|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| TAREA DE APRENDIZAJE    Es aprendizaje supervisado, ya que que predice si una noticia es falsa o verdadera dependiendo de su título y descripción. El modelo, al recibir una noticia, la etiqueta con 0 o 1 dependiendo de si es falsa o verdadera a raíz de las palabras.  El modelo es predictivo y dependiendo de la cantidad de noticias que se le ingrese al modelo, este se demorará de minutos a horas en devolver el resultado. | DECISIONES  El usuario final puede decidir si leer o no la noticia dependiendo de si esta es clasificada como falsa o verdadera. Además, con el modelo se obtienen ciertas palabras que favorecen a que una noticia sea caracterizada como falsa, por lo que los periodistas pueden utilizar esta información para mejorar el lenguaje con el que escriben y asegurarse de que | PROPUESTA DE VALOR  Hay 2 beneficiaros, el lector, quienes usualmente tienen problemas de confiabilidad en las fuentes de información que tienen. Este usuario tiene el riesgo de leer información falsa certificada como verdadera por un posible falso positivo, además de leer noticias de fuentes sesgadas al estar entrenado el modelo con noticias de ciertos periódicos en específico.  El segundo beneficiario es el periodista o escritor, este pertenece a empresas comunicación como Semana o el Tiempo, quienes necesitan atraer lectores. Sin embargo, tienen un posible riesgo de sus noticias ser clasificadas como falsas sin ser así, lo cual puede afectar su credibilidad y atracción al público. | RECOLECCIÓN DE DATOS – NO SE DEBE DILIGENCIAR  ¿Cómo se obtiene el conjunto inicial de entidades y resultados (por ejemplo, extractos de bases de datos, extracciones de API, etiquetado manual)? ¿Qué estrategias se aplican para actualizar los datos continuamente, controlando los costos y manteniendo la vigencia? | FUENTES DE DATOS  Se utilizó una base de datos interna, en la cuál hay noticias de periódicos en línea que autorizan el uso de sus publicaciones con la licencia Creative Commons. Los datos de entrenamiento para el modelo se obtuvieron de esta base de datos, la cual está en un csv e incluye el título y la descripción de la noticia y una etiqueta con los valores de 0 o 1 indicando si la noticia es falsa o verdadera.  Para expandir el modelo y hacerlo funcional, se pueden usar APIs de periódicos para obtener las noticias que se van a analizar. |
| SIMULACIÓN DE IMPACTO  Al detectar una noticia falsa de manera acertada se mejora la información que se divulga y se evita la información falsa.  Al etiquetar una noticia falsa cuando es verdadera, se censura información de manera errónea, lo cual dificulta el trabajo de los periodistas y puede hacer que se divulgue información incompleta.  Sin embargo, al no clasificar una noticia falsa como tal, se está permitiendo la divulgación de información no verdadera que afecta la credibilidad de los periodistas.  Finalmente, al clasificar una noticia verdadera como tal, se le da confianza al usuario y credibilidad al periódico.  Por otro lado, el éxito del modelo depende de la precisión para clasificar las noticias de manera correcta, un porcentaje de error menor del 10%.  Finalmente, hay ciertas restricciones para el modelo, ya que si se entrena únicamente con periódicos de alguna tendencia, se tendrán sesgos para clasificar noticias. | APRENDIZAJE (USO DEL MODELO)  Actualmente el modelo es por lotes, se reciben las noticias en un csv para analizarlas. Actualmente no tiene una frecuencia de uso específica, pero podría realizarse cada semana para garantizar la veracidad de las noticias semanales. |  | CONSTRUCCIÓN DE MODELOS  Se realizaron 3 modelos diferentes. Ninguno de los 3 es 100% efectivo, por lo que se pueden utilizar los 3 para contrastar cómo se clasifica la noticia en cada uno. Sin embargo, por el tiempo para generar el modelo, se recomienda usar 2 modelos y actualizarlo anualmente con datos para mejorar el entrenamiento del modelo. La evaluación del modelo se debería hacer con cada load de noticias que llegan para asegurar su correcto funcionamiento. | INGENIERÍA DE CARACTERÍSTICAS  El modelo utiliza las variables “Título” y “Descripción” de la noticia. Para procesar el texto se eliminaron los signos de puntuación y los caracteres especiales, se eliminaron las stopwords, pues no son significantes, se eliminaron las mayúsculas y finalmente se tokenizó y vectorizó el texto para pasar de letras a números y facilitar el análisis de los modelos. |
|  | MONITOREO NO SE DEBE DILIGENCIAR  ¿Qué métricas y KPI se utilizan para hacer un seguimiento del impacto de la solución de ML una vez desplegada, tanto para los usuarios finales como para la empresa? ¿Con qué frecuencia deben revisarse? |  |  |  |

# **Adaptación de OWNML MACHINE LEARNING CANVAS**

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  | Version 1.2. Created by Louis Dorard, Ph.D. Licensed under a [Creative Commons Attribution-ShareAlike 4.0 International License](https://creativecommons.org/licenses/by-sa/4.0/).  Please keep this mention and the link to [ownml.co](https://www.ownml.co/) when sharing. | [**OWNML.CO**](https://www.ownml.co/) |

# 