TFM - DATA SCIENCE KSCHOOL

HOUSE PRICE PREDICTOR

CARMEN MUÑOZ

DAR RESPUESTA A

- ¿Cuáles son las viviendas más rentables de Churriana?
- ¿Qué precio estimado debería tener mi vivienda si quiero ponerla a la venta?

¿CÓMO?

Modelo predictivo para predecir el precio de la vivienda a partir de técnicas de aprendizaje supervisado.

Variable objetivo: Precio de las viviendas

Zona de estudio: Churriana, Málaga.





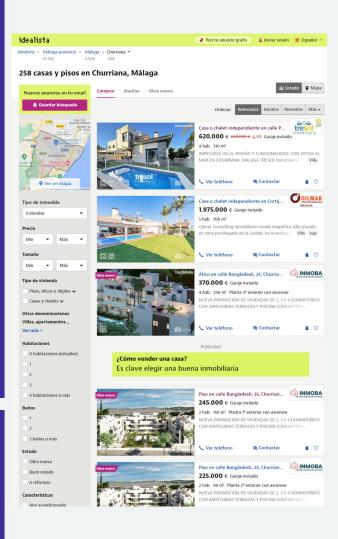
PASOS LLEVADOS A CABO

- Extracción de datos
- Análisis EDA y Limpieza de datos
- Preparación de datos para el modelo
- Evaluación de modelos
- Aplicación del modelo final
- Visualización Front-end
- Conclusiones y mejoras

EXTRACCIÓN DE DATOS

Portal Idealista Web Scraping

Zona: Churriana



Características Extraídas

- Título
- Localización
- Latitud
- Longitud
- Price (variable a predecir)
- Certificado energético
- Número de habitaciones
- Número de baños
- Si dispone o no de jardín
- Si dispone o no de terraza
- Si dispone o no de parking
- Si dispone o no de piscina
- Si dispone o no de ascensor
- Metros cuadrados construidos
- Si es de nueva construcción
- Si necesita ser renovado
- Si está en buenas condiciones

De un total de 342 viviendas localizadas se consigue extraer información de 186 viviendas con 17 variables. Un 55% del total.

Análisis EDA y Limpieza de datos



```
Nan_numbers = properties_churriana.isnull().sum(axis = 0).sum()

print(f"Se encuentran {Nan_numbers} Nan numbers")

Se encuentran 193 Nan numbers

has_garden
has_terrace
has_parking
has_swimmingpool
has_lift

106
```

- → Eliminamos columnas innecesarias.
- → Análisis estadístico y descriptivo de los datos

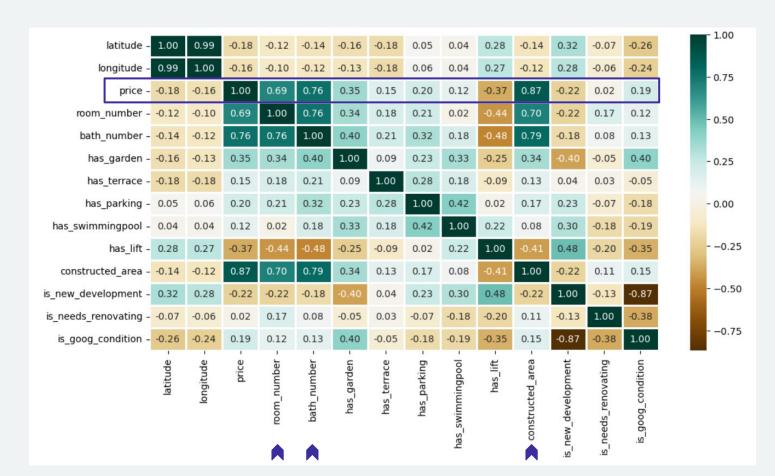
Grandes diferencias entre los valores mínimos y máximos de algunas de las características del dataset.

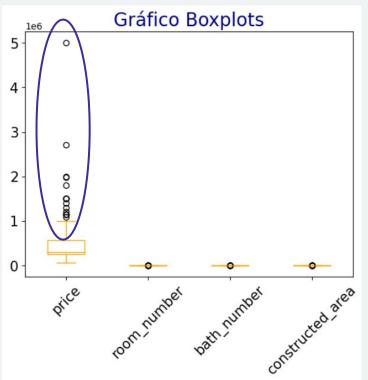
#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	titulo	187 non-null	object
1	localizacion	187 non-null	object
2	latitude	187 non-null	float64
3	longitude	187 non-null	float64
4	price	187 non-null	int64
5	energy_certification	187 non-null	object
6	basic_characteristics	187 non-null	object
7	room_number	187 non-null	int64
8	bath_number	187 non-null	int64
9	has_garden	164 non-null	float64
10	has_terrace	170 non-null	float64
11	has_parking	169 non-null	float64
12	has_swimmingpool	158 non-null	float64
13	has_lift	81 non-null	float64
14	constructed_area	187 non-null	int64
15	is_new_development	187 non-null	int64
16	is_needs_renovating	187 non-null	int64
17	is goog condition	187 non-null	int64

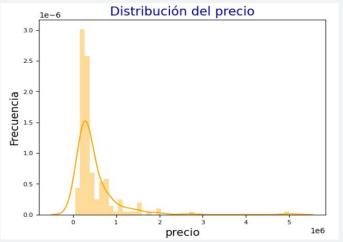
	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
latitude	187.0	36.692094	0.113276	36.610730	36.659499	36.663815	36.671115	3.714505e+01
longitude	187.0	-4.449519	0.202287	-4.686328	-4.506868	-4.501821	-4.490153	-3.641632e+00
price	187.0	482993.689840	512781.940307	54900.000000	249900.000000	299990.000000	567000.000000	5.000000e+06
room_number	187.0	3.625668	1.629362	1.000000	3.000000	3.000000	4.000000	1.400000e+01
bath_number	187.0	2.556150	1.395385	1.000000	2.000000	2.000000	3.000000	8.000000e+00
has_garden	164.0	0.695122	0.461766	0.000000	0.000000	1.000000	1.000000	1.000000e+00
has_terrace	170.0	0.947059	0.224578	0.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000e+00
has_parking	169.0	0.899408	0.301681	0.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000e+00
has_swimmingpool	158.0	0.867089	0.340558	0.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000e+00
has_lift	81.0	0.975309	0.156150	0.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000e+00
constructed_area	187.0	243.433155	270.325987	50.000000	108.500000	152.000000	256.000000	2.500000e+03
is_new_development	187.0	0.229947	0.421928	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	1.000000e+00
is_needs_renovating	187.0	0.053476	0.225585	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	1.000000e+00
is_goog_condition	187.0	0.716578	0.451870	0.000000	0.000000	1.000000	1.000000	1.000000e+00

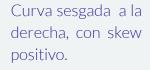
HeatMap

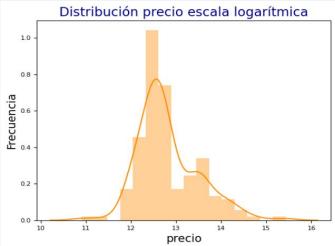
Correlaciones entre las variables



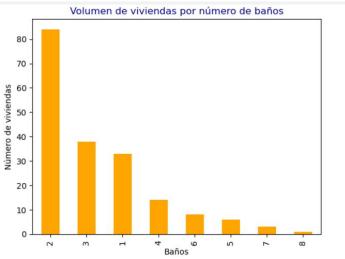












Se afirma la existencia de Outliers, pero no corresponden con valores atípicos sino que corresponde con valores extremos ya que son viviendas mucho más grandes en m2 y con mayor volumen de habitaciones (podría corresponder con una mansión o cortijo).

Exclusión de Outliers

Se calcula el valor intercuartílico **IQR** para poder delimitar el **extremo inferior** y **superior** en función de la variable precio.

```
q1 = np.percentile(data clean["price"], 25)
q3 = np.percentile(data clean["price"], 75)
iqr = q3 - q1
# calculamos los límites inferior y superior del precio
upper limit = q3 + 1.5 * iqr
lower limit = q1 - 1.5 * iqr
print(f"Todas las viviendas con precios superiores a: {upper limit}€ serán excluidas")
print(f"Todas las viviendas con precios inferiores a: {lower limit}€ serán excluidas")
Todas las viviendas con precios superiores a: 1042650.0€ serán excluidas
Todas las viviendas con precios inferiores a: -225750.0€ serán excluidas
data outliers = data clean[data clean["price"] > upper limit].shape[0]
print(f"Excluiríamos {data outliers} viviendas")
Excluiríamos 17 viviendas
```

Preparación datos para el modelo

Transformación de variables categóricas a numéricas usando LabelEncoder()

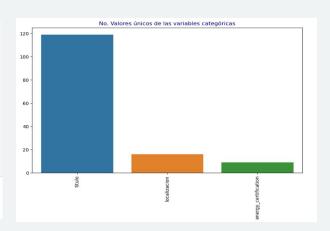
```
#tipo de variables

obj = (data_clean.dtypes == 'object')
object_cols = list(obj[obj].index)
print("Categorical variables:",len(object_cols))

int_ = (data_clean.dtypes == 'int')
num_cols = list(int_[int_].index)
print("Integer variables:",len(num_cols))

fl = (data_clean.dtypes == 'float')
fl_cols = list(fl[fl].index)
print("Float variables:",len(fl_cols))

Categorical variables: 3
Integer variables: 7
Float variables: 7
```



Evaluación de modelos

Datos sin procesar y escalados

- Regresión Lineal
- Regresión Bridge
- SVM-Support Vector Machine
- XgBoost Regresion
- Gradient Boosting Regressor
- Arbol de Regresión

Datos completos

	Modelo	Detalles	R2 train	R2 test	MAE train	MAE test
16	Árbol de regresión	Sin procesar	0.5774	0.7596	95455.722670	172703.538059
4	SVM linear	Sin procesar	0.7639	0.6973	107439.937805	138592.268673
1	Regresión Lineal	Datos escalados	0.8226	0.5991	111651.180321	241667.780677
17	Árbol de regresión	Datos sscalados	0.5774	0.5314	95455.722670	261597.541502
14	Gradient Boosting Regressor	Sin procesar	0.9958	0.5268	21729.779228	167876.985202

Datos Sin Outliers

	Modelo	Detalles	R2 train	R2 test	MAE train	MAE test
0	Regresión Lineal	Sin procesar/Sin outliers	0.7928	0.7354	61043.839656	75237.052916
12	xgboost Regresion	Sin procesar/Sin outliers	1.0000	0.7013	218.786305	68433.148438
2	Regresión Bridge	Sin procesar/Sin outliers	0.7402	0.7010	69056.248992	75928.876317
14	Gradient Boosting Regressor	Sin procesar/Sin outliers	0.9925	0.6748	12069.541356	66372.415119
4	SVM linear	Sin procesar/Sin outliers	0.6527	0.6331	74947.345882	84178.377877

Modelo aplicado

Nuevos datos de entrada

Aplicamos el modelo para nuevos datos de entrada. En este caso usamos los datos completos de Churriana y le aplicamos el modelo entrenado.

Creamos las siguientes columnas:

- Precio predicho.
- Variación entre precio predicho y real.
- % de rentabilidad.

Además, se usa pd.concat para volver a incluir en el dataset las columnas título y localización.

Finalmente tenemos una BBDD con 169 viviendas a la venta de Churriana con un total de 20 variables.

```
data final.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 170 entries, 0 to 169
Data columns (total 20 columns):
     Column
                            Non-Null Count
     titulo
                            170 non-null
                                            object
     localizacion
                            170 non-null
                                            object
     latitude
                                            float64
                            170 non-null
     longitude
                            170 non-null
                                            float64
     price
                            170 non-null
                                            int64
     energy certification
                           170 non-null
                                            int64
     room number
                            170 non-null
                                            int64
     bath number
                            170 non-null
                                            int64
     has garden
                            170 non-null
                                            float64
     has terrace
                            170 non-null
                                            float64
     has parking
                            170 non-null
                                            float64
                                            float64
     has swimmingpool
                            170 non-null
     has lift
                            170 non-null
                                            float64
     constructed area
                                            int64
                            170 non-null
    is new development
                            170 non-null
                                            int64
    is needs renovating
                           170 non-null
                                            int64
    is goog condition
                            170 non-null
                                            int64
17 Price predict
                            170 non-null
                                            float64
 18 Var Prices
                                            float64
                            170 non-null
19 % rentabilidad
                           170 non-null
                                            float64
dtypes: float64(10), int64(8), object(2)
memory usage: 26.7+ KB
```

Visualización Front end

- Buscador de viviendas rentables
- ¿Cuál es el precio de mi vivienda?

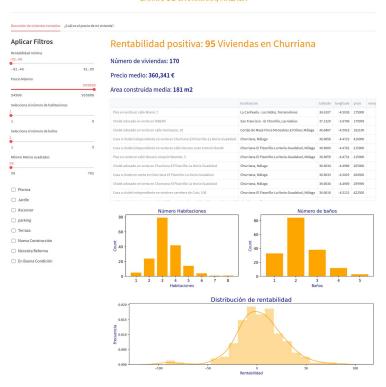
BUSCADOR DE VIVIENDAS CON RENTABILIDAD

BARRIO DE CHURRIANA, MÁLAGA

Buscardor de viviendas rentables ¿Cuál es el precio de mi vivienda?

₱ BUSCADOR DE VIVIENDAS CON RENTABILIDAD

BARRIO DE CHURRIANA, MÁLAGA

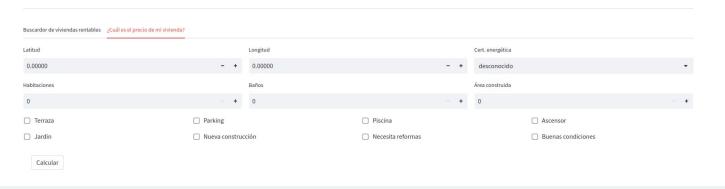


Ejemplo seleccionando mostrar las viviendas en venta que necesitan reforma y tienen rentabilidad positiva.



BUSCADOR DE VIVIENDAS CON RENTABILIDAD

BARRIO DE CHURRIANA, MÁLAGA



Vídeo

Ejemplo Calculado

Latitud	Longitud	Cert. energética	·			
36.66970	- + -4.50340	- + a	V[deo ◆			
Habitaciones	Baños	Área construida				
4	- + 3	- + 120	- +			
Terraza	Parking	Piscina	☐ Ascensor			
☑ Jardin	☐ Nueva construcción	☐ Necesita reformas	Buenas condiciones			
Calcular						
El precio estimado de tu vivienda es						
334,652 €						





Conclusiones:

- Modelo de uso para el proyecto pero no aplicable a la vida real. Falta de datos, datos insuficientes para un buen entrenamiento de los modelos. Resultados poco precisos y realistas.
- Bloqueo de las consultas en Idealista que paraba la extracción de información.
- A pesar de que los resultados obtenidos no son lo mejor que se podría, estoy muy satisfecha y contenta con el trabajo realizado.

Mejoras:

- Mayor volumen de datos probando otras técnicas de scraping como Selenium.
- Más variables y características de la vivienda.
- Extraer datos de forma automática a diario.
- Sería interesante incluir datos externos de la zona para nutrir el estudio y la predicción.
- Aplicar el modelo a otras zonas para poder hacer comparativas de precios y rentabilidad.
- Automatizar con funciones ciertas partes del proyecto para facilitar su aplicación a nuevos datos y análisis de zonas.
- Incluir las urls de los inmuebles y los datos de contacto del propietario en la parte de visualización para mejorar la usabilidad.
- Incluir un buscador en la app para que el usuario pudiera elegir la zona deseada y obtener datos en tiempo real.

¡Muchas Gracias!