

## PREDICEON BEGGES

SERGIO CHALELA

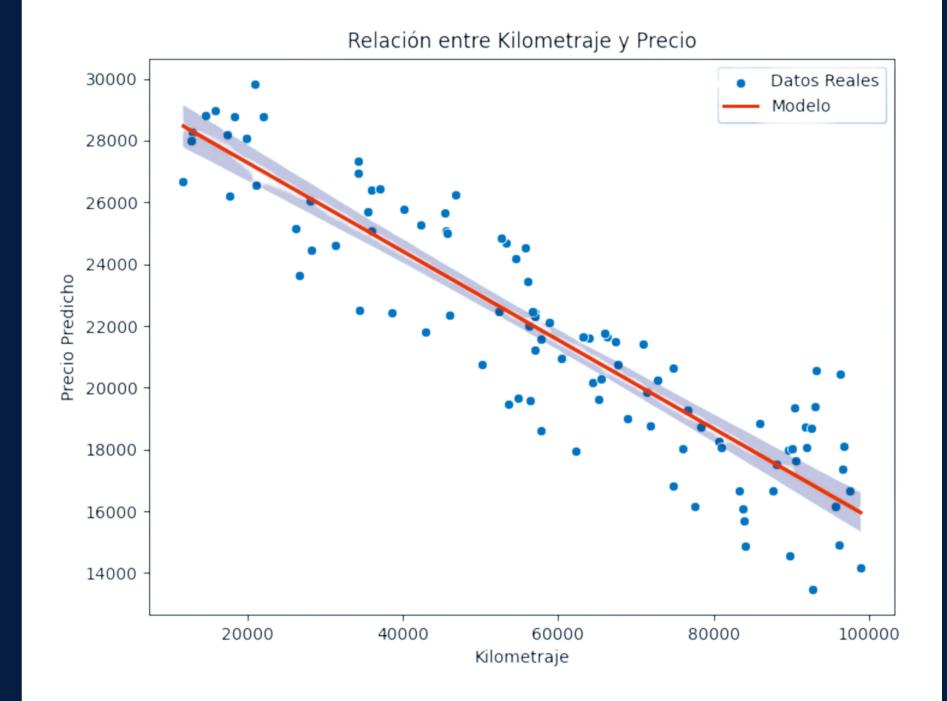


### QUE PROBLEMA RESOLVENOS?

Nuestro objetivo principal fue construir un modelo de Machine Learning que permita predecir el precio estimado de un vehículo basado en sus características, de manera eficiente y confiable.

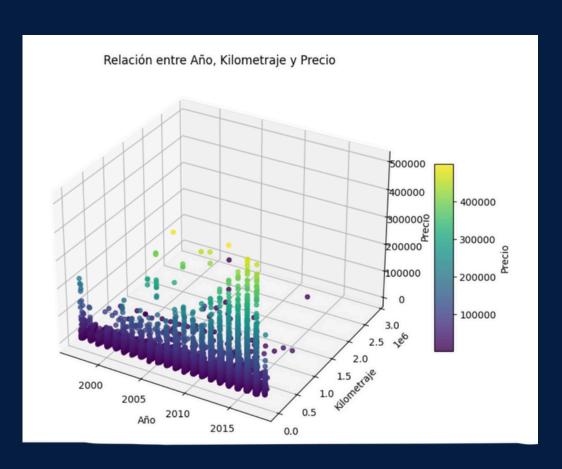
Este enfoque también destaca por la combinación de:

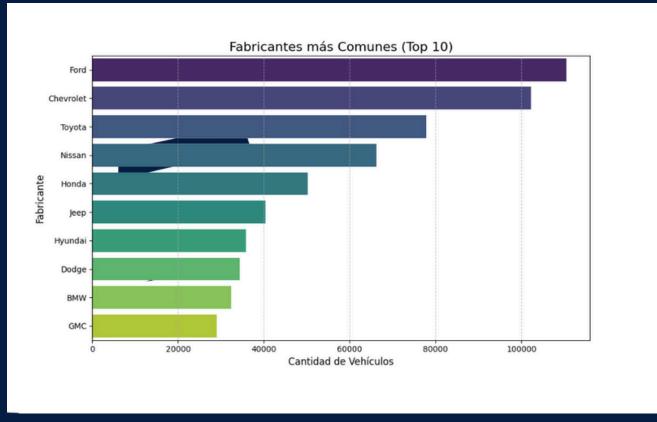
- Modelos supervisados: Para entrenar el modelo en un dataset robusto.
- Clustering no supervisado: Para encontrar patrones ocultos que mejoren la precisión.

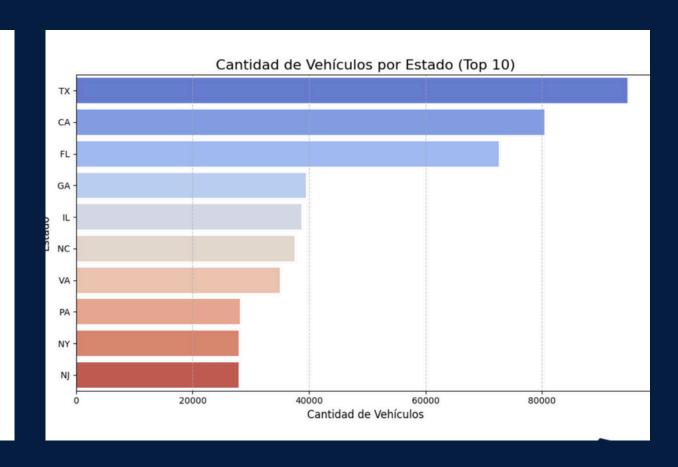




## EXPLORACIÓN INICIAL DE DATOS







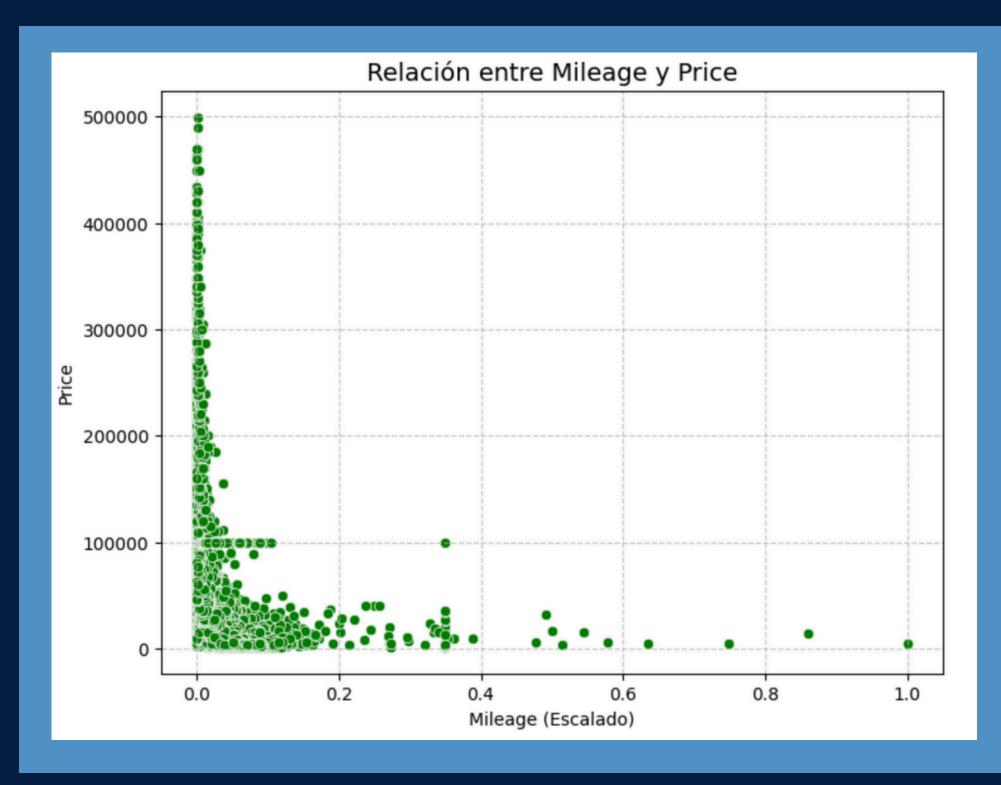
KM vs Año vs Precio

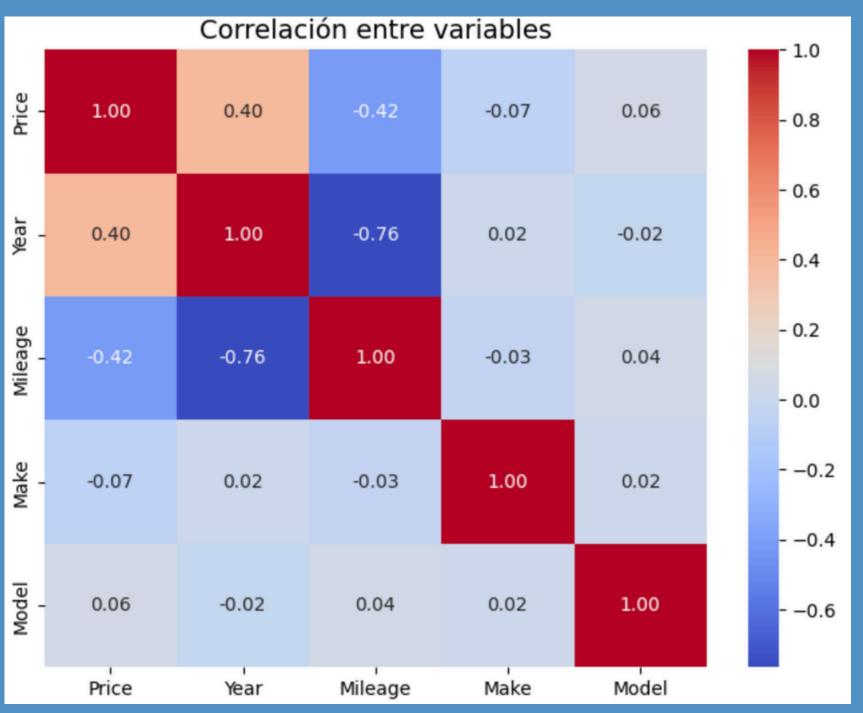
Fabricantes más Comunes

**Cantidad de Vehiculos por Estado** 



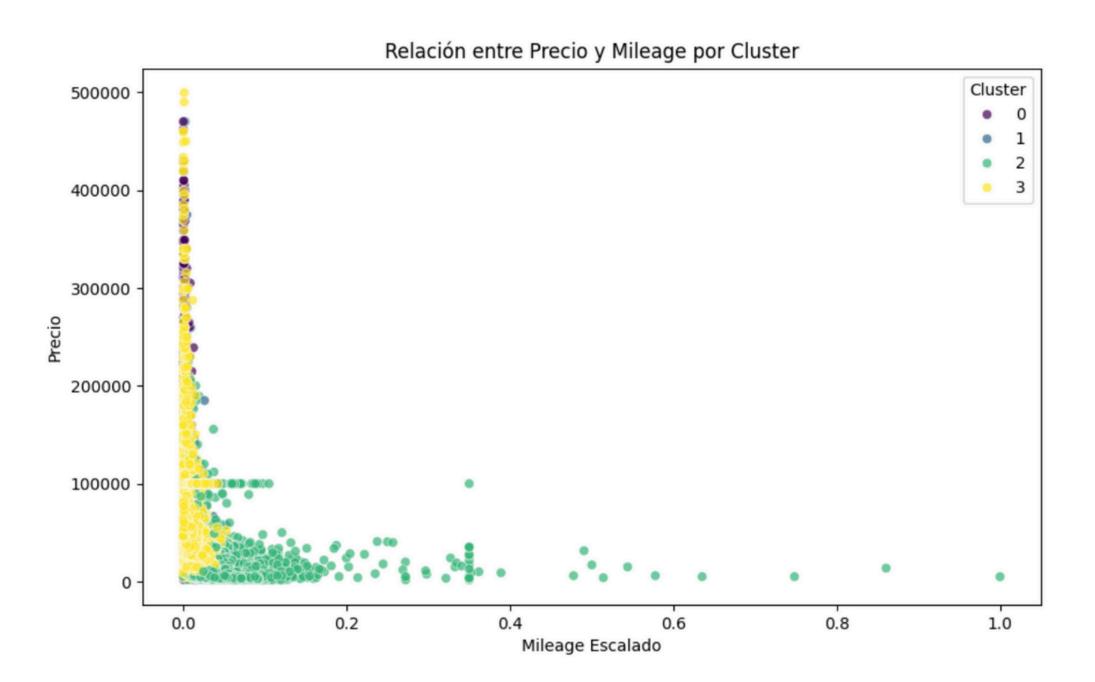
## EXPLORACIÓN DE DATOS PROCESADOS

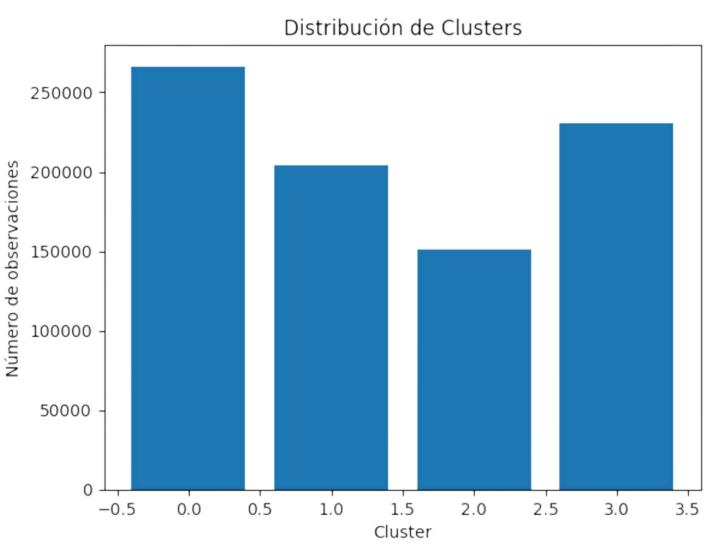




#### EXPLORACION DE DATOS CLUSTERIZADOS







#### MODELOS SUPERVISADOS



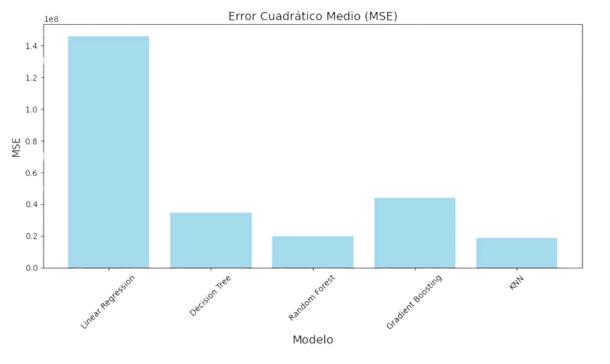
**Regresión Lineal** 

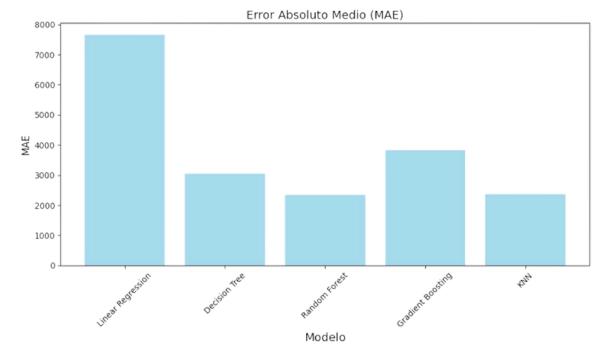
**Decision Trees** 

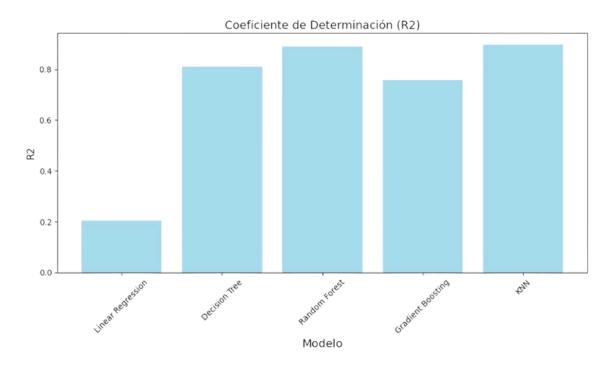
**Random Forest** 

**Gradient Boosting** 

KNN









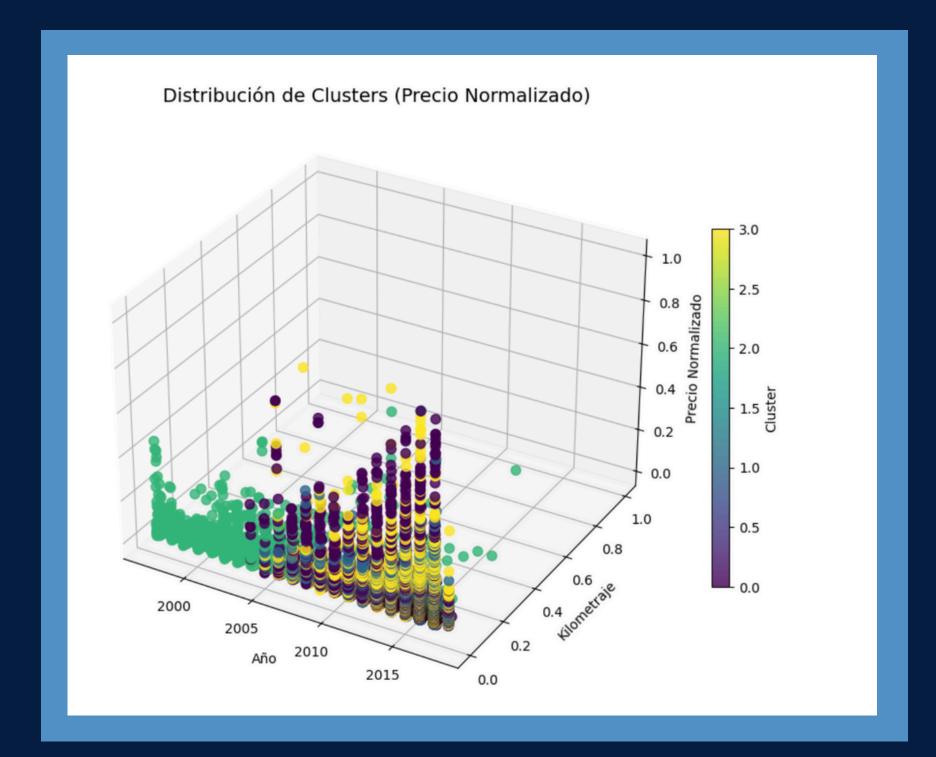
#### MODELO NO SUPERVISADO

#### **Porque K-Means**

- Aplicamos K-Means para segmentar los datos en grupos homogéneos.
- Los clusters revelan patrones latentes que no eran evidentes en el análisis inicial

#### Resultado

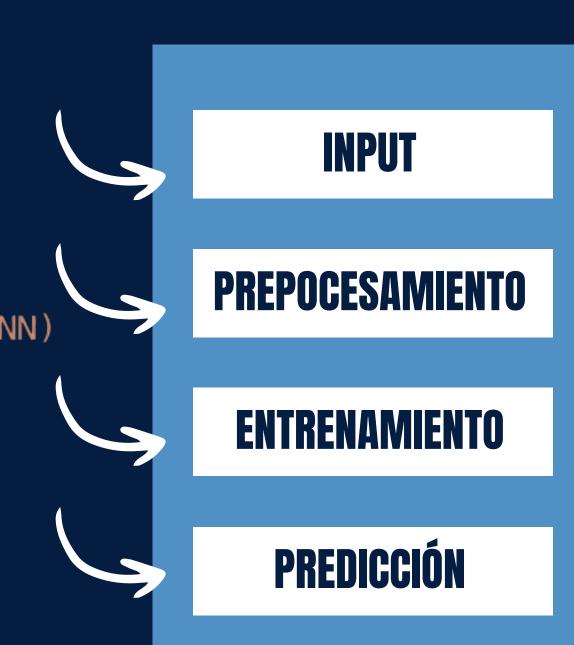
- El algoritmo identificó X clusters basados en variables como Año, Kilometraje, y otras características.
- Cada cluster representa un grupo de vehículos con características similares, lo que mejora la precisión del modelo supervisado.



#### MODELO FINAL



```
hyperparameters:
  algorithm: auto
 metric: minkowski
 n_neighbors: 5
 weights: uniform
model_name: K-Nearest Neighbors (KNN)
performance:
 MAE: 2368.780735220772
 MSE: 18919220.428636175
  R2: 0.8970978654746379
preprocessing:
  clustering: KMeans (k=4)
  encoding: LabelEncoder
```



#### **PUNTOS CLAVE**

- Facil de interpretar
- Tiempo de entrenamiento eficiente
- Mejora en las metricas al incorporar "clustering"

scaling: MinMaxScaler



# IGRAGIAS!





