Proyecto Data Science: AUTOMOTORA ANACONDA Hito 2

Integrantes:

- Paulo González
- Jorge Guerrero
- Daniel Mardones
- Gonzalo Rojas
- Esteban Sánchez

Profesor:

Daniel Beffermann

Tutor:

- Jhon Poma





Resumen Hito 1



Motivación

Generar herramienta de apoyo a la toma de decisiones de los equipos de compra y venta de vehículos.



Hipótesis

Determinar mediante un modelo de regresión en base a las especificaciones de un vehículo si su compra es viable para realizar negocios de reventa.



Propuesta inversion

Comprar vehículos que tengan un precio estimado menor al precio de mercado para poder revenderlos.



Segmentar gama de vehículos

Columna que clasifique la marca del vehículo por generalista y premium.



Resumen Hito 1



Modelo

Modelo de **regresión** con técnicas de Machine Learning



Vector objetivo

Variable **"Price"**, que muestra el precio en USD de cada vehículo.



Métricas

R2 score, Median Absolute Error (MAE), Root Mean-Squared Error (RMSE)

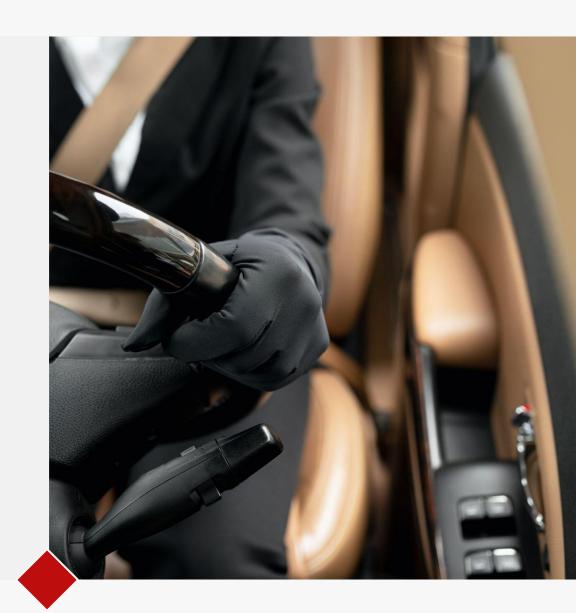


Enriquecimiento data set

A través de webscrapping aumentar la información de los vehículos.

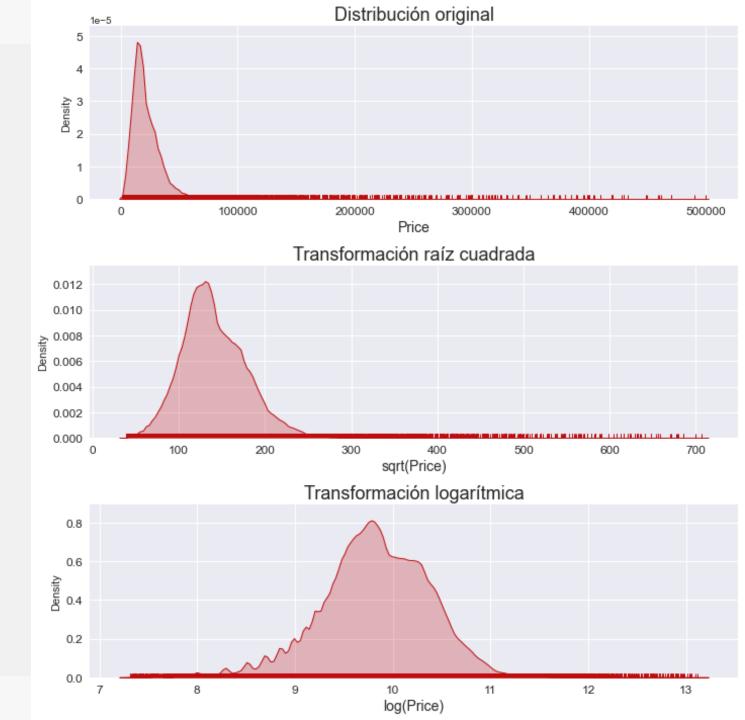
Análisis Exploratorio Descriptivo

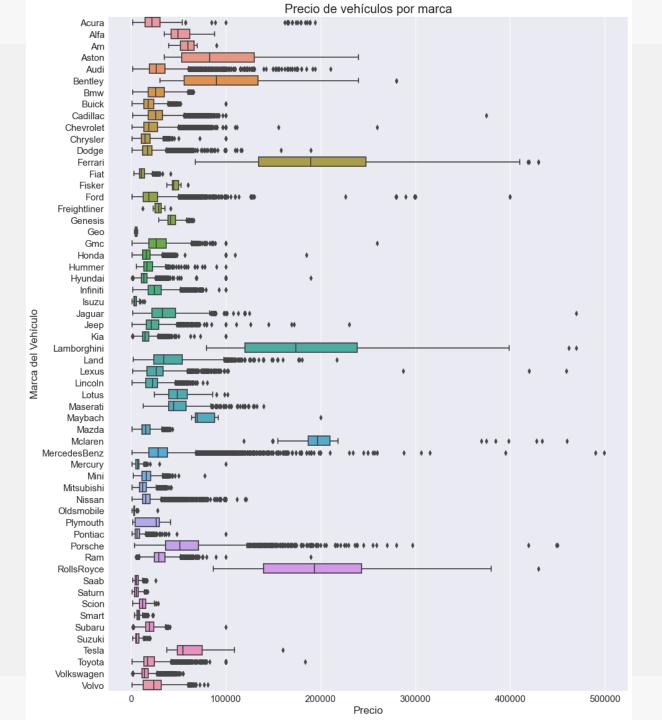




Comportamiento vector objetivo "Price"

- Distribución original:
 - Sesgo
 - Outliers
- Raíz Cuadrada:
 - Sesgo
 - Outliers
- Logarítmica:
 - Outliers
 - Tendencia normal







Precio de vehículos por marca

Presencia de outliers

Pocas marcas que superan los 200 mil dólares

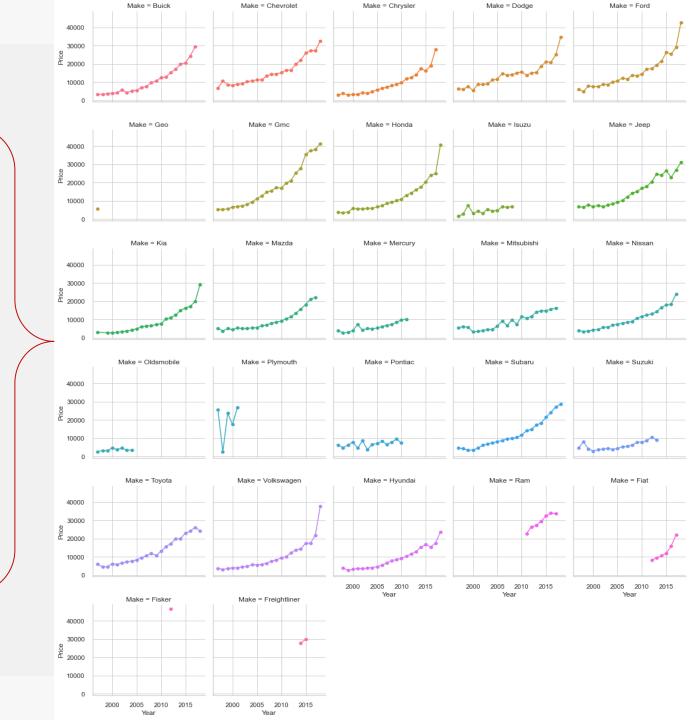
Marcas de elevado costo, no presentan precios muy altos debido a la presencia de muchos outliers

División de la muestra cada 10.000 dólares para bajar outliers Outliers > 90.000 dólares se mantiene Outliers < 90.000 dólares bajan

Estrategia de venta de vehículos por gama

Gama: generalista

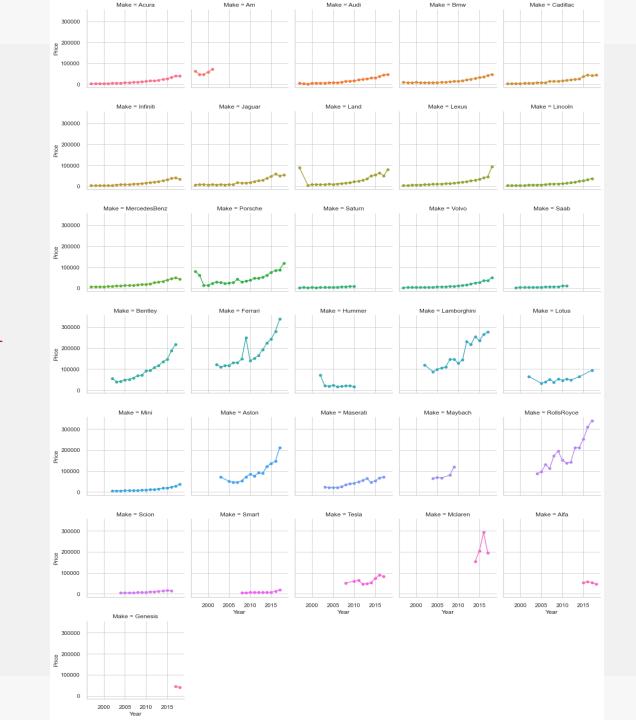
Esta división contiene demasiado outliers, lo que perjudicará el desempeño del modelo a entrenar



Estrategia de venta de vehículos por gama

Gama: premium

Esta división contiene demasiado outliers, lo que perjudicará el desempeño del modelo a entrenar





Conclusión:

• La división por gama no aporta positivamente al desempeño del modelo por la presencia de muchos outliers

 La división de la muestra se hará por rango de precio, quedando de la siguiente manera:



División de muestra para disminuir influencia de outliers basado en columna 'Price'

Rango de precio (en dólares)	Categoría
0 – 25.000	Generalista
25.001 – 35.000	Premium 1
35.001 – 45.000	Premium 2
45.001 – 55.000	Premium 3
55.001 – 65.000	Premium 4
65.001 – 75.000	Premium 5
75.001 – 85.000	Premium 6
85.001 – 95.000	Premium 7
> 95.001	Premium 8

Pre-Procesamiento



Binarización



Limpieza data set



División vehículos por precio

A través de Base de Datos Postgres (Pg-Admin)





Modelos entrenados para categoría generalista

Se realizaron entrenamientos de modelos "vainilla" para observar su rendimiento, y como afectaban los outliers en las métricas. Las mejores métricas se consiguieron en los siguientes modelos:

Modelo	Métricas	Justificación
LinearRegression	MAE: 2275	Asume una relación lineal entre las variables (Km, año, marca, etc.)
	RMSE: 3448,75	
	R2: 56,28%	
LassoCV	MAE: 2575	Selecciona automáticamente las características más importantes
	RMSE: 3870,04	
	R2: 44,94%	

Modelos como DecisionTreeRegressor y RandomForestRegressor no obtuvieron buenos resultados



Gracias!

¿Dudas? ¿Consultas? ¿Retroalimentación?

CREDITS: This presentation template was created by **Slidesgo**, and includes icons by **Flaticon**, and infographics & images by **Freepik**

