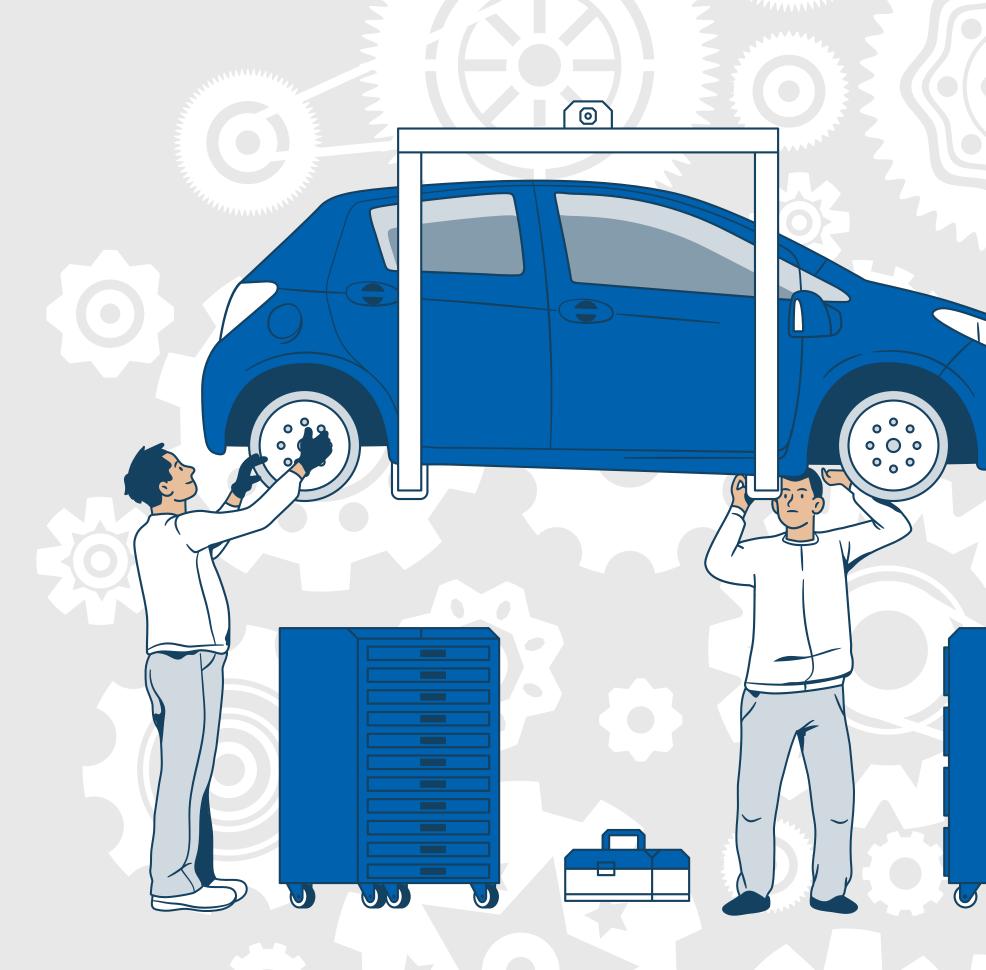
PROYECTO DE IRONHACK POR: CARLOS CUERDA

# CALCULADORA DE PRECIOS

Estimación del precio de tu vehiculo en el mercado actual





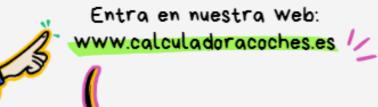
## ÍNDICE GENERAL

- **01** MI PROYECTO
- **02** PUNTOS CLAVES
- 03 DATOS GENERALES
- **04** ESTADÍSTICAS
- 105 INFORMACIÓN TÉCNICA
- O6 ASPECTOS A MEJORAR
- **07** AGRADECIMIENTOS Y BIBLIOGRAFÍA

#### NUESTRO PROCESO DE ESTIMACIÓN ONLINE











Contesta a 5 sencillas preguntas.







Recibe una estimación directa del precio de tu coche en el mercado actual.

No pierdas tiempo No hay que darse de alta No necesitamos conocer tu matrícula



WWW.CALCULADORACOCHES.ES

## **PUNTOS CLAVE**

1 ACCESIBILIDAD PARA EL USUARIO.

2 ESTIMACION DEL PRECIO.

3 5 PREGUNTAS

OPCIONES DE MEJORA.

## Datos Generales

### SOBRE EL DATASET

558837 filas x 16 columnas No tiene valores duplicados pero si Nan 5 columnas numéricas 11 object Target: Price

## **YEAR**

Año de fabricación del vehículo

## **CAR YEAR**

Años de uso del vehículo

## **MARKET PRICE**

Precio de mercado del vehículo

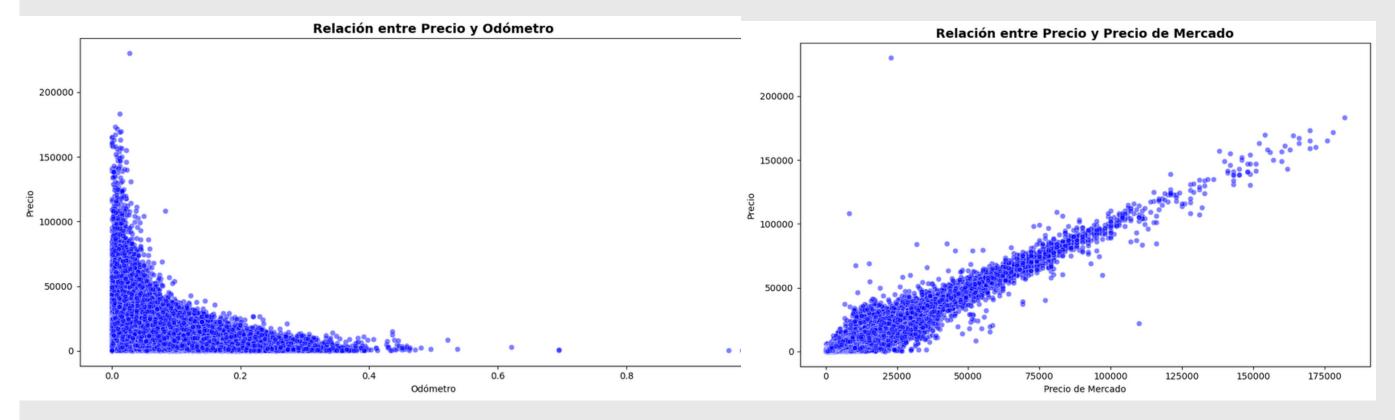
### **ODOMETER**

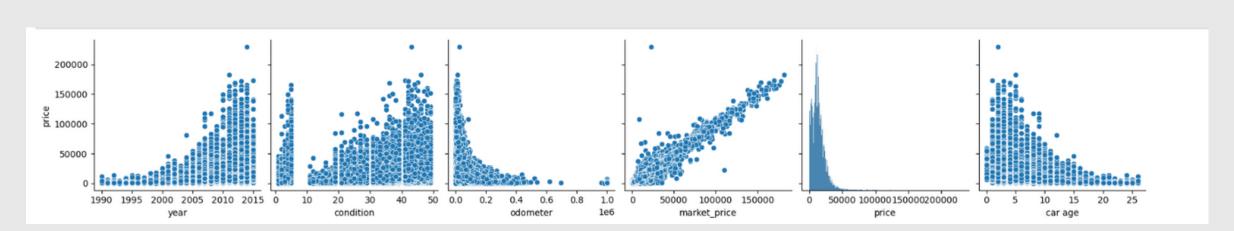
Kilometraje del vehículo.

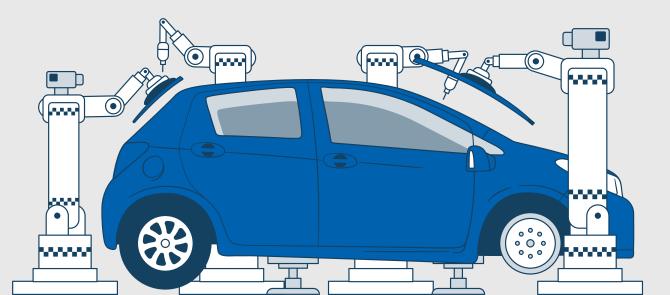
## CONDITION

Condición o estado del vehículo

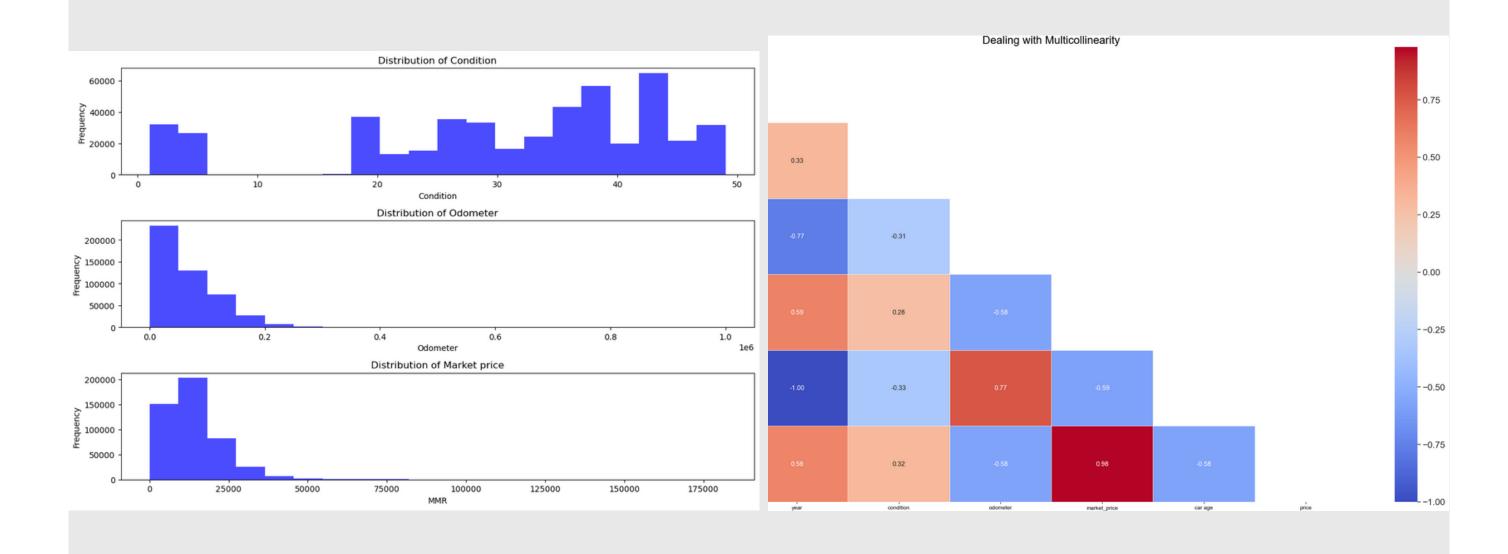
## Estadísticas







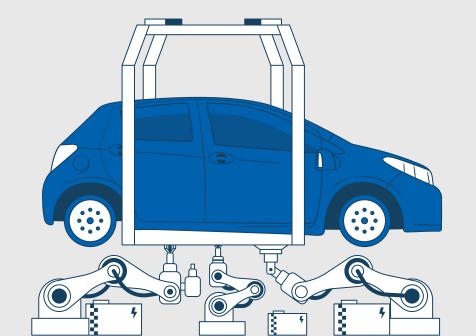
## Estadísticas





## Estadísticas

	year	condition	odometer	market_price	price	car age
count	472325.0	472325.0	472325.0	472325.0	472325.0	472325.0
mean	2010.0	31.0	66702.0	13837.0	13691.0	6.0
std	4.0	13.0	51940.0	9532.0	9613.0	4.0
min	1990.0	1.0	1.0	25.0	1.0	0.0
25%	2008.0	24.0	28137.0	7425.0	7200.0	3.0
50%	2012.0	35.0	51085.0	12300.0	12200.0	4.0
75%	2013.0	41.0	96590.0	18300.0	18200.0	8.0
max	2015.0	49.0	999999.0	182000.0	230000.0	26.0



## INFORMACIÓN TÉCNICA



	R²	RMSE	MSE	MAE
Model				
Linear Regression	0.97	1622.76	2633354.10	1040.47
Ridge	0.97	1622.76	2633354.09	1040.47
Lasso	0.97	1622.76	2633335.89	1040.43
<b>Decision Tree</b>	0.95	2108.40	4445356.53	1368.50
KNN	0.96	1831.98	3356145.16	1212.73
XGBoost	0.96	1985.20	3941017.85	1070.18

Eligo el Modelo Ridge



#### Primera mejora

```
# Normalizar caracteristicas
scaler = MinMaxScaler()
X_train_scaled = scaler.fit_transform(X_train)
X_test_scaled = scaler.transform(X_test)
```

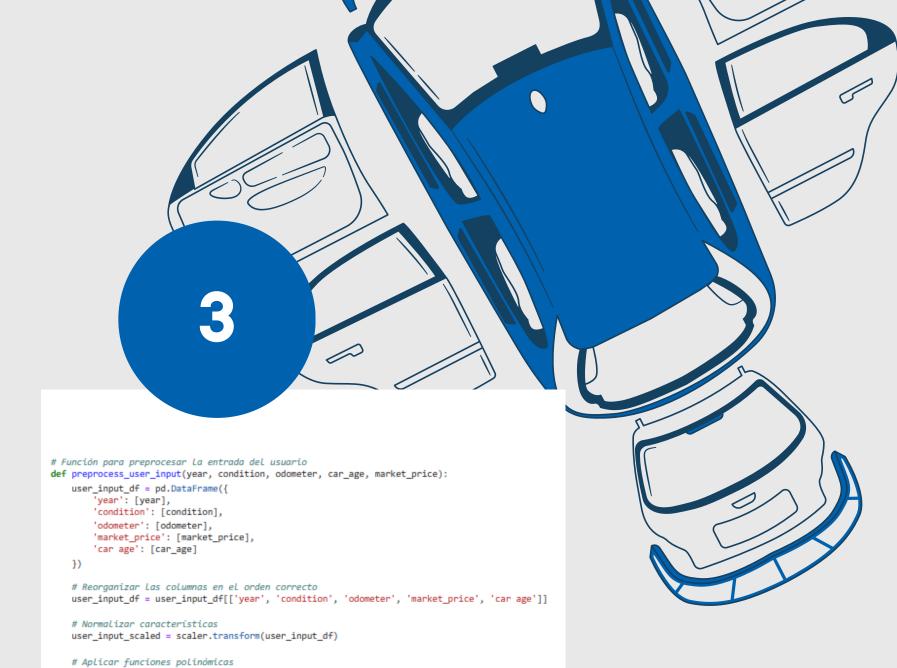
#### Segunda mejora

```
# Entrenar el modelo Ridge y seleccionar los mejores hiperparámetros
param_grid = {'alpha': [0.001, 0.01, 0.1, 1, 10, 100]}
grid_search = GridSearchCV(Ridge(), param_grid, cv=5)
grid_search.fit(X_train_scaled, y_train)

> GridSearchCV
> estimator: Ridge
| Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | Ridge | R
```

#### Tercera mejora

```
# Funciones polinómicas
poly = PolynomialFeatures(degree=2)
X_train_poly = poly.fit_transform(X_train_scaled)
X_test_poly = poly.transform(X_test_scaled)
```



Es importante escalar y aplicar las mismas funciones que cuando entrenas el modelo

user\_input\_poly = poly.transform(user\_input\_scaled)

return user\_input\_poly

El orden de las columnas tiene que ser el mismo que en el input

## ASPECTOS A MEJORAR



#### Realizar una aplicación web real

Uso de bibliotecas como steamlit

#### Uso de librerías mas avanzadas para las visualizaciones

Uso de bibliotecas como Altair

Uso de bibliotecas como Holoviews

Uso de bibliotecas como Geopandas

Mejorar la robustez de los inputs

Uso de mas funciones para simplificar código



## Muchas Gracias

Podéis encontrar mis datos de contacto a continuación para resolver cualquier duda o consulta, asi como si quereis ver el codigo detrás del trabajo en GitHub.

GitHub: carloscuerda9

EMAIL: carloscuerdarenedo@gmail.com

seaborn
Ridge vs Lasso
SteamLit
Data set Kaggle
Página ejemplo

