



UANL

UNIVERSIDAD AUTÓNOMA DE NUEVO LEÓN

Maestría en Ciencia de Datos

Universidad Autónoma de Nuevo León

Tarea 1 - Análisis estadístico de comentarios del primer debate presidencial

Por

Juan Jesús Torres Solano

Profesor: José Alberto Benavides Vázquez

Índice general

List of Figures	2
1 Introducción	2
1.1 Primer objetivo	2
1.2 Segundo objetivo	2
2 descripción de los datos	3
3 Procesado de los comentarios	9
3.1 Metodología.....	9
4 Conclusiones	11
References	12

1. INTRODUCCIÓN

En el presente trabajo se realiza el análisis estadístico de texto, empleando como fuente a los comentarios de la transmisión en vivo del primer debate presidencial, realizado el día 7 de abril del 2024; los comentarios presentan una estructura lingüística mal estructurada, de igual forma, se identifican Emojis entre palabras o comentarios completos a partir de los mismos.

1.1. PRIMER OBJETIVO

Generar información estadística que nos permita visualizar los elementos característicos, que forman parte de los comentarios, como son, la frecuencia palabras, votos a los comentarios (Top 10 de votos), frecuencias de participación en los comentarios (Top 10 de Usuarios) y la relación entre los votos y las replicas.

1.2. SEGUNDO OBJETIVO

Realizar una comparativa entre el numero de menciones y la estadística de intención de voto previo a este debate, a modo de comparación estadística entre la expresión del nombre de los candidatos en los comentarios y la intención de voto documentada hasta ese momento.

2. DESCRIPCIÓN DE LOS DATOS

Del total de datos unicamente consideraremos el siguiente conjunto de columnas:

- ID: identificador de comentario
- text : Comentario del Usuario.
- author : Nombre de usuario que realiza el comentario.
- votes : numero de votos recibidos
- replies : número de replicas en los comentarios.

Se identifican un total de 4307 comentarios publicados en el video de Youtube (URL: <https://www.youtube.com/watch?v=kZaucITWv00t=18s>), de los cuales 2352 representan algún comentario sin estructura textual o verbal, correspondiendo a signos puntuales o emojis.

En total tenemos un conjunto de 1955 participaciones con algún tipo de comentario textuales ademas de Emojis, en el cuadro 2.1 podemos observar una muestra representativa del conjunto de datos.

ID	text	author	votes	replies
0	El reloj debió verse en todo momento, para ten...	@celinaramirez6363	394	16.0
1	Me uno a exigir que pongan los relojes de los ...	@puellacodicum8569	555	19.0
2	Me parece muy bien cómo contestó Maynes, fue d...	@alondrereal8518	79	NaN
...
1953	Maynes, palero de Claudia #CrimesAgainstHumani...	@yamerosolitario2	0	NaN
1954	Xóchitl Presidente	@marcoantonioarroyo952	0	NaN
1955	Cuánto dinero les pagaste por esos reconocimie...	@maru641	0	NaN

Cuadro 2.1

A partir del conjunto de datos se generan estadísticos básicos referente a los datos de interés así como representaciones graficas de las distribuciones de los valores que resultan de interés.

Como primer elemento de revisión se destaca el top 10 de mensajes por usuario, lo que nos indica la participación dentro de los comentarios, identificando los usuarios mas activos e identificar posteriormente su inclinación política con respecto el debate (ver figura 2.1).

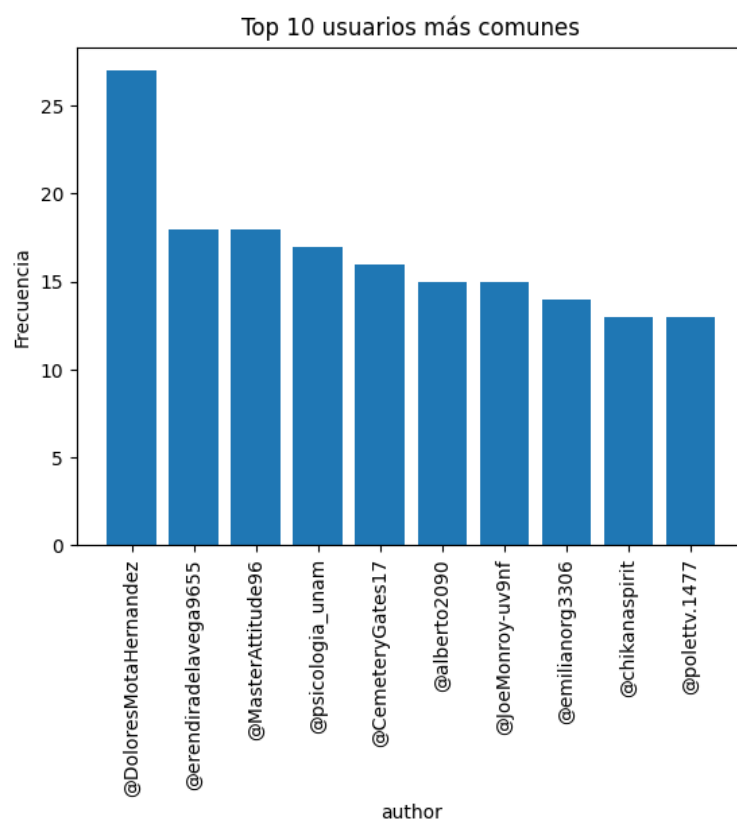


Figura 2.1: Top 10 de usuarios activos con mas comentarios durante el debate.

df['author'].describe()	
count	1968
unique	1214
top	@DoloresMotaHernandez
freq	27
Name: author	dtype: object

df['author'].value_counts()	
author	1968
@DoloresMotaHernandez	27
@MasterAttitude96	18
@erendiradelavega9655	18
@psicologia_unam	17
@CemeteryGates17	16
..	
@EZ5965	1
@areval4	1
@jimmylies	1
@user-jb2hd4jk3f	1
@tatianavazquez9617	1
Name: count, Length: 1214	dtype: int64

Al realizar la estadística correspondiente a los votos, valor que corresponde a likes en los comentarios, podemos observar que un porcentaje alto de los comentarios no presentan votos, mientras que un porcentaje alto de votos se distribuye entre pocos comentarios, pero no el mayor, en la figura 2.2 podemos identificar comentarios individuales con un alto numero de votos, los cuales son poco frecuentes pero muy significativos.

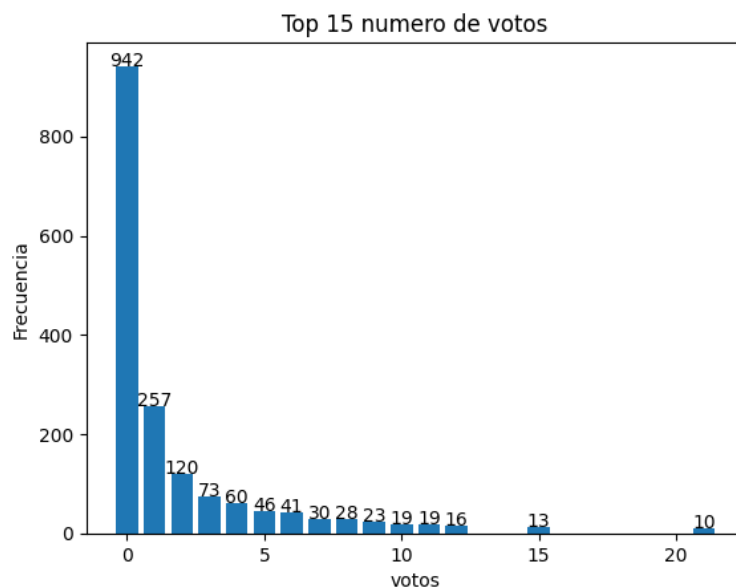


Figura 2.2: Top 10 del mayor numero frecuencia de votos en los comentarios.

df['votes'].describe()	
count	170
unique	130
top	0
freq	949
Name: votes	dtype: object

De forma general podemos ver que la distribución de los valores tiene una distribución exponencial, los valores, de igual forma se observa que aquellos con mayor numero de votos presentan una muy baja frecuencia siendo mas los que presentan pocos votos.

df['votes'].value_counts()	
0	949
1	260
2	123
3	71
4	60
...	16
204	1
112	1
332	1
567	1
80	1
Name: count, Length: 130,	dtype: int64

En el comportamiento de las replicas podemos identificar una mayor frecuencia en un menor numero de replicas por comentario, es decir la gran mayoría de pocas replicas ocurren mas frecuentemente, al igual que la grafica anterior, podemos observar un comportamiento mas general en la figura ??, donde se identifican la poca frecuencia de replicas continuas en en comentarios, es decir solo algunos comentarios son significativos y acumulan un alto numero de replicas.

Al observar la distribución de votos Vs replicas de los comentarios, se puede identificar una relación entre los comentarios con mayor numero de votos y los comentarios con mayor numero de replicas, en ambos conjuntos de datos se observa una distribución de tipo exponencial, teniendo los numero altos de participaciones y replicas una probabilidad significativamente menor siendo mayor las replicas a los

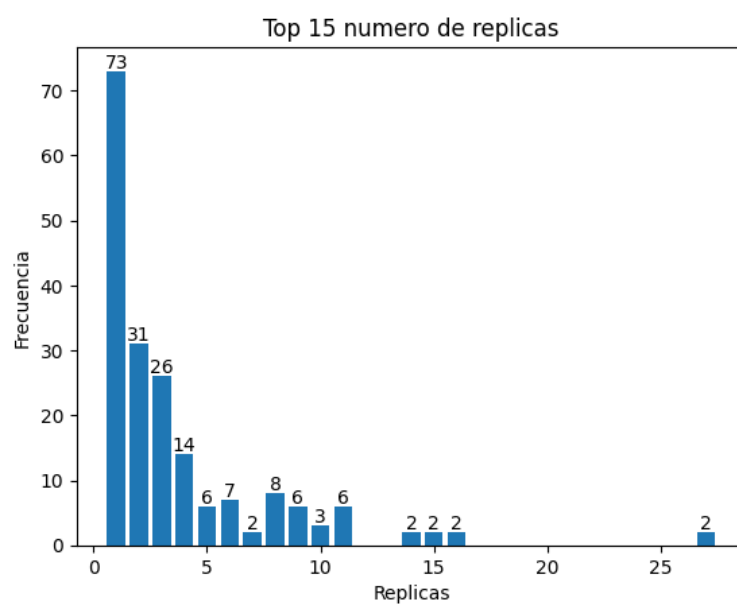


Figura 2.3: Top 10 del mayor numero de frecuencias de replicas en los comentarios.

votos (ver figura 2.4).

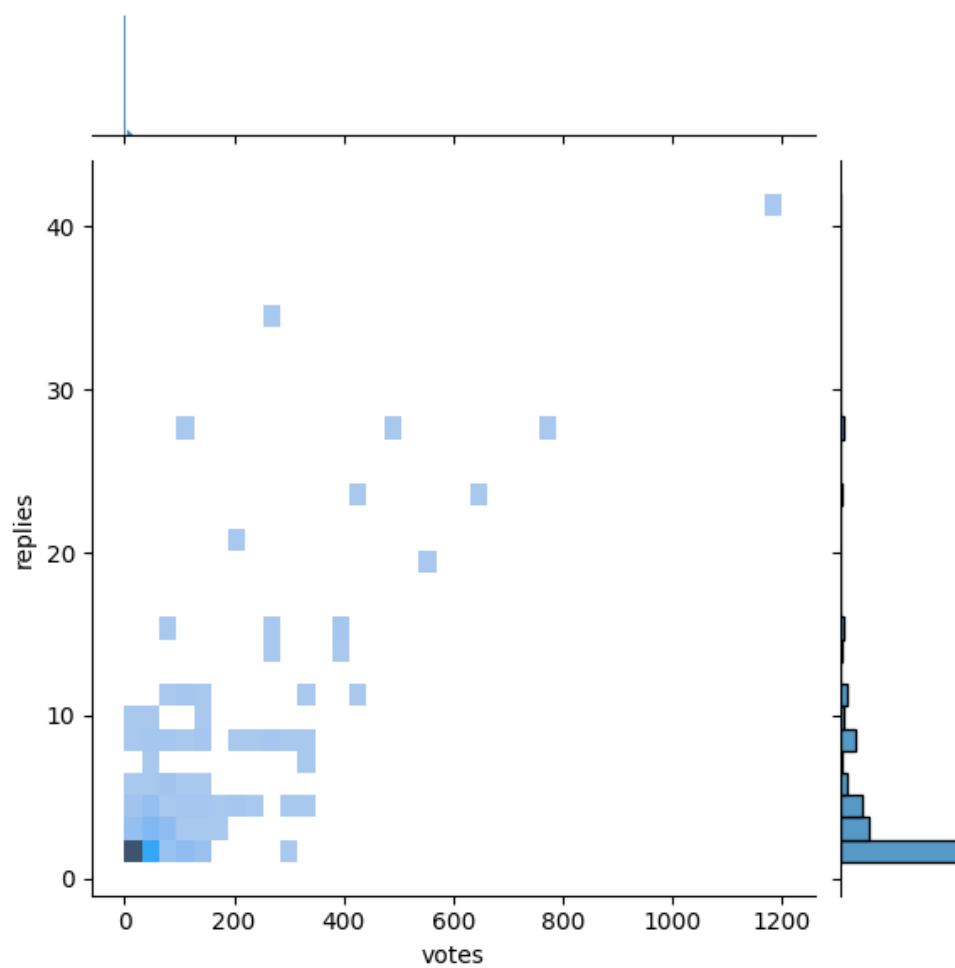


Figura 2.4: grafico de frecuencias y distribución

3. PROCESADO DE LOS COMENTARIOS

3.1. METODOLOGÍA

Antes de iniciar necesitamos hacer algunos arreglos en el texto, iniciamos con eliminar espacios no justificados y expresiones no verbales y emojis insertados en el texto, quedándonos únicamente con palabras.

parte de este procesado lo realizamos con la librería "Matplotlib", mientras que la eliminación de espacios, saltos de paginas y emojis los realizamos con la librería re"

```
import re
import nltk
from nltk.corpus import stopwords
from nltk.tokenize import word_tokenize

from nltk.stem.snowball import SnowballStemmer

nltk.download('stopwords')
nltk.download('punkt')

def tokens(txt):
    ComYT_limpio = re.sub(r'^\w\s', '', txt.lower())

    stop_words = set(stopwords.words('spanish'))## filtramos stordswor
    tokens = word_tokenize(ComYT_limpio)

    ComYT_filtrado = [word for word in tokens if word not in stop_wor
```

```
return ComYT_filtrado
```

4. CONCLUSIONES

Según las encuestas y análisis publicados antes del primer debate presidencial en México 2024, las intenciones de voto se distribuían de la siguiente manera:

Claudia Sheinbaum (Morena, PT y PVEM): 49Xóchitl Gálvez (PRI-PAN-PRD): 26Jorge Álvarez Máynez (Movimiento Ciudadano): 18

La encuesta de El Financiero del 1 de abril de 2024 mostraba que Sheinbaum lideraba con un 35

La encuesta de FactoMétrica y Reporte Índigo publicada el 9 de abril de 2024 mostraba que Sheinbaum lideraba con un 69

La encuesta “flash” publicada el 7 de abril de 2024 mostraba que Sheinbaum lideraba con un 49

BIBLIOGRAFÍA

- [1] A. Savitzky, M. J. E. Golay, Smoothing and differentiation of data by simplified least squares procedures., *Analytical Chemistry* 36 (8) (1964) 1627–1639. doi: 10.1021/ac60214a047.
- [2] C. J. Harvey, J. M. Pilcher, R. J. Eckersley, M. J. Blomley, D. O. Cosgrove, Advances in ultrasound, *Clinical Radiology* 57 (3) (2002) 157–177. doi:10.1053/crad.2001.0918.