

Verificación de autenticidad de artículos periodísticos







Desarrolladores: Data Science Team

Manuela Saez - Nataniel Martinez - Luis Vasquez - Leonardo Ferreira da Silva - Luciano Darriba

Cliente: Portal de Noticias

Problema del cliente:

 Baja credibilidad por el gran porcentaje de noticias que son falsamente seleccionadas como Fake News

Requerimientos del cliente:

 Herramienta para verificar la autenticidad de las noticias previo a su publicación, con el objetivo de distribuir información fiable y preservar la confianza de sus lectores.

Solución propuesta:

Aplicación web para detectar noticias falsas. La detección se realiza utilizando algoritmos de machine learning.



Etapas principales:

- 1. Desarrollo del **algoritmo** que **predice** si un artículo de noticias es falso o no.
- Construcción de la Aplicación Web: Fácil de usar. Utiliza el algoritmo para identificar noticias falsas de manera precisa y retorna un resultado.

Métricas (utilizando Random Forest):

F1 score ≈ 90%

Equilibrio entre evitar FP (precisión) y detección de todas las fake news (recall)

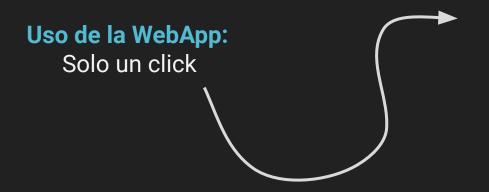
El modelo predice de forma correcta aproximadamente el 90 % de las noticias, lo que resulta en un valor aceptable para su implementación.

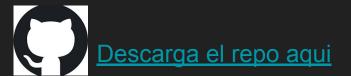
Conclusiones:

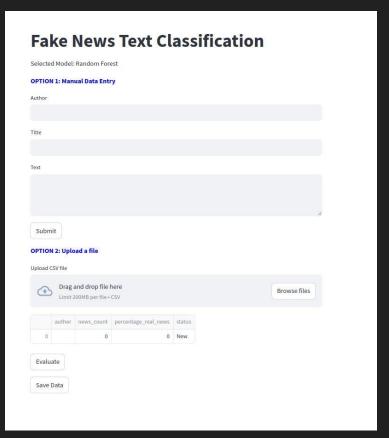
El modelo desarrollado cumple con los requerimientos del cliente y se encuentra en su etapa final de producción.

Integra: Técnicas avanzadas de aprendizaje automático + experiencia de usuario intuitiva.

Herramienta valiosa tanto para los **portales de noticias** como para los **lectores**. Promueve la diseminación de información precisa y confiable, ayudando a combatir la desinformación y mejorar la credibilidad del portal de comunicación.







2

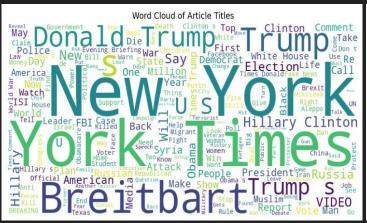
Detalles Técnicos

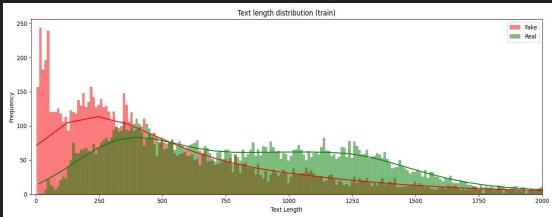
Detalles técnicos:



Detalles técnicos: DATOS

- Train data set con ~21000 artículos etiquetados.
- Inglés
- Identificación de datos faltantes y limpieza

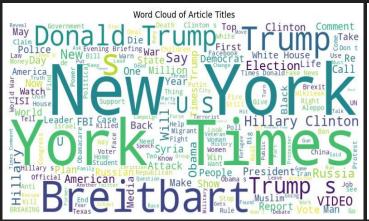


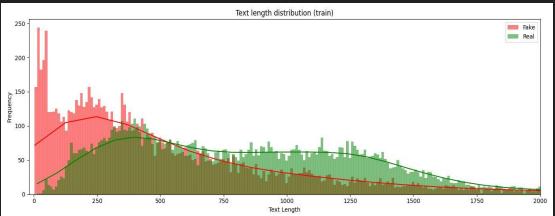


Detalles técnicos: DATOS

- Train data set con ~21000 artículos etiquetados.
- Inglés
- Identificación de datos faltantes y limpieza

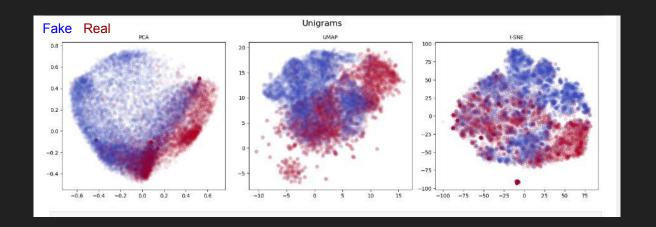
Pandas - NumPy - Langdetect - Wordcloud - os - re





Detalles técnicos: DATOS

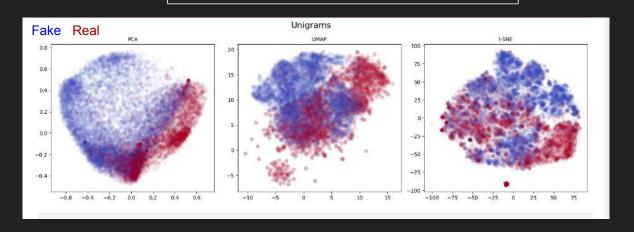
- Procesamiento del texto: Tokenizacion + Lematizacion + Vectorizacion (uni, max_features)
- Feature extraction: train and validation dataset



Detalles técnicos: DATOS

- Procesamiento del texto: Tokenizacion + Lematizacion + Vectorizacion (uni, max_features)
- Feature extraction: train and validation dataset

Scikit-learn - TfidfVectorizer - Nltk - UMAP



Detalles técnicos: ALGORITMO DE ML

Supervisado, Clasificación

F1 Score: 0.8996262680192205

- 3 modelos: RandomForest, RegresionLogisitca, GaussianNaiveBayes
- Entrenamiento + performance + guardado de los modelos entrenados

IXI	IXL	OND
Accuracy: 0.915958873491283	Accuracy: 0.8824318283415288	Accuracy: 0.8071077335717479
Precision: 0.8962765957446809	Precision: 0.8537486800422387	Precision: 0.8101295094701052
Recall: 0.9030010718113612	Recall: 0.8665594855305466	Recall: 0.8071077335717479

F1 Score: 0.8601063829787234

F1 Score: 0.8079030027325982

Detalles técnicos: ALGORITMO DE ML

- Supervisado, Clasificación
- 3 modelos: RandomForest, RegresionLogisitca, GaussianNaiveBayes
- Entrenamiento + performance + guardado de los modelos entrenados

RF.	$\overline{}$	_	
1 \ 1	\sim		

Accuracy: 0.915958873491283

Precision: 0.8962765957446809

Recall: 0.9030010718113612

F1 Score: 0.8996262680192205

RL

Accuracy: 0.8824318283415288

Precision: 0.8537486800422387

Recall: 0.8665594855305466

F1 Score: 0.8601063829787234

GNB

Accuracy: 0.8071077335717479

Precision: 0.8101295094701052

Recall: 0.8071077335717479

F1 Score: 0.8079030027325982

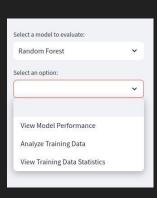
Scikit-learn - Pickle

Detalles técnicos: WEB APP

- Streamlit app
- Carga de datos: manual o CSV file (autor + título + artículo)
- 3 modelos de ML para seleccionar
- Una vez cargados los datos:
 - Muestra si hay datos previos del autor ingresado
 - Evalúa (predice) → etiqueta artículos como F o V.
 - Guarda los resultados → amplía futura database

Además:

- Performance distintos modelos
- Análisis de los datos de training
- Estadísticas de los datos de training
- Detección de noticias repetidas



Detalles técnicos: WEB APP

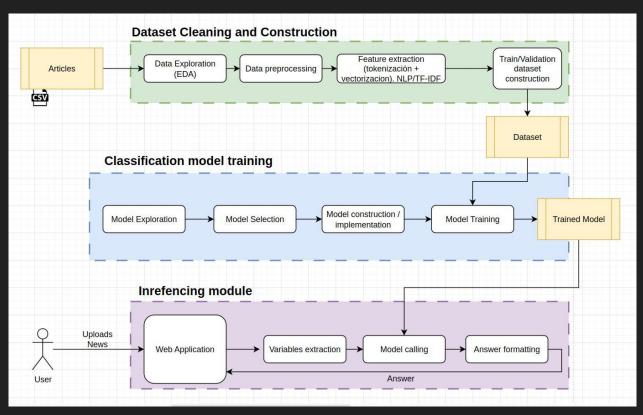
- Streamlit app
- Carga de datos: manual o CSV file (autor + título + artículo)
- 3 modelos de ML para seleccionar
- Una vez cargados los datos:
 - Muestra si hay datos previos del autor ingresado
 - Evalúa (predice) → etiqueta artículos como F o V.
 - Guarda los resultados → amplía futura database

Además:

- Performance distintos modelos
- Análisis de los datos de training
- Estadísticas de los datos de training
- Detección de noticias repetidas

Scikit-learn - Pickle - Streamlite - StreamlitCloud - GitHub

Flujo técnico detallado de la solución:





4

Perspectivas a corto y largo plazo

Futuras mejoras a corto plazo:

- Ampliación del análisis estadístico por autor
- Profundizar en el análisis del vocabularios característico de las fake news
- Deploy en cloud
- Corregir Overfitting: regularización, cross-validation, reducción de dimensionalidad, aumento del tamaño de los datos, etc.
- Incorporación de datos adicionales
- Enriquecimiento del Dataset con nuevas características
- Experimentación con modelos más avanzados

Futuras mejoras a largo plazo:

- Implementación en distintos idiomas
- Actualización periódicas utilizando el dataset de entrenamiento con las noticias recolectadas
- Segmentación particular para cada plataforma donde se suben las noticias
- Aplicación de forma local para ser utilizada por cada autor
- Mejoras en la Interfaz de Usuario

Posibles Aplicaciones

1. Integración en Plataformas de Redes Sociales:

- **Descripción:** El modelo podría integrarse en plataformas de redes sociales para marcar automáticamente noticias potencialmente falsas antes de que se difundan.
- o **Beneficio:** Ayuda a reducir la propagación de desinformación en redes sociales.

2. Extensión para Navegadores Web:

- Descripción: Desarrollar una extensión para navegadores que analice y etiquete las noticias mientra los usuarios navegan por la web.
- o **Beneficio:** Proporciona a los usuarios una herramienta de verificación en tiempo real.

3. Asistente para Periodistas y Editores:

- Descripción: Implementar el modelo como una herramienta para periodistas y editores que les permita verificar la veracidad de la información antes de su publicación.
- Beneficio: Mejora la precisión y confiabilidad de las publicaciones periodísticas.

Posibles Aplicaciones

4. Aplicación Educativa:

- Descripción: Crear una aplicación educativa que enseñe a los usuarios cómo identificar noticias falsas, usando ejemplos analizados por el modelo.
- **Beneficio**: Aumenta la alfabetización mediática y ayuda a los usuarios a desarrollar habilidades críticas para evaluar la información.

5. Monitoreo de Noticias en Tiempo Real:

- Descripción: Usar el modelo para monitorear noticias en tiempo real y alertar sobre posibles olas de desinformación durante eventos críticos (elecciones, crisis sanitarias, etc.).
- Beneficio: Proporciona una herramienta preventiva para evitar la propagación masiva de desinformación.

6. Servicio para Organizaciones y Gobiernos:

- Descripción: Ofrecer el modelo como un servicio a organizaciones gubernamentales o corporaciones para el monitoreo de la veracidad de la información en medios y redes sociales.
- Beneficio: Ayuda a estas organizaciones a tomar decisiones informadas basadas en datos confiables.