Hito 2

"Análisis de comentarios sarcásticos en Reddit"

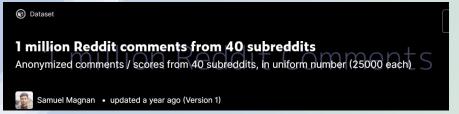
Integrantes:

- Nicolás García
- Pablo Gutiérrez
- Javier Lavados
- Sebastián Salinas
- José Triviño

Mejoras al Hito 1

Adición de nuevos datos:

Se incorporó una nueva base de datos con comentarios no sarcásticos para poder comparar con los comentarios sarcásticos originales. Estos datos fueron preprocesados y unidos en una misma tabla para facilitar el entrenamiento de un clasificador.



▲ subreddit	<u> </u>	# controversiality =	# score =
(categorical) on which subreddit the comment was posted	(str) comment content	(binary) a reddit aggregated metric of how controversial was the comment	(scalar) upvotes minus downvotes
40 unique values	971729 unique values	0 1	-889 35.6k
gameofthrones	Your submission has been automatically removed because all post titles must begin with one hard-brac	0	yes_
aww	Dont squeeze her with you massive hand, you mean	0	19 0

giant.

Los datos fueron obtenidos desde Kaggle, y fueron incorporados a los datos que se tenían previamente mediante Excel.



Mejoras al Hito 1

Modificación a las preguntas y problemas:

Se concluyó que varias de las interrogantes planteadas, o bien podían ser respondidas de forma trivial, o eran de un nivel de complejidad mayor al que podía ser respondido con los conocimientos que se tienen hasta el momento

Preguntas Originales

- ¿Qué tan necesario es el contexto? ¿Es necesaria la presencia del comentario padre? (Demasiado compleja)
- 2. ¿En que subreddits el uso de sarcasmo es proporcionalmente mayor? (Trivial, no requiere métodos de minería de datos)
- ¿Es posible entrenar ur clasificador? (Demasiado general)



Preguntas Nuevas

- ¿A través de qué método se debe entrenar un clasificador para que presente un buen desempeño?
- 2. ¿Qué factores influyen más en el desempeño de un clasificador? ¿Longitud, palabras, puntaje?
- 3. Si se entrena un clasificador en un subreddit específico, ¿Cambia el desempeño al usar este clasificador en un subreddit distinto?

Propuesta Experimental

Pregunta 1: Método de entrenamiento de un clasificador

- Se segmenta el dataset en distintos subreddits.
- Se dividirán estos segmentos en grupos de training y de testing, para luego entrenar 5 clasificadores distintos.
- Después de entrenar los datos, se comparará el accuracy para determinar el desempeño.

Tipos de clasificadores a utilizar:

- Decision Tree
- Support Vector Machine
- Linear Support Vector Machine
- K-Nearest Neighbours
- Dummy Classifier

Propuesta Experimental

Pregunta 2: Factores que influyen en el desempeño

- Se filtraran los comentarios bajo o sobre una cierta longitud y se entrenará sobre estos datos para determinar si hay cambios en el desempeño
- Se filtraran ciertas palabras con el mismo objetivo de determinar cambios en el desempeño.
- Se eliminarán columnas como el score para analizar si existen cambios en el desempeño del clasificador.

Propuesta Experimental

Pregunta 3: Clasificación dependiente al subreddit

- Se filtrará el dataset para que solo contenga datos correspondientes a AskReddit y WorldNews.
- Se realizará una vectorización de este dataset en conjunto.
- Luego se separará la información en grupos de training y testing.

- Se entrenarán los 5 clasificadores con los datos ya separados de ambos subreddits.
- Se probarán estos clasificadores utilizando datos del subreddit opuesto.
- Finalmente, se analizarán los resultados obtenidos utilizando la métrica de accuracy.

Resultado Preliminar

Se decidió responder a la siguiente pregunta:

¿A través de qué método se debe entrenar un clasificador para que presente un buen desempeño?

Resultado Preliminar

- La proporción de comentarios sarcásticos dentro de un subreddit no influye al momento de entrenar un clasificador. El desempeño se mantiene tanto cuando la proporción de comentarios sarcásticos es del 50% como cuando están desbalanceados.
- El clasificador que presenta el mejor desempeño es el SVMC, arrojando un accuracy cercano al 80% para ambos subreddits evaluados, pero el costo computacional es muy alto. Por otro lado, Linear SVM genera resultados similares en menor tiempo.