











<p><b>TAREA DE APRENDIZAJE</b></p> <p></p> <p>R/ Tipo de aprendizaje: Aprendizaje supervisado.</p> <p>Predicción: Se predice si una noticia es falsa o verdadera.</p> <p>Resultados posibles: "Falsa" (0) o "Verdadera" (1).</p> <p>Momento de observación de resultados: Inmediatamente después de la ejecución del modelo, en cuestión de segundos o minutos.</p>	<p> <b>DECISIONES</b></p> <p>R/ Los resultados del modelo permiten a los usuarios identificar noticias falsas y tomar decisiones informadas sobre la veracidad de la información.</p> <p>Puede ser utilizado por verificadores de noticias, periodistas y plataformas de medios para marcar noticias sospechosas.</p> <p>Puede recomendar la eliminación de contenido engañoso o generar alertas de confiabilidad.</p> <p>El usuario final podrá bloquear la difusión de contenidos clasificados como altamente sospechosos o "fake" hasta que se cumpla la validación humana.</p>	<p> <b>PROPUESTA DE VALOR</b></p> <p>R/ Beneficiario final: Organizaciones de verificación de noticias, periodistas, plataformas de redes sociales y el público en general.</p> <p>Empresa o sector: Medios de comunicación, plataformas digitales, fact-checking, gobiernos.</p> <p>Problemas abordados: La propagación de desinformación en medios digitales. Apoyar la toma de decisiones para priorizar la revisión de contenido dudoso y mejorar la eficiencia en el proceso de verificación de información veraz.</p> <p>Riesgos:</p> <p>Falsos positivos pueden llevar a la censura de noticias</p>	<p> <b>RECOLECCIÓN DE DATOS – NO SE DEBE DILIGENCIAR</b></p> <p>¿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?</p>	<p> <b>FUENTES DE DATOS</b></p> <p>R/ El principal dataset es el CSV proporcionado con noticias en español (provenientes de "Público", "La Marea", "El Común", etc.), donde cada noticia está etiquetada como falsa o verdadera. Los datos se toman del Dataset publicado y compartido en el curso (con licencia Attribution 4.0 International). Estos datos sí se pueden utilizar, ya que contienen el texto de las noticias y la etiqueta de falsedad, suficiente para entrenar un modelo supervisado de clasificación binaria.</p>
--	---	---	--	--

		legítimas. Por otro lado, los Falsos negativos pueden permitir la difusión de noticias falsas. De igual forma, si se confía demasiado en el modelo, y no hay una revisión manual, podría dejar pasar noticias falsas o censurar contenido legítimo.		
 <b>SIMULACIÓN DE IMPACTO</b>  R/Costo o beneficio de decisiones incorrectas:  Un falso positivo (noticia real etiquetada como falsa) puede reducir la credibilidad de la plataforma, y dañar la reputación del medio, llevando a la censura de contenido legítimo. Por otro lado, un falso negativo (noticia falsa no detectada) puede contribuir a la desinformación.	 <b>APRENDIZAJE (USO DEL MODELO)</b>  R/ Tipo de uso: Predicción en tiempo real cuando se analiza una noticia nueva.  Frecuencia de uso: Depende de la plataforma en la que se implemente; puede ser constante en un sistema automatizado o por lotes en análisis de grandes volúmenes de datos.		 <b>CONSTRUCCIÓN DE MODELOS</b>  R/ Cantidad de modelos: Se probarán al menos tres algoritmos distintos (Árboles de Decisión, Regresión Logística y Red Neuronal).  Actualización del modelo: Puede ser periódica dependiendo de la aparición de nuevos datos etiquetados.	 <b>INGENIERÍA DE CARACTERÍSTICAS</b>  R/ Variables utilizadas: Contenido del título y descripción de la noticia. Se espera observar la frecuencia de palabras clave asociadas a noticias falsas, la longitud del texto y el análisis de sentimiento.  Transformaciones aplicadas: Conversión de texto a formato numérico mediante TF-IDF. Eliminación de stopwords y caracteres especiales. Normalización de datos numéricos para optimizar los modelos, se espera al final tokenizar y lematizar los datos para manejar la morfología del español.

<p>Criterios de éxito: Tener un F1-score alto, y controlar la proporción de falsos negativos, dependiendo de la estrategia del beneficiario. Que los usuarios se encuentren satisfechos con el producto y con la agilidad del mismo.</p> <p>Restricciones de equidad:Garantizar que el modelo no tenga sesgos políticos o ideológicos. Validar con múltiples fuentes para evitar censura injustificada.</p>			<p>Tiempo para generar el modelo: Aproximadamente varias horas a días, considerando la preprocesamiento de datos, entrenamiento y evaluación.</p>	
	<p>MONITOREO NO SE DEBE DILIGENCIAR</p>  <p>¿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?</p>			

