Actividad Evaluable 3: Mapas de calor y boxplots

Equipo 1

Objetivo: Determinar si existen correlaciones significativas entre las variables de la base de datos "covid19_tweets.csv".

▼ Importar librerías, leer csv y obtener un vistazo

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

data = pd.read_csv("covid19_tweets.csv")
data.head(5)
```

	user_name	user_location	user_description	user_created	user_followers	user_friends	user_favourites	user_verified
0	Ƴ՞i ⊜ լ∉Ϯ	astroworld	wednesday addams as a disney princess keepin i	2017-05-26 05:46:42	624	950	18775	False
1	Tom Basile	New York, NY	Husband, Father, Columnist & Commentator. Auth	2009-04-16 20:06:23	2253	1677	24	True
2	Time4fisticuffs	Pewee Valley, KY	#Christian #Catholic #Conservative #Reagan #Re	2009-02-28 18:57:41	9275	9525	7254	False
3	ethel mertz	Stuck in the Middle	#Browns #Indians #ClevelandProud # []_[] #Cavs	2019-03-07 01:45:06	197	987	1488	False
4	DIPR-J&K	Jammu and Kashmir	Official Twitter handle of Department of Inf	2017-02-12 06:45:15	101009	168	101	False

Double-click (or enter) to edit

data.describe().transpose()

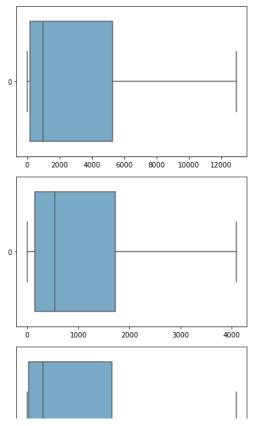
	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
user_followers	179108.0	109055.528184	841467.000703	0.0	172.0	992.0	5284.00	49442559.0
user_friends	179108.0	2121.701566	9162.553072	0.0	148.0	542.0	1725.25	497363.0
user_favourites	179108.0	14444.105663	44522.698958	0.0	206.0	1791.0	9388.00	2047197.0

- ▼ Realiza el análisis de las variables usando diagramas de cajas y bigotes, histogramas y mapas de calor.
- ▼ Diagrama de cajas y bigotes

El diagrama de cajas y bigotes permite identificar las zonas donde más datos se concentran, así como en las que hay menos. Para poder hacer diagramas de cajas y bigotes, es necesario identificar variables con valores numéricos, las cuales son user_followers, user_friends, user_favourites. A continuación se muestran las gráficas para las variables, respectivamente.

Encontrar columnas del dataframe

```
df = data[['user name', 'user location', 'user description', 'user created', 'user followers', 'user friends', 'user favourites', 'user
                                                  user_location \
                         user_name
    0
                            √"i⊜լ∉∄
                                                    astroworld
    1
                     Tom Basile 💐
                                                   New York, NY
    2
                   Time4fisticuffs
                                               Pewee Valley, KY
                       ethel mertz
                                           Stuck in the Middle
    3
    4
                          DIPR-J&K
                                              Jammu and Kashmir
    179103 AJIMATI AbdulRahman O.
                                                Ilorin, Nigeria
    179104
                       Jason
BEEHEMOTH
                                                        Ontario
                                                       Canada
    179105
    179106
                     Gary DelPonte
                                                  New York City
    179107
                           TUKY II Aliwal North, South Africa
                                              user_description \
            wednesday addams as a disney princess keepin i...
    0
    1
            Husband, Father, Columnist & Commentator. Auth...
    2
            #Christian #Catholic #Conservative #Reagan #Re...
            #Browns #Indians #ClevelandProud #[]_[] #Cavs ...
    3
    4
            Official Twitter handle of Department of Inf...
    179103
              Animal Scientist | Muslim | Real Madrid/Chelsea
    179104
            When your cat has more baking soda than Ninja ...
            The Architects of Free Trade X Really Did ...
    179105
    179106
            Global UX UI Visual Designer. StoryTeller, Mus...
            TOKELO SEKHOPA | TUKY II | LAST BORN | EISH TU...
                   user_created user_followers user_friends user_favourites \
    0
            2017-05-26 05:46:42
                                                          950
                                                                          18775
                                            624
    1
            2009-04-16 20:06:23
                                            2253
                                                          1677
                                                                             24
    2
            2009-02-28 18:57:41
                                            9275
                                                          9525
                                                                           7254
            2019-03-07 01:45:06
    3
                                            197
                                                           987
                                                                           1488
            2017-02-12 06:45:15
                                         101009
    4
                                                           168
                                                                            101
    179103 2013-12-30 18:59:19
                                            412
                                                          1609
                                                                           1062
            2011-12-21 04:41:30
    179104
                                            150
                                                          182
                                                                           7295
    179105 2016-07-13 17:21:59
                                                          2160
                                            1623
                                                                          98000
    179106 2009-10-27 17:43:13
                                            1338
                                                          1111
                                                                              0
    179107 2018-04-14 17:30:07
                                                          1697
                                             97
                                                                            566
            user verified
    0
                    False 2020-07-25 12:27:21
    1
                     True 2020-07-25 12:27:17
                    False 2020-07-25 12:27:14
    2
                    False 2020-07-25 12:27:10
    3
                    False 2020-07-25 12:27:08
    4
                      . . .
    179103
                    False 2020-08-29 19:44:21
    179104
                    False
                           2020-08-29 19:44:16
    179105
                    False 2020-08-29 19:44:15
    179106
                    False 2020-08-29 19:44:14
                    False 2020-08-29 19:44:08
    179107
    0
            If I smelled the scent of hand sanitizers toda...
    1
            Hey @Yankees @YankeesPR and @MLB - wouldn't it...
            @diane3443 @wdunlap @realDonaldTrump Trump nev...
    2
    3
            @brookbanktv The one gift #COVID19 has give me...
    4
            25 July : Media Bulletin on Novel #CoronaVirus...
# Depurar columnas para solo obtener datos numéricos
numerics = ['int16', 'int32', 'int64', 'float16', 'float32', 'float64']
newdf = data.select_dtypes(include=numerics)
# Graficar
for i in range(len(newdf.columns)):
    sns.boxplot(data=newdf[newdf.columns[i]], orient="h", palette='Blues', showfliers=False)
    plt.show()
```



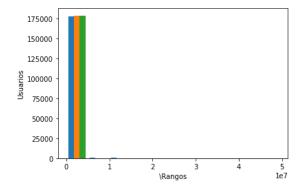
Encontrando correlaciones entre variables de la base de datos

Datos=data.iloc[:,[4,7]]
Datos.corr()

	user_followers	user_verified
user_followers	1.000000	0.320957
user verified	0.320957	1.000000

Histograma

```
ax = plt.subplot(111)
(counts, bins, patches) = plt.hist(newdf)
plt.xlabel("Rangos")
plt.ylabel("Usuarios")
plt.show()
```



```
dfq= df[df["user_followers"]<199&df["user_favourites"]]
df2 = len(dfq)
dfq</pre>
```

₽		user_name	user_location	user_description	user_created	user_followers	user_friends	user_favourites	user_ve
	18	Dorian Aur	NaN	NaN	2011-01-30 18:40:16	46	108	453	

	user_name	user_location	user_description	user_created	user_followers	user_friends	user_favourites	user_v
18	Dorian Aur	NaN	NaN	2011-01-30 18:40:16	46	108	453	
19	Coronavirus Law	Florida, USA	COVID-19 Practice of Lechner Law	2019-12-03 19:00:11	14	24	74	
27	beatnikgeek the soothsayer	Manhattan, NY	These days, I expose colonizers & exploits @ t	2008-02-23 19:02:29	86	259	9412	
29	## € E E E E E E E E E E E E E E E E E E	♥ ♥ ♥	https://t.co/VDCHungubm @1984Vivika https:	2019-12-06 14:42:15	28	1449	1196	
32	Beautify Data	Miami, FL	We beautify data to learn and gain insight fro	2019-02-18 17:11:24	82	92	1152	
179068	Eugenio Zuccarelli	New York, USA	Data Scientist I Fulbright Scholar I @MIT, @Ha	2020-05-01 22:03:49	26	143	143	
179089	Fzeroone	Lockdown will last for months	"Always look on the bright side of death\njust	2020-03-20 19:00:59	17	0	737	
179092	claudia fernandez	NaN	NaN	2015-07-02 23:07:03	68	192	2455	
179098	John Geer	NaN	#StayAtHome #StayAtHomeSaveLifes #MaskUp \nFor	2020-04-18 01:55:14	61	168	10817	
179099	amyracecar	la playa, el mar mi corazón	culinary wizard, auto mechanic, and botanist	2014-02-06 00:55:53	128	542	3506	

20119 rows × 13 columns

```
# Encontrando correlaciones entre variables de la base de datos
```

```
Datos1=data.iloc[:,[4,5]]
print(Datos1.corr())
print("\n")
Datos2=data.iloc[:,[4,6]]
print(Datos2.corr())
print("\n")
Datos3=data.iloc[:,[4,7]]
print(Datos3.corr())
print("\n")
Datos4=data.iloc[:,[5,6]]
print(Datos4.corr())
print("\n")
Datos5=data.iloc[:,[5,7]]
print(Datos5.corr())
print("\n")
Datos6=data.iloc[:,[6,7]]
print(Datos6.corr())
print("\n")
```

```
# Realizamos un Heatmap de las correlaciones más altas
corrMatrix = Datos3.corr()
sns.heatmap(corrMatrix, annot=True)
plt.show()
corrMatrix = Datos4.corr()
sns.heatmap(corrMatrix, annot=True)
plt.show()
                      user_followers user_friends
                          1.000000
     user_followers
                                       -0.002722
     user_friends
                           -0.002722
                                          1.000000
                       user_followers user_favourites
     user followers
                            1.000000
                                              -0.028724
                                               1.000000
     user_favourites
                            -0.028724
                      user_followers user_verified
     user followers
                            1.000000
                                             0.322896
                            0.322896
                                            1.000000
     user_verified
                       user_friends user_favourites
     user friends
                        1.000000
                                           0.207825
     user_favourites
                           0.207825
                                             1.000000
                     user_friends user_verified
     user friends
                         1.000000
                                         0.013099
     user_verified
                         0.013099
                                         1.000000
                       {\tt user\_favourites} \quad {\tt user\_verified}
     user_favourites
                              1.000000
                                             -0.060316
                                              1.000000
     user_verified
                              -0.060316
                                               - 0.9
                                 0.32
                                              - 0.8
                                              - 0.7
                                              - 0.6
      user_verified
                                               0.5
                                  1
                                               0.4
            user_followers
                              user_verified
                                              -1.0
                                               - 0.9
                                              -07
                                              - 0.6
                                              - 0.5
                                               - 0.4
      user
```

Respuestas a preguntas

→ ¿Hay alguna variable que no aporta información?

Andrés Tavera Mihailide: Creemos que todas aportan información indispensable para poder conocer a los usuarios y poder crear un perfil de cada usuario.

Karen Paula Mayorga Guerrero: Basado en el análisis individual de cada variable, se encontró que todas estas pueden ser útiles según diferentes propósitos de investigación.

Alejandro Mariacca Santin: Desde mi punto de vista, primero habría que definir a qué queremos aportar para saber si una variable lo hace o no. Sin embargo, desde un punto de vista muy general, podríamos decir que la variable del nombre de usuario 'user_name' no aporta ningún valor. El nombre de usuario rara vez está conectado al resto de los datos ya que no hay ningún tipo de relación entre las variables.

José Antonio Pacheco: Al analizar las variables de la base de datos, llegamos a la conclusión de que todas estas aportan información importante. Obviamente la relevancia de las variables depende de lo que se busque analizar, pero no encontramos variables que fácilmente puedan obtenerse o deducirse de otras. Cada variable aporta información adicional que no se encuentra en las otras.

Duran Sanchez Pablo Ricardo: Analizando solamente la tabla me puedo dar cuenta que no todas las columnas son necesarias, por ejemplo el nombre, no necesitas saber el nombre para el tipo de análisis que realizamos pero puede que para un análisis con diferente objetivos

Si tuvieras que eliminar variables, ¿Cuáles quitarías y por qué?

Andrés Tavera Mihailide: Ninguna. La única que se deriva de otra son los hashtags; sin embargo, es información muy importante para poder recomendar tweets. Si se pueden obtener, pero el tiempo necesario para hacerlo sería muy poco benéfico.

Karen Paula Mayorga Guerrero:En la columna texto se encuentran también los hashtags, por lo que podría ser conveniente eliminar esta columna hashtags. Sin embargo, si en un análisis se requieren utilizar solo los hashtags sin texto, entonces sería eficiente dejar esta columna.

Duran Sanchez Pablo Ricardo: El nombre porque para nuestro estudio no fue requerido, además en búsquedas más específicas se usa el ID no tanto el nombre.

Alejandro Mariacca Santin: Yo personalmente quitaría la variable de nombre de usuario, por privacidad y respeto al individuo que posee la cuenta.

José Antonio Pacheco: Personalmente, la única variable que eliminaría es la de los "hashtags" de la columna 10, puesto que los mismos hashtags pueden encontrarse en la sección de "text". Sin embargo, si nos interesa conocer únicamente los hashtags de un tweet (mas no el tweet en cuestión), nos conviene tener la columna de "hashtags" para obtenerlos directamente en lugar de buscarlos en "text".

¿Existen variables que tengan datos extraños?

Andrés Tavera Mihailide: Se pueden encontrar caracteres extraños en los nombres, estos caracteres no siempre son de [a-z] y pueden contener emojis o diversos ASCII. También hay registros que no contienen información. Karen Paula Mayorga Guerrero: Dependiendo de la interfaz que utilice el usuario pueden existir diferentes representaciones de emojis, por lo tanto esto podría ser causa de la presencia de carácteres extraños. Por otro lado, también el concepto de extraño se puede utilizar para algo que para uno no es común pero para otras personas en el planeta si es, entonces puede ser que en otro país, dadas las diferencias de lenguaje ocupen otros caracteres.

Alejandro Mariacca Santin: A primera vista no parece que hayan datos extraños, pues cada uno de ellos tienen un tipo de dato definido y están limitados por el mismo. Sin embargo, analizando más de cerca la información, es posible observar datos atípicos en la variable de 'user_location', que indica la localización del usuario al momento de subir su tweet. Dichos datos son extraños porque no pertenecen a lugares reales.

José Antonio Pacheco: Encontramos datos extraños en las columnas de "user name", "user description" y "user location". Existen caracteres de texto atípicos en los datos de estas variables. Esto se puede deber a que la base de datos no reconoce caracteres especiales que los usuarios hayan podido escribir en estas secciones, como por ejemplo, los emojis.

Duran Sanchez Pablo Ricardo: Existen caracteres extraños que pueden afectar la búsqueda de datos en las variables de user_location

Si comparas las variables, ¿todas están en rangos similares?

Andrés Tavera Mihailide: No hay rangos similares, los followers pueden variar entre 0 y 49442559; los "user_friends" entre 0 y 497363 y los "user_favourites" entre 2047197. Cabe destacar la gran diferencia entre el máximo de personas que un usuario sigue y el máximo de personas que siguen a una persona varían notablemente.

Karen Paula Mayorga Guerrero: No están en rango similares, por ejemplo, la variable user_followers tiene un rango de [0,49 442 559.0], la variable user_friends tiene un rango de [0,49 363.0], mientras que la variable tiene un rango de [0,2 047 197.0].

Alejandro Mariacca Santin: Para las variables numéricas, es posible ver que todas tienen un mínimo de 0, que podría indicar cuentas nuevas o nunca usadas, mientras que los máximos varían mucho y es ahí donde se diferencian las variables entre sí. Por ejemplo, el máximo de la variable user_friends es apenas el 1% del máximo de la variable user_followers.

José Antonio Pacheco: A pesar de que el rango mínimo de las variables numéricas ("user_followers", "user_friends", y "user_favorites") es igual a 0 en todas, el rango máximo es más variable para cada una. Este valor máximo para "user_followers" es 49442559, para "user_friends" es 497363, y para "user_favorites" es de 2047197.

Duran Sanchez Pablo Ricardo: No, en general no todas las variables son numéricas, hay booleanas y cadena de caracteres, y las que sí son numéricas tienen rangos muy distintos.

¿Crees que esto afecte el análisis de los datos?

Andrés Tavera Mihailide: Lo único que notamos es la poca correlación entre las personas que siguen a una persona, comparado con cuantas personas lo siguen. Vimos que está correlación es de un 2%. Más que afectar el análisis de datos, te guía para saber dónde puedes buscar correlaciones.

Karen Paula Mayorga Guerrero: El rango de datos no tiene inferencia en el análisis, pues solo se busca una asociación entre los datos.

Alejandro Mariacca Santin: No usamos mínimos ni máximos para nuestros análisis.

José Antonio Pacheco: Dado que los rangos de las variables numéricas son muy distintos en tamaño, realmente no existirá mucha correlación de unas con otras. Encontramos que las correlaciones más altas que obtuvimos fueron de 0.21 con las variables de "user_friends" y "user_favorites", y de 0.32 con las variables de "user_followers" y "user_verified". Dichos valores no representan una correlación muy grande entre estas variables, por lo que podemos concluir que no dependen una de otra.

Duran Sanchez Pablo Ricardo: No porque pues para nuestro análisis no requerimos de alguna limitante como el rango de valores.

¿Puedes encontrar grupos que se parezcan? ¿Qué grupos son estos?

Andrés Tavera Mihailide: Hay 20119 que tienen menos de 200 followers tienen user favourites, esto nos indica que hay ciertos representantes que tienen pocos seguidores pero aún así son activos en la red social.

Karen Paula Mayorga Guerrero: Después de analizar diferentes casos de correlación no hubo un índice alto. Por lo tanto, este podría ser un motivo para que no se parezcan.

Alejandro Mariacca Santin: Dentro de nuestro análisis, no encontramos grandes relaciones. Por ejemplo, calculamos la correlación entre user_followers y user_verified y el resultado fue de 0.32, por lo que concluimos que no se parecen.

Duran Sanchez Pablo Ricardo: En nuestro tipo de análisis no encontramos grupos que se parezcan o relacionen. En si los datos que analizamos ya son un grupo de gente que tiene relación al COVID 19.

José Antonio Pacheco: De acuerdo con nuestro análisis, no encontramos similitudes relevantes en nuestros grupos. Esto puede deberse a que no hay variables que presenten una correlación muy elevada, y que los rangos de valores de dichas variables son muy dispares.

1. ¿Hay alguna variable que no aporta información?

Encontramos algunas variables que no nos aportaban información como lo fueron el nombre de los usuarios y la localización

2. Si tuvieras que eliminar variables, ¿Cuáles quitarías y por qué?

Quitaría el nombre de usuario y localización ya que estos datos no pueden ser analizados debido a los diferentes tipos de caracteres que pueden estar en un mismo texto.

3. ¿Existen variables que tengan datos extraños?

Las variables de nombre y localización pueden contener datos extraños como lo son al momento de escribir el nombre y de donde están ubicados pueden poner datos extraños que nos resultarían difíciles de analizar.

4. Si comparas las variables, ¿todas están en rangos similares?

Se puede observar que no hay rangos similares ya que los datos que utilizamos entre los favoritos de los usuarios y aigos no tienne de similitud

5. ¿Crees que esto afecte el análisis de los datos?

No creo que las variables que quitamos afecten al análisis de nuestros datos ya que hay algunos que contienen datos que simplemente no aportarían nada de importancia al análisis

6. ¿Puedes encontrar grupos que se parezcan? ¿Qué grupos son estos?

Después de analizar los grupos ninguno se tienen nada de parentesco ya que no hay correlación entre los grupos y es por eso que podemos decir que no hay grupos