

## Proyecto 1 Etapal

Ministerio de Comercio, Industria y Turismo de Colombia, la Asociación Hotelera y Turística de Colombia – COTELCO

Maria Alejandra Estrada Garcia
-202021060
Santiago Martínez Novoa
- 202112020
Marilyn Stephany Joven Fonseca 202021346







# Entendimiento y enfoque analítico

Part 01





## El problema



#### El negocio

Mejorar la promoción y gestión turística en Colombia mediante el análisis de las características de los sitios turísticos para identificar qué los hace atractivos o poco recomendados. Esto permitirá tomar decisiones informadas para aumentar la popularidad de los destinos y fomentar el turismo en el país.



#### Objetivos

- Identificar las características que hacen atractivo un hotel sobre el resto y como estas afectan la opinión y la probabilidad de recomendación de los usuarios.
- 2. Diseñar un modelo de aprendizaje automático que, dado una reseña de un usuario, permita a las cadenas hotelera y a COTELCO clasificarlo como relacionado a una calificación del hotel en una escala entera de 1 a 5.





## Enfoque analítico

Para este proyecto de procesamiento de lenguaje natural (NLP), nos centraremos en el enfoque basado en inteligencia artificial (IA) para analizar las características de los sitios turísticos y comparar su atractivo para los turistas. El objetivo principal del negocio es identificar oportunidades de mejora en el turismo mediante técnicas de aprendizaje automático.

#### SVM

Las SVM son algoritmos de aprendizaje supervisado utilizados principalmente para la clasificación. Son eficaces en la clasificación de textos, como las reseñas de hoteles, debido a su capacidad para manejar eficazmente conjuntos de datos de alta dimensionalidad

#### Random Forest

Son un conjunto de árboles de decisión que se entrenan con diferentes subconjuntos del conjunto de datos y luego combinan sus resultados para realizar predicciones.

#### Logistic Regression

La regresión logística se utiliza comúnmente para problemas de clasificación binaria, como determinar si una reseña es positiva o negativa. Es un modelo simple pero efectivo que estima la probabilidad de que una instancia pertenezca a una clase particular.





# Entendimiento y preparación de los datos

Part 02



# Decisiones de transformación de los datos

#### 1. Eliminación de duplicados:

Se eliminaron los datos duplicados.

#### 2. Identificación del idioma:

Se examinaron los diferentes idiomas utilizados y se dejaron reseñas unicamente en español

#### 3. Limpieza de caracteres

Se boraron puntos, comas, tildes, otros simbolos y se dejó todo el texto en minuscula.

#### 4. Quitar palabras insignificantes:

Se eliminaron las palabras que no traen ningun significado, también conocidas como palabras vacías.



# Decisiones de transformación de los datos

#### 5. Verificación del vocabulario

Se obtuvo un conteo de las palabras y se eliminaron aquellas que solo aparecen una vez.

#### 6. Normalización

Se realizó Stemming y Lematización para reducir el vocabulario a una raíz de la palaba

#### 7. Vectorización de texto

Se convierte el texto en vectores númericos para el respectivo análisis

#### 8. Balanceo de clases

Se tomó una cantidad equitativa para cada valor de la columna Class.





### Modelado y evaluación Part 03





### Métricas de evaluación Evaluación cuantitativa

#### Accuracy:

Esta métrica indica la proporción o porcentaje de registros que fueron clasificados correctamente por el modelo.

#### Precisión:

Este enfoque calcula un promedio de la precisión del modelo para cada categoría de clasificación.

#### Recall o sensibilidad:

Se refiere a la tasa de "verdaderos positivos", es decir, qué proporción de los textos fueron correctamente asignados a su categoría correspondiente de calificación obtenido.

#### F1 Score:

Teniendo en cuenta que la precisión y la sensibilidad son métricas complementarias, el puntaje F1 es un promedio ponderado de ambas métricas.





### Evaluación Cuantitativa

Precisión: 49.87%

Accuracy: 50.77%

Recall: 50.77%

F1 Score: 49.66%

**Support Vector Machine SVM** 

Precisión: 35.76%

Accuracy: 37.99%

Recall: 37.99%

F1 Score: 34.46%

**Random Forest** 

Precisión: 48.85%

Accuracy: 49.31%

Recall: 49.31%

F1 Score: 49.03%

Interpretation of findings





## Resultados Part 04



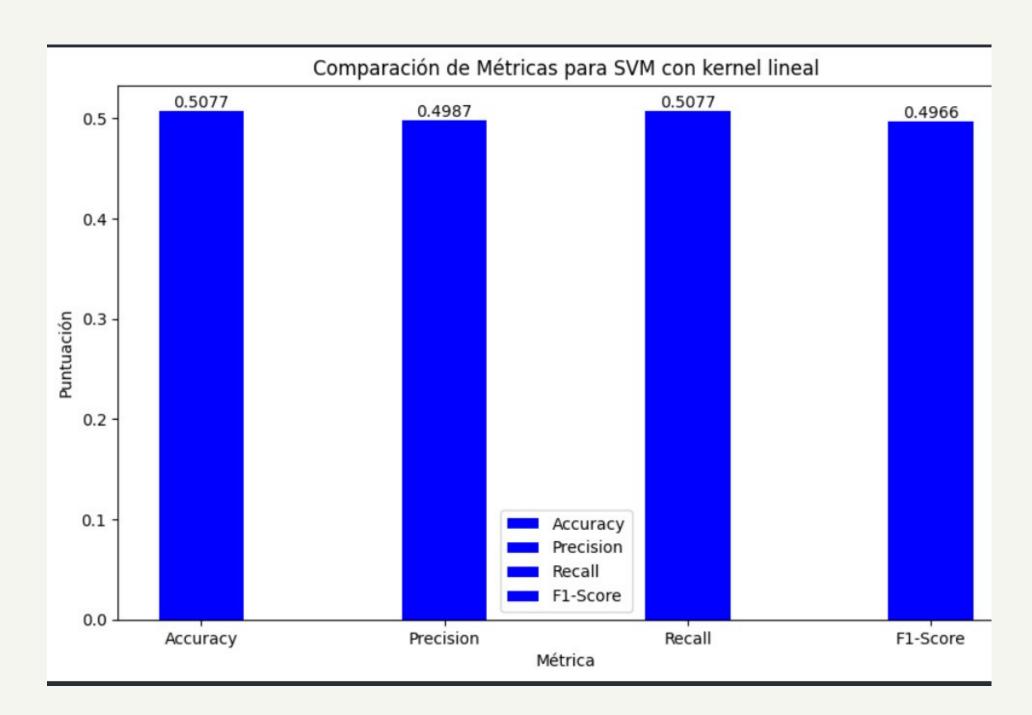


## Evaluación cualitativa

Análisis de las métricas de calidad

De los modelos implementados, se recomienda usar el modelo de Support Vector Machine (SVM) esto se debe a que presenta los mejores indicadores en la evaluación.

Las tres raíces de palabras más importantes, según el modelo Random Forest, fueron "mal", "excelent" y "mas". Estas palabras sugieren que en las reseñas analizadas, se mencionan aspectos como la calidad del servicio o producto ("excelent"), la comparación con otras opciones ("mas"), y la experiencia general ("al"). Por otro lado, se observan otras raízes de importancia como "suci", "com" y "servici", estas nos indican que la suciedad, la comida y el servicio son de gran importancia





### Gráfica

