PROY-NB03-TWEETS

December 9, 2018

1 Proyecto final. Datamining.

1.0.1 Análisis tweets UEFA Champions League Final 2018

1.0.2 Participantes:

Gonzalo de las Heras de Matías - Jorge de la Fuente Tagarro - Alejandro Amarillas Cámara - Sergio Sampio Balmaseda.

1.0.3 Notebook (3/4). Análisis de sentimiento.

1.0.4 Objetivo del notebook:

Este notebook analiza el texto de los distintos tweets.

Librerias

```
In [1]: import pandas as pd
    import numpy as np
    import matplotlib
    import matplotlib.pyplot as plt
    import gmaps
    import gmaps.datasets
    import gmaps.geojson_geometries
    from collections import Counter
    from Library.Apriori import APriori
    from wordcloud import WordCloud, STOPWORDS

pd.options.display.max_colwidth = 500
    gmaps.configure(api_key="AIzaSyChafUDbOORYZ7y7wsZKhgslvQXSDudURQ")
```

Carga de datos

Desgranamos la hora de cada tweet para poder agrupar más fácilmente.



title

Eliminamos 61 registros que son antes del partido a una hora distanciada de la hora del partido.

2 1.- Mapa de palabras más usadas

Creamos un mapa de palabras con aquellas más usadas.

```
background_color="white",
                        max_font_size=150,
                        relative_scaling=0.5,
                        colormap=matplotlib.cm.Blues_r,
                        normalize_plurals=True).generate_from_frequencies(frecuenciaPala
 # Mostramos el mapa de palabras.
 plt.figure(figsize=(20,10))
 plt.imshow(wordcloud, interpolation="bilinear")
 plt.axis("off")
 plt.tight_layout(pad=0)
 plt.show()
                            cristianostil
               tirst
    play
                   ans
                                 fucking
B
D
                                know
```

En un principio, podemos pensar que sobre el tema más comentado fueron los errores de Karius, portero del Liverpool, al ser el jugador que más determinó la final. No obstante, aunque se ha hablado mucho sobre él, no es el que más. Según vemos en el mapa de palabras, se ha hablado más de la espectacular chilena de Gareth Bale, pero sobre todo, del encontronazo entre Ramos y Salah. Los tweeteros consideran que el encontronazo y posterior lesión de Salah es mucho más determinante que los errores de Karius. Es por ello que vemos en el mapa palabras relacionadas con la lesión: salah, ramos, sergio, injured, shoulder, dislocated, dirty, fucking, hate. Algunas de las palabras incluso son ofensivas hacia Sergio Ramos al considerar que fue una lesión intencionada.

3 2.- Sentimientos

Vamos a analizar los sentimientos a lo largo del partido para ver su evolución y así entender el comportamiento de los tweeteros.

Agrupamos por cada minuto de juego para saber la cantidad de comentarios positivos y negativos por cada uno de ellos.

```
In [6]: sentimientos = Datos.pivot_table(index=['hour', 'min'], columns='sentimiento_tipo', ag
        sentimientos = sentimientos.reset_index()
        sentimientos.head()
Out[6]: sentimiento_tipo hour
                                       NEGATIVE
                                                 NEUTRAL
                                                           POSITIVE
                                 min
        0
                             20
                                  45
                                             12
                                                     170
                                                                 74
        1
                             20
                                  46
                                            196
                                                     1820
                                                                838
        2
                             20
                                            203
                                                                839
                                  47
                                                     1685
        3
                                            290
                                                                872
                             20
                                  48
                                                     1495
        4
                             20
                                  49
                                            253
                                                     1430
                                                                817
```

Creamos una nueva tabla con toda la información anterior.

```
In [7]: sentimientos["hora_str"] = ""
        sentimientos["hora"] = ""
        for index, row in sentimientos.iterrows():
            if row["min"] < 10:</pre>
                minutos = "0" + str(row["min"])
            else:
                minutos = str(row["min"])
            sentimientos.loc[index, "hora_str"] = str(row["hour"]) + ":" +minutos
            sentimientos.loc[index, "hora"] = str(row["hour"]) + ":" + minutos + ":00"
        sentimientos["hora_dt"] = pd.to_datetime(sentimientos["hora"], format="%H:%M:%S")
        sentimientos.head()
Out[7]: sentimiento_tipo hour min NEGATIVE NEUTRAL POSITIVE hora_str
                                                                                 hora \
                                                                      20:45
                            20
                                  45
                                            12
                                                    170
                                                               74
                                                                             20:45:00
        1
                            20
                                  46
                                           196
                                                   1820
                                                              838
                                                                      20:46 20:46:00
        2
                            20
                                  47
                                           203
                                                   1685
                                                              839
                                                                      20:47 20:47:00
                                           290
                                                                      20:48 20:48:00
        3
                            20
                                  48
                                                   1495
                                                              872
                            20
                                  49
                                           253
                                                   1430
                                                              817
                                                                      20:49 20:49:00
        sentimiento_tipo
                                      hora_dt
                         1900-01-01 20:45:00
        1
                         1900-01-01 20:46:00
        2
                         1900-01-01 20:47:00
        3
                         1900-01-01 20:48:00
        4
                         1900-01-01 20:49:00
```

3.1 2.1.- Primera parte

En la primera parte el evento más significativo es la lesión de Salah tras el choque con Sergio Ramos sobre el minuto 30 de partido.

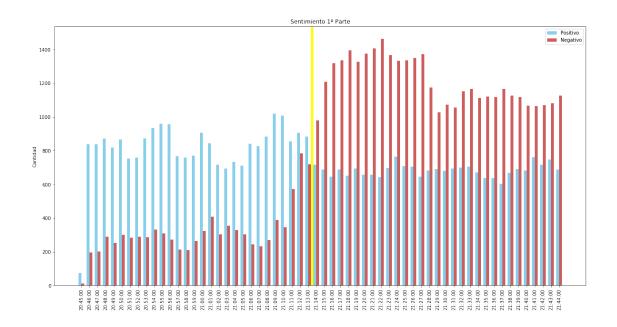
Filtramos la tabla de datos.

```
Out[8]: sentimiento_tipo hour min NEGATIVE NEUTRAL POSITIVE hora_str
                                                                                 hora \
                                  45
                                                    170
                                                               74
                                                                      20:45 20:45:00
                            20
                                            12
        1
                            20
                                 46
                                           196
                                                   1820
                                                              838
                                                                      20:46 20:46:00
        2
                            20
                                  47
                                           203
                                                              839
                                                                      20:47 20:47:00
                                                   1685
        3
                            20
                                  48
                                           290
                                                   1495
                                                              872
                                                                      20:48 20:48:00
        4
                            20
                                           253
                                                              817
                                                                      20:49 20:49:00
                                  49
                                                   1430
        sentimiento_tipo
                                      hora_dt
                         1900-01-01 20:45:00
        1
                         1900-01-01 20:46:00
        2
                         1900-01-01 20:47:00
        3
                         1900-01-01 20:48:00
        4
                         1900-01-01 20:49:00
```

Creamos una tabla para observar la variación del sentimiento durante la primera parte.

```
In [9]: # Preparamos la gráfica.
  ind = np.arange(len(primeraParte))
  ancho = 0.35
  fig, ax = plt.subplots(figsize=(20, 10))
  rects1 = ax.bar(ind - ancho/2, primeraParte["POSITIVE"], ancho, color='SkyBlue', labelerects2 = ax.bar(ind + ancho/2, primeraParte["NEGATIVE"], ancho, color='IndianRed', labelex.set_ylabel('Cantidad')
  ax.set_title('Sentimiento 1ž Parte')
  ax.set_xticks(ind)
  ax.set_xticklabels(primeraParte["hora"])
  plt.axvline(x=28.5, color="yellow",linewidth=5)
  ax.legend()
  plt.xticks(rotation=90)

# Mostramos la gráfica.
  plt.show()
```



La línea amarilla indica el momento en el que se lesionó Salah.

Observamos como después de la lesión de Salah, los comentarios negativos se disparan. Imprimimos algunos de estos comentarios.

Los comentarios negativos hacia Ramos continúan mucho después. Los aficionados se mostraron muy enfadados con el suceso.

3.2 2.2.- Segunda parte

62

63

64

ax.set_ylabel('Cantidad')

En la segunda parte los eventos más significativos son:

```
<1i>>21:50. Min. 50. Gol de Benzema. Error de Karius.
<1i>>21:54. Min. 54. Gol de Mané.
<1i>>22:03. Min. 63. Gol de Bale. Chilena
22:09. Min. 69. Palo del Liverpool.
<1i>>22:23. Min. 83. Gol de Bale. Error de Karius.
  Filtramos la tabla de datos.
In [12]: segundaParte = sentimientos[sentimientos["hora_dt"] >= "1900-01-01 21:45:00"]
        segundaParte.head()
Out[12]: sentimiento_tipo hour min NEGATIVE NEUTRAL POSITIVE hora_str
                                                                               hora
        60
                            21
                                 45
                                         1202
                                                   991
                                                             685
                                                                    21:45
                                                                           21:45:00
        61
                            21
                                 46
                                         1118
                                                  1043
                                                             712
                                                                    21:46
                                                                           21:46:00
        62
                            21
                                 47
                                         1106
                                                             773
                                                                    21:47
                                                  1007
                                                                           21:47:00
        63
                                                                    21:48 21:48:00
                            21
                                 48
                                         1079
                                                  1027
                                                             776
        64
                            21
                                 49
                                         1083
                                                  1012
                                                             789
                                                                    21:49 21:49:00
        sentimiento_tipo
                                     hora_dt
                         1900-01-01 21:45:00
        61
                         1900-01-01 21:46:00
```

Creamos una tabla para observar la variación del sentimiento durante la segunda parte.

1900-01-01 21:47:00

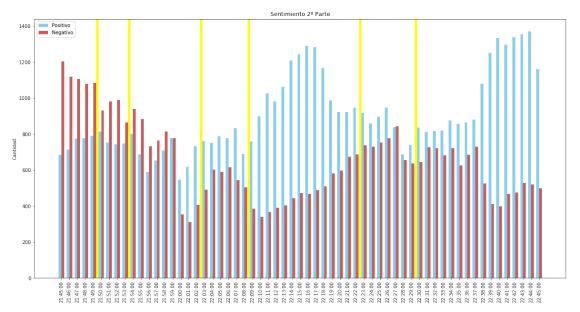
1900-01-01 21:48:00

1900-01-01 21:49:00

```
In [13]: # Preparamos la gráfica.
    ind = np.arange(len(segundaParte))
    ancho = 0.35
    fig, ax = plt.subplots(figsize=(20, 10))
    rects1 = ax.bar(ind - ancho/2, segundaParte["POSITIVE"], ancho, color='SkyBlue', laber
    rects2 = ax.bar(ind + ancho/2, segundaParte["NEGATIVE"], ancho, color='IndianRed', larax.set_xticklabels(primeraParte["hora"])
    plt.axvline(x=4.5, color="yellow",linewidth=5)
    plt.axvline(x=8.5, color="yellow",linewidth=5)
    plt.axvline(x=17.5, color="yellow",linewidth=5)
    plt.axvline(x=23.5, color="yellow",linewidth=5)
    plt.axvline(x=37.5, color="yellow",linewidth=5)
    plt.axvline(x=44.5, color="yellow",linewidth=5)
    plt.axvline(x=44.5, color="yellow",linewidth=5)
```

```
ax.set_title('Sentimiento 2ž Parte')
ax.set_xticks(ind)
ax.set_xticklabels(segundaParte["hora"])
ax.legend()
plt.xticks(rotation=90)

# Mostramos la gráfica.
plt.show()
```



La líneas amarillas indican:

5

```
Gol de Benzema. Error de Karius.
Gol de Mané.
Gol de Bale. Chilena
Palo del Liverpool.
Gol de Bale. Error de Karius.
Fin del partido.
```

A continuación, analizamos el comportamiento de los tweeteros con respecto a cada evento.

3.2.1 2.2.1.- Min. 50. 21:50. Gol de Benzema. Error de Karius.

between ulrich karius will turn a season shit legenda:

```
karius free
goooaaal real madrid liverpool benzema blocks karius throw and ro
```

24 direct goooooooooool benzema karius takes out with a bad hand golepa foot of t

Los tweets van en contra de Karius.

3.2.2 2.2.2. Min. 54. 21:54. Gol de Mané.

Predominan los comentarios negativos. En los tweets la gente se acuerda del incidente entre Ramos y Salah.

3.2.3 2.2.3.- Min. 60. 22:00. Gol de Bale. Chilena

```
In [16]: comentarios_neg = pd.DataFrame(Datos[(Datos["hour"] == 22) & (Datos["min"] == 10) & \
                                               (Datos["sentimiento_tipo"] == "NEGATIVE")]["text
                                              .reset_index(drop=True)
         comentarios_neg[(comentarios_neg["texto_traducido"].str.contains("bale")) |
                        (comentarios_neg["texto_traducido"].str.contains("karius"))].head()
Out [16]:
                                         texto_traducido
         3
                                 omfg wtf was tht bale\n
         10 hate say but damn bale that was incredible
         11
                       that ridiculous from gareth bale
         13
                                 holy shit bale why why
         20
                                      chuffin hell bale
```

Predominan los comentarios negativos. Los tweets se clasifican como negativos porque claman contra el gol de Bale. Implicitamente reconocen que es un gran gol.

3.2.4 2.2.4.- Min. 83. 22:23. Gol de Bale. Error de Karius.

```
Out[17]:
                                                                                    texto_tradu
                                 does there need match fixing investigation karius just that si
                                                                        karius shit part lmaooo
         1
         8
                                               karius just emphatically ended his career disas
         9
                                                                       I just feel sorry for ka
                                                              where fuck did they find that kar
         10
         12
                       all human and all make mistakes but karius has made enough for all toni;
         15
                                             karius career is likely to be finished first poor
                                                        sure karius wants crawl into hole and d
         28
         29
            karius with night forget but hats off gareth bale for coming off the bench score
         32
                                 somebody tell karius not playing sunday league football\nbloo
```

Predominan los comentarios negativos. Una vez más, los tweets van en contra de Karius.

4 3.- Comparativa Ramos/Salah, Bale y Karius

Obtenemos los datos necesarios

```
In [18]: # Sergio ramos
         ramos = pd.DataFrame(Datos[(Datos["texto_traducido"].str.contains("sergio")) |
                        (Datos["texto_traducido"].str.contains("ramos")) |
                        (Datos["texto_traducido"].str.contains("salah"))]) \
                         .reset_index(drop=True)
         ramos[['hour','min', 'sentimiento_tipo']]
         ramos = ramos.pivot_table(index=['hour', 'min'], columns='sentimiento_tipo', aggfunc=
         ramos = ramos.reset_index()
         ramos["hora_str"] = ""
         ramos["hora"] = ""
         for index, row in ramos.iterrows():
             if row["min"] < 10:</pre>
                 minutos = "0" + str(row["min"])
             else:
                 minutos = str(row["min"])
             ramos.loc[index, "hora_str"] = str(row["hour"]) + ":" +minutos
             ramos.loc[index, "hora"] = str(row["hour"]) + ":" + minutos + ":00"
         ramos["hora_dt"] = pd.to_datetime(ramos["hora"], format="%H:%M:%S")
         # Bale
         bale = pd.DataFrame(Datos[(Datos["texto_traducido"].str.contains("bale")) |
                        (Datos["texto_traducido"].str.contains("gareth"))]) \
                         .reset_index(drop=True)
         bale[['hour','min', 'sentimiento_tipo']]
         bale = bale.pivot_table(index=['hour', 'min'], columns='sentimiento_tipo', aggfunc='s
         bale = bale.reset_index()
         bale["hora_str"] = ""
         bale["hora"] = ""
         for index, row in bale.iterrows():
```

if row["min"] < 10:</pre>

```
minutos = "0" + str(row["min"])
             else:
                 minutos = str(row["min"])
             bale.loc[index, "hora_str"] = str(row["hour"]) + ":" +minutos
             bale.loc[index, "hora"] = str(row["hour"]) + ":" + minutos + ":00"
         bale["hora_dt"] = pd.to_datetime(bale["hora"], format="%H:%M:%S")
         # Karius
         karius = pd.DataFrame(Datos[(Datos["texto_traducido"].str.contains("karius")) |
                        (Datos["texto_traducido"].str.contains("loris"))]) \
                         .reset_index(drop=True)
         karius[['hour','min', 'sentimiento_tipo']]
         karius = karius.pivot_table(index=['hour', 'min'], columns='sentimiento_tipo', aggfun-
         karius = karius.reset_index()
         karius["hora_str"] = ""
         karius["hora"] = ""
         for index, row in karius.iterrows():
             if row["min"] < 10:</pre>
                 minutos = "0" + str(row["min"])
             else:
                 minutos = str(row["min"])
             karius.loc[index, "hora_str"] = str(row["hour"]) + ":" +minutos
             karius.loc[index, "hora"] = str(row["hour"]) + ":" + minutos + ":00"
         karius["hora_dt"] = pd.to_datetime(karius["hora"], format="%H:%M:%S")
4.1 3.1.- Sergio Ramos/Salah
In [19]: # Preparamos la gráfica.
         ind = np.arange(len(ramos))
         ancho = 0.35
         fig, ax = plt.subplots(figsize=(20, 10))
         rects1 = ax.bar(ind - ancho/2, ramos["POSITIVE"], ancho, color='SkyBlue', label='Posi
         rects2 = ax.bar(ind + ancho/2, ramos["NEGATIVE"], ancho, color='IndianRed', label='Negative"]
```

```
ancho = 0.35

fig, ax = plt.subplots(figsize=(20, 10))

rects1 = ax.bar(ind - ancho/2, ramos["POSITIVE"], ancho, color='SkyBlue', lab

rects2 = ax.bar(ind + ancho/2, ramos["NEGATIVE"], ancho, color='IndianRed', l

ax.set_xticklabels(primeraParte["hora"])

plt.axvline(x=25.5, color="yellow",linewidth=3)

plt.axvline(x=64.5, color="yellow",linewidth=3)

plt.axvline(x=68.5, color="yellow",linewidth=3)

plt.axvline(x=76.5, color="yellow",linewidth=3)

plt.axvline(x=95.5, color="yellow",linewidth=3)

plt.axvline(x=103.5, color="yellow",linewidth=3)

ax.set_ylabel('Cantidad')

ax.set_title('Tweets Sergio Ramos')

ax.set_xticks(ind)

ax.set_xticks(ind)

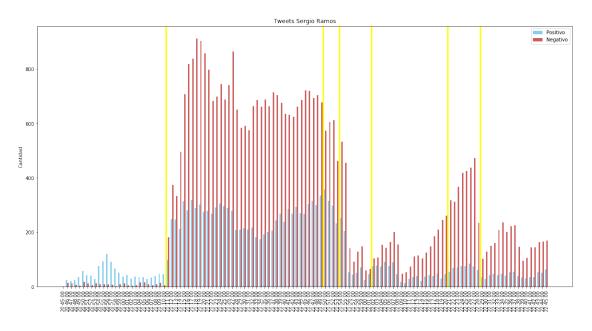
ax.set_xticklabels(ramos["hora"])

ax.legend()

plt.xticks(rotation=90)

# Mostramos la gráfica.
```

plt.show()



La líneas amarillas indican:

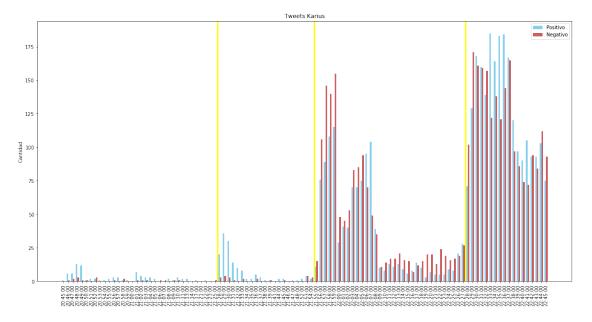
Se habla de Ramos en el momento que se lesiona Salah hasta que marca Mané. Luego hay un repunte con el error de Karius en el tercer gol al final del partido.

4.2 3.2.- Karius

```
In [20]: # Preparamos la gráfica.
    ind = np.arange(len(karius))
    ancho = 0.35
    fig, ax = plt.subplots(figsize=(20, 10))
    rects1 = ax.bar(ind - ancho/2, karius["POSITIVE"], ancho, color='SkyBlue', label='Pos
    rects2 = ax.bar(ind + ancho/2, karius["NEGATIVE"], ancho, color='IndianRed', label='N
    ax.set_xticklabels(primeraParte["hora"])
    plt.axvline(x=33.5, color="yellow",linewidth=3)
    plt.axvline(x=54.5, color="yellow",linewidth=3)
    plt.axvline(x=87.5, color="yellow",linewidth=3)
    ax.set_ylabel('Cantidad')
    ax.set_title('Tweets Karius')
    ax.set_xticks(ind)
```

```
ax.set_xticklabels(karius["hora"])
ax.legend()
plt.xticks(rotation=90)

# Mostramos la gráfica.
plt.show()
```



La primera línea amarilla indican una parada de mucho mérito a CR7 y el resto indican los instantes en los que Karius cometió sus errores.

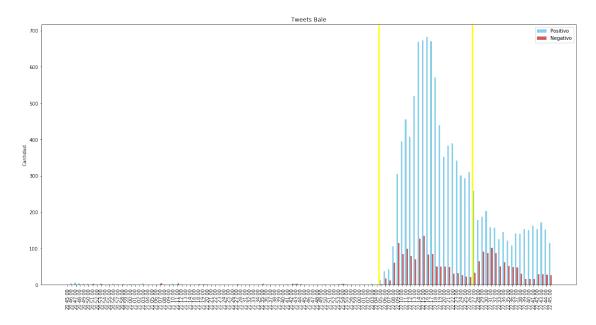
Se habla de Karius positivamente cuando realizó una buena parada a un remate de Cristiano Ronaldo, pero en sus 2 errores, se habla mucho y negativamente.

4.3 3.3.- Bale

```
In [21]: # Preparamos la gráfica.
    ind = np.arange(len(bale))
    ancho = 0.35
    fig, ax = plt.subplots(figsize=(20, 10))
    rects1 = ax.bar(ind - ancho/2, bale["POSITIVE"], ancho, color='SkyBlue', label='Posit
    rects2 = ax.bar(ind + ancho/2, bale["NEGATIVE"], ancho, color='IndianRed', label='Neg.
    ax.set_xticklabels(primeraParte["hora"])
    plt.axvline(x=73.5, color="yellow",linewidth=3)
    plt.axvline(x=95.5, color="yellow",linewidth=3)
    ax.set_ylabel('Cantidad')
    ax.set_title('Tweets Bale')
    ax.set_xticks(ind)
    ax.set_xticklabels(bale["hora"])
    ax.legend()
```

plt.xticks(rotation=90)

Mostramos la gráfica.
plt.show()



La líneas amarillas indican los goles de Bale.

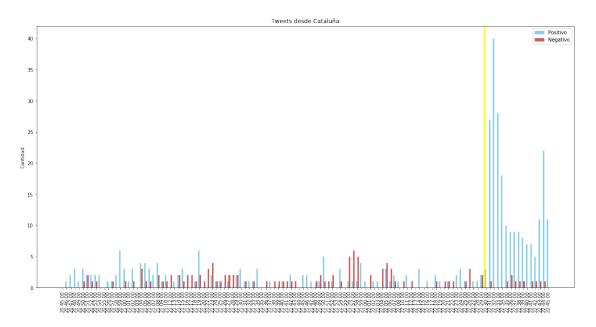
Se habla mucho de Bale desde que sale al campo y mete el primer gol. El segundo no se habla tanto ya que se achaca más a Karius.

5 4.- Tweets Cataluña

```
In [22]: # Capturamos los datos necesarios.
         catalunya = pd.DataFrame(Datos[Datos["idioma"] == "ca"]) \
                          .reset_index(drop=True)
         catalunya[['hour','min', 'sentimiento_tipo']]
         catalunya = catalunya.pivot_table(index=['hour', 'min'], columns='sentimiento_tipo', a
         catalunya = catalunya.reset_index()
         catalunya["hora_str"] = ""
         catalunya["hora"] = ""
         for index, row in catalunya.iterrows():
             if row["min"] < 10:</pre>
                 minutos = "0" + str(row["min"])
             else:
                 minutos = str(row["min"])
             catalunya.loc[index, "hora_str"] = str(row["hour"]) + ":" +minutos
             catalunya.loc[index, "hora"] = str(row["hour"]) + ":" + minutos + ":00"
         catalunya["hora_dt"] = pd.to_datetime(ramos["hora"], format="%H:%M:%S")
         # Preparamos la gráfica.
```

```
ind = np.arange(len(catalunya))
ancho = 0.35
fig, ax = plt.subplots(figsize=(20, 10))
rects1 = ax.bar(ind - ancho/2, catalunya["POSITIVE"], ancho, color='SkyBlue', label='!
rects2 = ax.bar(ind + ancho/2, catalunya["NEGATIVE"], ancho, color='IndianRed', label='
ax.set_xticklabels(catalunya["hora"])
ax.set_ylabel('Cantidad')
ax.set_title('Tweets desde Cataluña')
ax.set_xticks(ind)
ax.set_xticklabels(catalunya["hora"])
plt.axvline(x=101.5, color="yellow",linewidth=3)
ax.legend()
plt.xticks(rotation=90)

# Mostramos la gráfica.
plt.show()
```



La línea amarilla indica el final del partido.

Resulta llamativo que el eterno rival del Real Madrid no escriba demasiados tweets en contra de ellos. De hecho, al final de partido, los aficionados del Madrid catalanes salen a la luz con comentarios y retweets positivos. Vemos unos ejemplos.

```
1
    final champions 2014 goal final champions 2016 attendance final champions 2018
2
    final champions 2014 goal
                               final champions 2016 attendance final champions 2018
3
                               final champions 2016 attendance final champions 2018
    final champions 2014 goal
4
                               final champions 2016 attendance final champions 2018
    final champions 2014 goal
5
     final champions 2014 goal
                               final champions 2016 attendance final champions 2018
     final champions 2014 goal
                               final champions 2016 attendance final champions 2018
6
7
                                                         enter emre can to get used
8
                                                   tridente del madrid this champion
9
    final champions 2014 goal final champions 2016 attendance final champions 2018
10
               after bribing the average arbitrators uefa press this year have bribed
11
12
     final champions 2014 goal final champions 2016 attendance final champions 2018
13
    final champions 2014 goal final champions 2016 attendance final champions 2018
14
15
    final champions 2014 goal final champions 2016 attendance final champions 2018
16
                                                             I'm going to found
17
    final champions 2014 goal
                               final champions 2016 attendance final champions 2018
                               final champions 2016 attendance final champions 2018
18
    final champions 2014 goal
     final champions 2014 goal
                               final champions 2016 attendance final champions 2018
19
```

6 Referencias

https://www.kaggle.com/xvivancos/tweets-during-r-madrid-vs-liverpool-ucl-2018
https://github.com/pbugnion/gmaps
https://pandas.pydata.org/
Apuntes de la asignatura</or>