# Análisis de Opiniones de Productos

en Retail/E-commerce

Identificación de Patrones de Satisfacción y Áreas de Mejora

c19-119-n-data-bi



Team leader: Johanna Tarabelli

Roles del Equipo:

Franco Gabriel Iribarne: Data Scientist Principal / Líder de Proyecto

Maribel Mesa Yepes: Especialista en Visualización de Datos / Científica de Datos

Diego Euler: Ingeniero de Datos / Analista de Datos



## Descripción del Proyecto

#### **Objetivo del Proyecto:**

Analizar las opiniones de los clientes sobre productos vendidos en una plataforma de e-commerce para identificar patrones de satisfacción del cliente y áreas de mejora.



#### **Contexto:**

Este tipo de análisis posee mucho potencial y puede generar gran impacto en áreas como e-commerce, campañas políticas, y análisis de nuevos productos.

## Proceso de Análisis de Opiniones de Productos



Herramientas Utilizadas:

Python, Pandas, NumPy, Matplotlib, Seaborn, Scikit-learn, Jupyter Notebooks.



# Exploración de Datos:

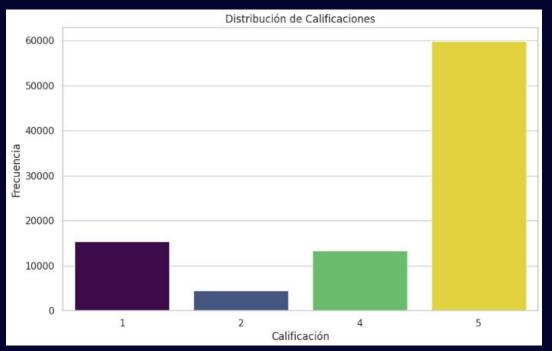
Descripción de los Datos:			
1 1 Zip wax ne	w formula is just horrible.	I've been using zip wax for many years. It was	
El dataset data_review_clea	ned.csv-contiene	93,221 filas y 4 columnas:	
3 1	Dream of C.	It is to bad such talented illustrations are i	
rating: Calificación del produ	icto (1 a 5).		
title: Título de la opinión.			
99995 4	girls from the big forest		
review: Texto de la opinión.			
target: Variable objetive (0 p		If I could have the 7 years of The Golden Road	1.0 ivae)
talget. Valiable objetivo (o p	ara opimiones ne	gativas y 1 para opiniones posit	ivas).

100000 rows × 4 columns



## Análisis Exploratorio de Datos (EDA):

#### Distribución de las Calificaciones:

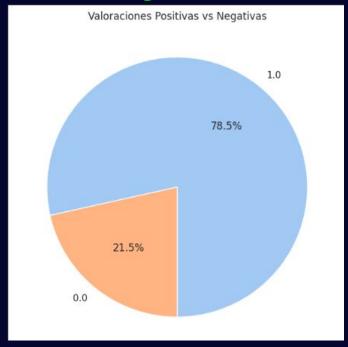


Las calificaciones varían de 1 a 5, con la mayoría de las opiniones concentradas en los extremos (1 y 5).



## Análisis Exploratorio de Datos (EDA):

Distribución del Sentimiento (Target):

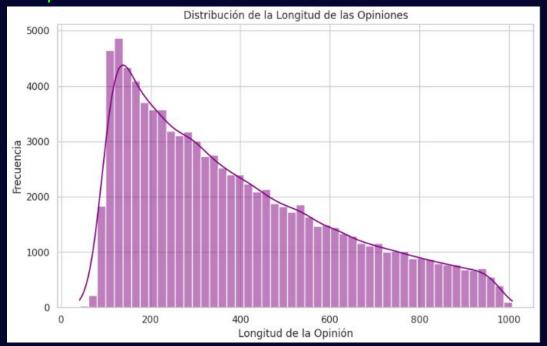


La variable target parece ser binaria, con valores de 0 y 1. La distribución está bastante equilibrada entre opiniones positivas (1) y negativas (0).



## Análisis Exploratorio de Datos (EDA):

#### Longitud de las Opiniones:



La longitud de las opiniones varía ampliamente, con un pico notable en opiniones más cortas (alrededor de 50 a 100 caracteres).



## Vectorización del Texto y Modelado de Sentimientos:

Vectorización del Texto: Convertir el texto de las opiniones en vectores numéricos utilizables para modelos de machine learning.

Entrenamiento del Modelo: Utilizar un modelo de machine learning para clasificar las opiniones en categorías de satisfacción (positiva o negativa).

### Evaluación Modelo de Sentimientos:

El modelo alcanzó una precisión (accuracy) del 92.3%, con las siguientes métricas detalladas en el reporte de clasificación:

Accuracy: 0.9	923			
Classificatio	n Report:			
	precision	recall	f1-score	support
0.0	0.92	0.92	0.92	9315
1.0	0.93	0.93	0.93	12430
accuracy			0.92	21745
macro avg	0.92	0.92	0.92	21745
weighted avg	0.92	0.92	0.92	21745

**Precisión (Precision):** Proporción de opiniones clasificadas correctamente como positivas o negativas.

Recall: Proporción de opiniones positivas o negativas que fueron correctamente identificadas.

F1-Score: Media armónica de la precisión y el recall, proporcionando una medida equilibrada de la exactitud del modelo.



## Interpretación Modelo de Sentimientos:

- La alta precisión del modelo indica que es eficaz para clasificar las opiniones de los clientes.
- Las métricas de precisión, recall y F1-score son similares, lo que sugiere que el modelo no tiene un sesgo significativo hacia opiniones positivas o negativas.
- Este modelo puede ser utilizado para automatizar el análisis de opiniones y ayudar a identificar rápidamente áreas problemáticas y aspectos positivos.

#### **Conclusiones:**

- Patrones de Satisfacción: La polarización en las calificaciones sugiere que los clientes tienden a tener experiencias muy positivas o muy negativas.
  Esto puede indicar inconsistencias en la calidad del producto o servicio.
- Áreas de Mejora: Se deben analizar las opiniones negativas más comunes para identificar y abordar las principales quejas de los clientes.
- Potencial de Mejora Continua: Utilizando el modelo de clasificación, la plataforma puede monitorear continuamente las opiniones y ajustar sus estrategias de acuerdo con los comentarios de los clientes.



#### **Recomendaciones:**

- Monitoreo Continuo: Implementar el modelo de clasificación para monitorear continuamente las opiniones y detectar problemas emergentes rápidamente.
- Análisis de Opiniones Negativas: Realizar un análisis más profundo de las opiniones negativas para identificar causas raíz y tomar acciones correctivas.
- Fomento de Opiniones Detalladas: Incentivar a los clientes a proporcionar opiniones más detalladas para obtener insights más específicos y útiles.



# iGracias por su atención!

