

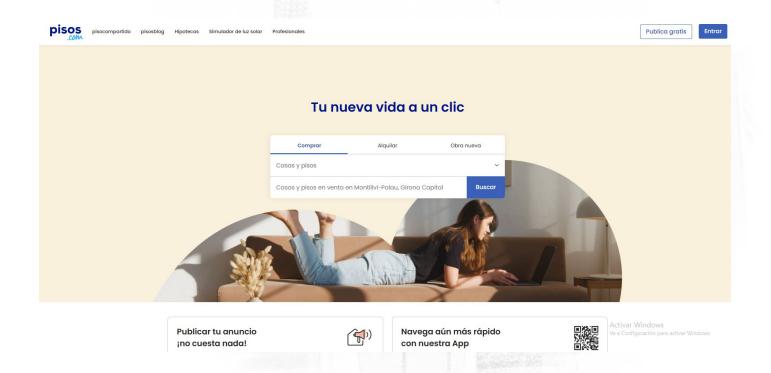
Clasificación de viviendas okupadas

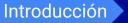
JOEL FERNÁNDEZ ROMÁN

Adquisición y preparación de los datos



Fuente de los datos





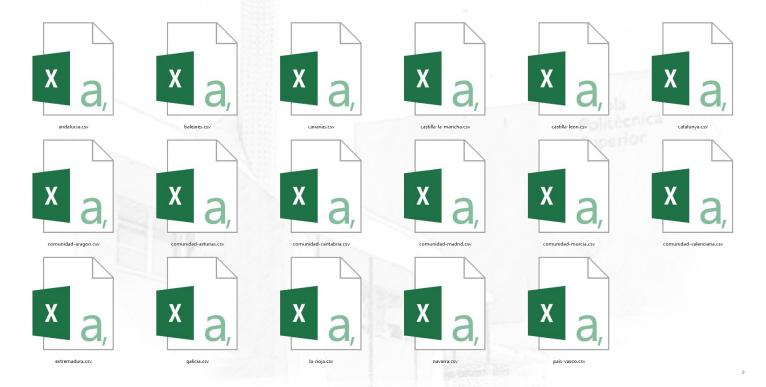
Cleaning

EDA

FE



Scraping incremental





Variable objetivo

Esta propiedad está ocupada por terceros. No se puede visitar. No apta para compradores que requieran financiación hipotecaria. El comprador será responsable de los trámites y gastos relacionados con la desocupación del inmueble.

Oportunidad de inversión: inmueble ocupado. Consulte con nuestro Agente Comercial la información adicional sobre el inmueble y las condiciones especiales de compraventa.



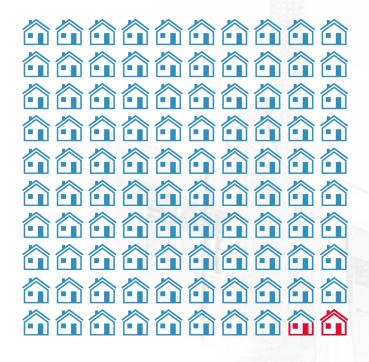
Cleaning

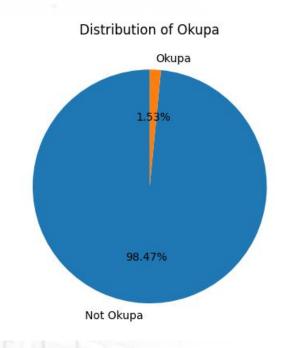
EDA

FE



Datos desbalanceados







Dataframe inicial

	longitude	latitude	age	floor	preservation	bathrooms	rooms	area_built	area_usable	
string[-4.61515	36.556251	<na></na>	<na></na>	<na></na>	2.0	2	70 m²	<na></na>	0
	-4.495205	36.625604	<na></na>	<na></na>	<na></na>	2.0	2	120 m ²	<na></na>	1
boo	-4.919171	36.521003	Entre 20 y 30 años	<na></na>	<na></na>	8.0	6	850 m²	850 m²	2
In	-4.36842	36.7856	<na></na>	<na></na>	<na></na>	1.0	1	878 m²	<na></na>	3
In	-3.61871	37.203513	<na></na>	1ª	<na></na>	2.0	3	92 m²	80 m²	4
Flo	-4.60567	36.562832	Menos de 5 años	<na></na>	<na></na>	5.0	3	326 m²	220 m ²	5
	-6.428031	36.730139	Entre 10 y 20 años	1ª	En buen estado	1.0	2	62 m²	54 m ²	6
ob	-4.642789	36.545659	Entre 20 y 30 años	5ª	<na></na>	2.0	3	91 m²	83 m²	7
79	-3.604242	37.218471	Entre 30 y 50 años	<na></na>	<na></na>	2.0	3	172 m²	125 m²	8
combi	-3.566194	37.676938	<na></na>	<na></na>	<na></na>	2.0	4	160 m²	140 m²	9

	count
string[python]	67
boolean	54
Int64	7
Float64	4
object	1
combined_df.s	shape
(209284, 134)	



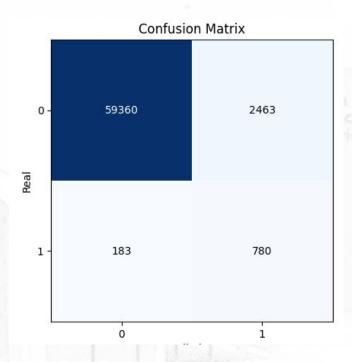
Train sin tratamiento previo

Accuracy: 95.79%

Precision: 24.05%

Recall: 81.00%

F1-score: 37.09%





Data cleaning - iteración 1

- Normalización de los datos, ex: 60 m² => 60
- Eliminar columnas sin ninguna relación aparente
- Eliminar columnas con muchos NaN

F1-score: 37.09% => F1-score: 39.87%



Data cleaning - iteración 2

- Eliminar columnas constantes
- Eliminar filas duplicadas
- Eliminar columnas con muchos valores únicos
- Eliminar filas con muchos NaN
- Label encoding de Age y Floor

F1-score: 39.87% => F1-score: 54.00%

	count
age	
Más de 50 años	26364
Entre 30 y 50 años	21636
Entre 10 y 20 años	18741
Entre 20 y 30 años	15880
Menos de 5 años	9402
Entre 5 y 10 años	2021

	count
floor	1
1 ^a	20731
2 ^a	16655
Bajo	12365
3 ^a	12052
4 ^a	7929
5 ^a	4204
6 ^a	2472
7 ^a	1465
8 ^a	895
9 ^a	557
Más de 20	499
Principal	336
10 ^a	331

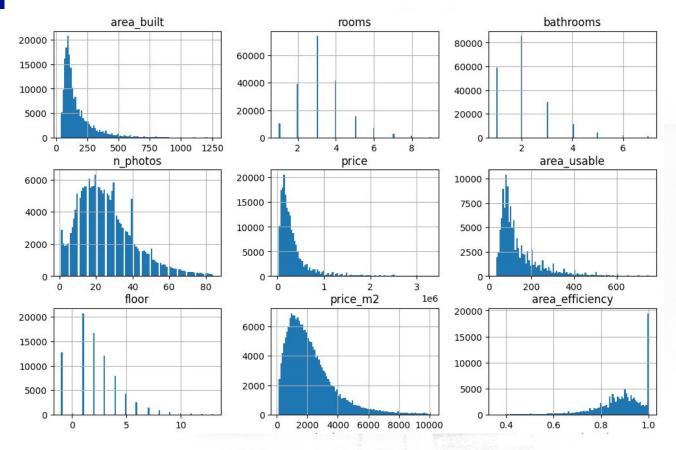


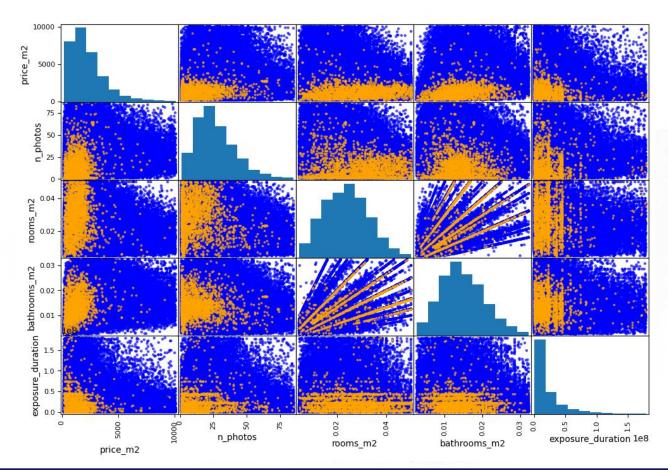
Feature engineering (pre EDA)

- price_m2 = price / area_built
- area_efficiency = area_usable / area_built
- rooms_m2 = rooms / area_built
- bathrooms_m2 = bathrooms / area_built
- exposure_duration = fetch_day first_publication
- ...

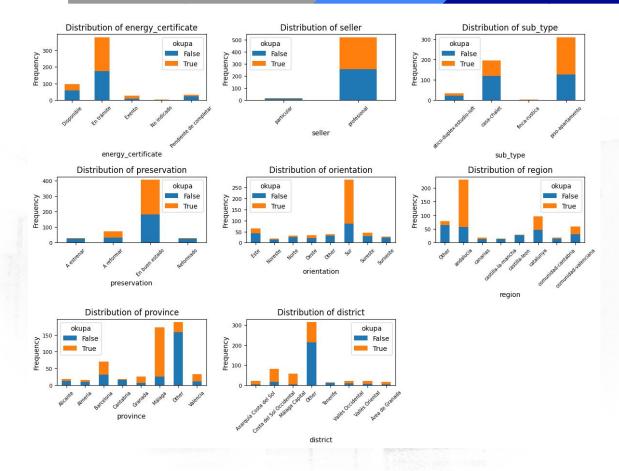
F1-score: 54.00% => F1-score: 54.54%

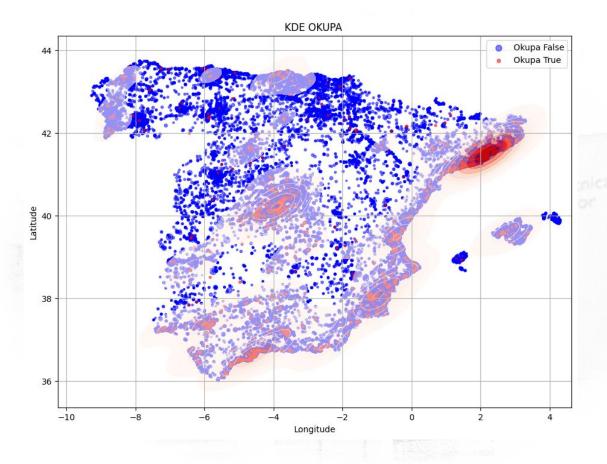




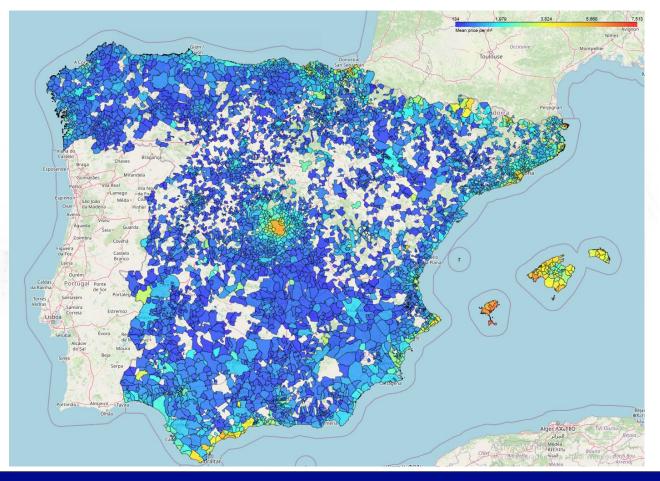










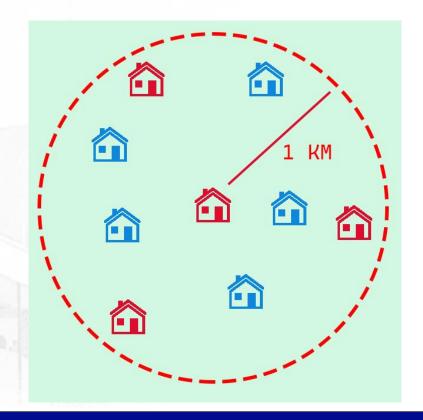




Feature engineering - fase 2

- Densidad de okupación de la zona
- Porcentaje de okupació de la zona
- okupa_proximity de la zona
- Precio medio por m² de la zona

F1-score: 54.54% => F1-score: 55.84%





Eliminación de errores y Imputación de datos

- Eliminar filas con errores geoespaciales
- Eliminar columnas no entrenables, ej: "description", "url"...
- Imputar datos faltantes (Iterative Imputer)

F1-score: 55.84% => F1-score: 58.13%



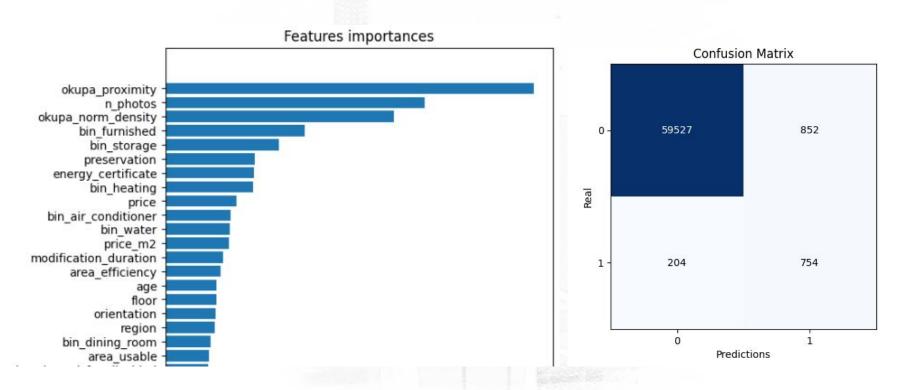
Category binning y label encoding

- 20 valores únicos de orientation
- 30 valores únicos de district
- Label encoding de la variables categóricas

F1-score: 58.13% => F1-score: 58.81%



Resultados finales





Resultados finales (f1-score)

