.11.1->tweepy)
(1.25.11)
Requirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in c:\users\59398\anaconda3\l
ib\site-packages (from requests[socks]>=2.11.1->tweepy) (2020.6.20)
Requirement already satisfied: chardet<4,>=3.0.2 in c:\users\59398\anaconda3\li
b\site-packages (from requests[socks]>=2.11.1->tweepy) (3.0.4)
Requirement already satisfied: idna<3,>=2.5 in c:\users\59398\anaconda3\lib\sit
e-packages (from requests[socks]>=2.11.1->tweepy) (2.10)
Requirement already satisfied: PySocks!=1.5.7,>=1.5.6; extra == "socks" in c:\u
sers\59398\anaconda3\lib\site-packages (from requests[socks]>=2.11.1->tweepy)
(1.7.1)
Collecting oauthlib>=3.0.0
  Downloading oauthlib-3.1.0-py2.py3-none-any.whl (147 kB)
Installing collected packages: oauthlib, requests-oauthlib, tweepy
Successfully installed oauthlib-3.1.0 requests-oauthlib-1.3.0 tweepy-3.9.0
```

luego se prosede a la extraccion de los datos de tweeter en espesial los tewets,el numero de compartidos ,el numero de retweets para poder luego ser analisados

```
In [2]: #importacion de libreias nesesarias para laextracion de datos
        import tweepv
        # General:
        import tweepy
                                # Para consumir la API de Tweeter
        import pandas as pd  # Para análisis de datos
import numpy as np  # Para cálculo numérico
        # Para visualización con gráficos:
        from IPython.display import display
        import matplotlib.pyplot as plt
        import seaborn as sns
        %matplotlib inline
        # Importacion de las libreias nesesarias para la regresion
        import seaborn as sb
        %matplotlib inline
        from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
        from matplotlib import cm
        plt.rcParams['figure.figsize'] = (16, 9)
        plt.style.use('ggplot')
        from sklearn import linear model
        from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score
            # Esto nos permite usar las claves como variables
        # Configuración de la API:
        def twitter_setup():
            CONSUMER_KEY = "g1HDaYrJEggedusIjh6DNrl"
            CONSUMER SECRET = "YoLCBkB2aZ3kCUgr@Riv1eboB2UwVbONbTE1AJdh3kOWA"
            ACCESS_TOKEN = "1302131015671809-ToiX7JewQWr8DhXsQYrAEwNfWvzkGI"
            ACCESS_SECRET = "69XYnUCo4RYRHeh3bK9pBk828d3vZhh4hYhtNLS"
            # Autenticación y acceso usando claves:
            auth = tweepy.OAuthHandler(CONSUMER_KEY, CONSUMER SECRET)
            auth.set access token(ACCESS TOKEN, ACCESS SECRET)
            # Retornar API con autenticación:
            api = tweepy.API(auth)
            return api
        # Creamos un objeto extractor:
        extractor = twitter_setup()
        # Creamos una lista de tweets:
        tweets = extractor.user timeline(screen name="@CNEAzuay", count=1000)
        # Creamos una dataframe de pandas:
        data = pd.DataFrame(data=[tweet.text for tweet in tweets], columns=['Tweets']);
        # Dibujamos los 10 primeros elementos del dataframe:
        display(data.head(10))
        # Añadimos los datos relevantes:
        data['longitud'] = np.array([len(tweet.text) for tweet in tweets])
        data['ID'] = np.array([tweet.id for tweet in tweets])
        data['Fecha'] = np.array([tweet.created at for tweet in tweets])
        data['Fuente'] = np.array([tweet.source for tweet in tweets])
        data['Likes'] = np.array([tweet.favorite_count for tweet in tweets])
```

```
data['RTs'] = np.array([tweet.retweet count for tweet in tweets])
# Mostramos los n primeros elementos del dataframe:
display(data.head(100))
# Sacamos la media de las longitudes:
mean = np.mean(data['longitud'])
print("La longitud media de los tweets: {}".format(mean))
# Sacamos el tweet con más "Me gusta" y el más retuiteado:
fav_max = np.max(data['Likes'])
rt_max = np.max(data['RTs'])
fav = data[data.Likes == fav_max].index[0]
rt = data[data.RTs == rt max].index[0]
# Creamos las series temporales de datos de los tweets:
tlen = pd.Series(data=data['longitud'].values, index=data['Fecha'])
tfav = pd.Series(data=data['Likes'].values, index=data['Fecha'])
tret = pd.Series(data=data['RTs'].values, index=data['Fecha'])
# Variación de las longitudes de tweets con el tiempo:
tlen.plot(figsize=(16,4), color='r');
# Visualización de Me gusta vs Retuits:
tfav.plot(figsize=(16,4), label="Me gusta", legend=True)
tret.plot(figsize=(16,4), label="Retuits", legend=True);
# Obtener todas las fuentes posibles:
fuentes = []
for fuente in data['Fuente']:
   if fuente not in fuentes:
        fuentes.append(fuente)
# Imprimir la lista de fuentes:
print("Creación de fuentes de contenido:")
for fuente in fuentes:
    print("* {}".format(fuente))
# Creamos un vector numpy mapeado a las etiquetas:
percent = np.zeros(len(fuentes))
for fuente in data['Fuente']:
   for indice in range(len(fuentes)):
        if fuente == fuentes[indice]:
            percent[indice] += 1
            pass
percent /= 100
# Gráfico de tarta:
tarta = pd.Series(percent, index=fuentes, name='Fuentes')
tarta.plot.pie(fontsize=11, autopct='%.2f', figsize=(6, 6));
```

Tweets

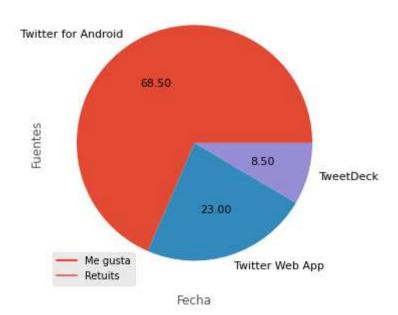
0	RT @cnegobec: IMPORTANTE Consejo Nacional El
1	RT @LuisVerdesotoo1: Los invito a leer la entr
2	#CNEInforma Bajo medidas de bioseguridad cap
3	RT @LuisVerdesotoo1: El Protocolo para la Prev
4	[VIDEO] ▶ Cinco organizaciones sociales y tre
5	RT @cnegobec: BOLETÍN CNE convoca al Cuarto
6	[BOLETÍN] 🦠 Cinco organizaciones sociales y t
7	RT @complicefm: Dialogamos en #MásNoticias con
8	RT @DianaAtamaint: Lamento profundamente el fa
9	RT @cnegobec: ¡Excelente sábado! Te invitamos

	Tweets	longitud	ID	Fecha	Fuente	Likes	RTs
0	RT @cnegobec: IMPORTANTE Consejo Nacional El	123	1340739203215347713	2020-12- 20 19:21:50	Twitter for Android	0	98
1	RT @LuisVerdesotoo1: Los invito a leer la entr	140	1340644995896905729	2020-12- 20 13:07:29	Twitter for Android	0	6
2	#CNEInforma Bajo medidas de bioseguridad cap	140	1340644936203513856	2020-12- 20 13:07:15	Twitter for Android	2	1
3	RT @LuisVerdesotoo1: El Protocolo para la Prev	140	1340492490282045441	2020-12- 20 03:01:29	Twitter for Android	0	29
4	[VIDEO] ▶ Cinco organizaciones sociales y tre	121	1340412332195930115	2020-12- 19 21:42:58	Twitter for Android	2	4
95	#CNEInforma En Azuay se seleccionaron 13.559	140	1339318790820081672	2020-12- 16 21:17:37	Twitter Web App	0	0
96	RT @CCInoticias: En Azuay organizaciones polít	140	1339306906150690817	2020-12- 16 20:30:24	Twitter Web App	0	2
97	RT @CCInoticias: Se registra la primera organi	140	1339306813586550784	2020-12- 16 20:30:02	Twitter Web App	0	1
98	RT @elmercurioec: Esta manaña, representantes	139	1339305492473147400	2020-12- 16 20:24:47	Twitter Web App	0	4
99	RT @elmercurioec: Pasado mañana termina el pla	140	1339305280782430208	2020-12- 16 20:23:56	Twitter Web App	0	3

100 rows × 7 columns

La longitud media de los tweets: 139.07 Creación de fuentes de contenido:

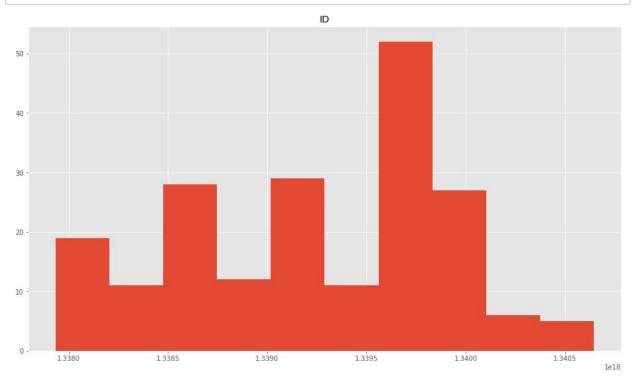
- * Twitter for Android
- * Twitter Web App
- * TweetDeck



Primero comprovamos cuantos datos emos extraido

In [3]: data.shape
Out[3]: (200, 7)

luego se prosede a graficar los datos

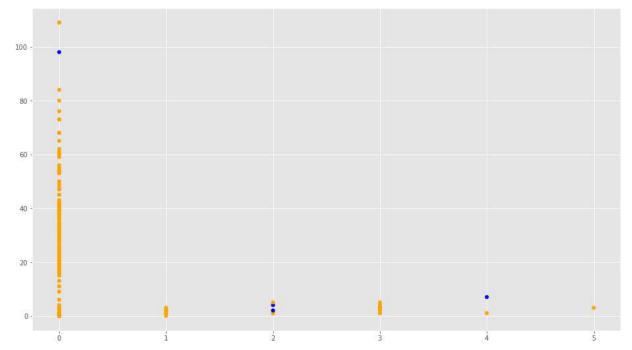


```
In [16]: #vamos a Visualizar los datos de entrada
    colores=['orange','blue']
    tamanios=[30,60]

f1 = data['Likes'].values
    f2 = data['RTs'].values

# Vamos a pintar en 2 colores los puntos por debajo de la media de Cantidad de Potasignar=[]
    for index, row in data.iterrows():
        if(row['longitud']>130):
            asignar.append(colores[0])
        else:
            asignar.append(colores[1])

plt.scatter(f1, f2, c=asignar, s=tamanios[0])
    plt.show()
```

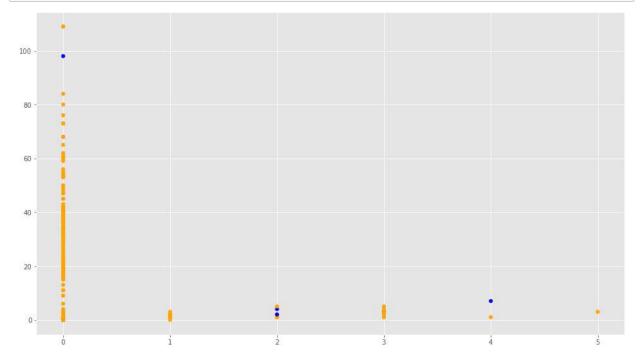


```
In [17]: filtered_data = data[(data['Likes'] <= 3500) & (data['RTs'] <= 80000)]

f1 = filtered_data['Likes'].values
    f2 = filtered_data['RTs'].values

# Vamos a pintar en colores los puntos por debajo y por encima de la media de Car
asignar=[]
for index, row in filtered_data.iterrows():
    if(row['longitud']>130):
        asignar.append(colores[0])
    else:
        asignar.append(colores[1])

plt.scatter(f1, f2, c=asignar, s=tamanios[0])
plt.show()
```



```
In [18]: # Veamos como cambian los valores una vez filtrados
filtered_data.describe()
```

Out[18]:

	longitud	ID	Likes	RTs
count	200.000000	2.000000e+02	200.000000	200.000000
mean	139.070000	1.339250e+18	0.315000	25.430000
std	2.864634	6.658043e+14	0.859926	22.629307
min	121.000000	1.337947e+18	0.000000	0.000000
25%	139.000000	1.338662e+18	0.000000	2.750000
50%	140.000000	1.339305e+18	0.000000	23.000000
75%	140.000000	1.339752e+18	0.000000	38.000000
max	140.000000	1.340739e+18	5.000000	109.000000

Secalculan los valores de error coeficiente para asi poder crear la reccta en base alos tewets y los retwet que tiene

```
In [20]: # Creamos el objeto de Regresión Linear
         regr = linear_model.LinearRegression()
         # Entrenamos nuestro modelo
         regr.fit(X_train, y_train)
         # Hacemos las predicciones que en definitiva una línea (en este caso, al ser 2D)
         y pred = regr.predict(X train)
         # Veamos los coeficienetes obtenidos, En nuestro caso, serán la Tangente
         print('Coefficients: \n', regr.coef )
         # Este es el valor donde corta el eje Y (en X=0)
         print('Independent term: \n', regr.intercept_)
         # Error Cuadrado Medio
         print("Mean squared error: %.2f" % mean_squared_error(y_train, y_pred))
         # Puntaje de Varianza. El mejor puntaje es un 1.0
         print('Variance score: %.2f' % r2_score(y_train, y_pred))
         Coefficients:
          [-9.77941626]
```

Grafica dela regresion lineal

Variance score: 0.14

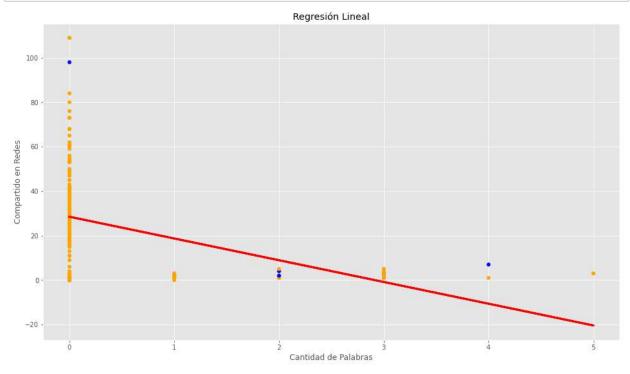
Mean squared error: 439.16

Independent term:
 28.510516122455915

```
In [21]: plt.scatter(X_train[:,0], y_train, c=asignar, s=tamanios[0])
    plt.plot(X_train[:,0], y_pred, color='red', linewidth=3)

    plt.xlabel('Cantidad de Palabras')
    plt.ylabel('Compartido en Redes')
    plt.title('Regresión Lineal')

    plt.show()
```



```
In []: Luego se intenta ver la tendencia por palabras, según nuestro modelo, hacemos:
In [21]: y_Dosmil = regr.predict([[1]])
    print(int(y_Dosmil))
```

18

Conclucion

se puede desir que aun falta mas informacion debido a que las eleciones recien comiensa nose puede sacar muchos datos pero tambien se puede desir que la tendensia va en desenso y existe poco interes

Bibliografia

[1] https://www.aprendemachinelearning.com/regresion-lineal-en-espanol-con-python/ (https://www.aprendemachinelearning.com/regresion-lineal-en-espanol-con-python/) [2] https://www.youtube.com/watch?v=PUgPAM5Ect8 (https://www.youtube.com/watch?

v=PUgPAM5Ect8) [3] https://realpython.com/twitter-bot-python-tweepy/
(https://realpython.com/twitter-bot-python-tweepy/) [4] https://twitter.com/CNEAzuay
(https://twitter.com/CNEAzuay)

In []:	:	
T. 1 .	•	