# Problema de Entrenamiento 1

## December 21, 2021

Autor: Harvey Rodriguez Gil

#### Problématica:

Cálculo del precio de los inmuebles usados de tipo apartamento para la ciudad de Medellín

### Descripción:

El mundo del sector inmobiliario cada vez se mueve más a nivel de transacciones (venta y compra) tanto de propiedades nuevas como de usadas. Para el caso de las propiedades nuevas, el precio de estas viene fijado normalmente por la constructora a partir de un estudio de mercado que les permita identificar el mejor precio. Para el caso de las propiedades usadas, es la persona interesada en comprar o vender quien está a cargo de la labor de identificar si el valor propuesto está bien definido. Para esto, se podría generar un algoritmo el cual a partir de ciertas variables de interés genere el valor de la propiedad y no quede sesgado por sentimiento por parte del vendedor y/o comprador. Por esta razón, se plantea la importancia de poder predecir el precio del inmueble a partir de sus características.

## Descripción de variables de interés:

- BBDD\_ID: Identificador de la propiedad en la base de datos.
- PRICE [cuantitativa continua]: Valor comercial de la propiedad
- CONTRUCTION DATE: Fecha de construcción de la propiedad
- NEIGHBORHOOD [cualitativa]: Barrio donde se encuentra localizada la propiedad.
- PARKING LOTS [cuantitativa discreta]: Parqueaderos asociados a la propiedad.
- AREA [cuantitativa continua]: Área de la propiedad
- ADMINISTRATION\_PRICE [cuantitativa continua]: Valor de la administración de la propiedad
- STRATUM [cuantitativa discreta]: Estrato de la zona donde se encuentra la propiedad
- ELEVATOR [cualitativa]: Tiene elevador la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- GREEN\_ZONES [cualitativa]: Tiene zonas verdes la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- GYM [cualitativa]: Tiene gimnasio la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- POOL [cualitativa]: Tiene pisicina la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- TURCO [cualitativa]: Tiene baño turco la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- VISITOR\_PARKING\_LOTS [cualitativa]: Tiene parqueadero de visitantes la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- YARD [cualitativa]: Tiene jardín la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- KIDS\_PARK [cualitativa]: Tiene juegos infantiles la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad

- BBQ [cualitativa]: Tiene zona de bbq la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- SOCIAL\_ROOM [cualitativa]: Tiene salón social la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- SPORTS\_FIELDS [cualitativa]: Tiene canchas de deportes la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- SOLARIUM [cualitativa]: Tiene solario la unidad/edificio donde se encuentra la propiedad
- STORAGE ROOM [cuantitativa discreta]: Cuarto útil asociado a la propiedad
- BEDROOM [cuantitativa discreta]: Cantidad de dormitorios que tiene la propiedad
- BATHROOM [cuantitativa discreta]: Cantidad de baños que tiene la propiedad
- HALF\_BATHROOM [cuantitativa discreta]: Tiene baño social la propiedad
- VIEW\_TYPE [cualitativa]: Tipo de vista que tiene el apartamento: Exterior, interior.
- PARKING\_LOT\_TYPES [cualitativa]: Tipo de parqueadero que tiene la propiedad: lineal, sencillo
- KITCHEN\_FEATURES [cualitativa]: Características de la cocina que tiene la propiedad
- BALCONIES [cuantitativa discreta]: Tiene balcón la propiedad
- LIVING ROOMS [cuantitativa discreta]: Tiene sala de estar la propiedad
- DINNING\_ROOMS [cuantitativa discreta]: Tiene comedor la propiedad
- LAUNDRY\_AREAS [cuantitativa discreta]: Tiene area de ropas las propiedad
- SERVICE\_ROOMS [cuantitativa discreta]: Tiene habitación para la persona del servicio
- DRESSING\_ROOMS [cuantitativa discreta]: Tiene vestier la propiedad
- SERVICE\_BATHROOMS [cuantitativa discreta]: Tiene baño de servicio la propiedad
- STUDYING\_ROOMS [cuantitativa discreta]: Tiene estudio la propiedad

```
[]: import pandas as pd
from IPython.display import display

df = pd.read_csv('precio_propiedades.csv')
pd.options.display.max_columns = None
df.head()
```

	di	.head()								
[]:		BBDD_ID	PRICE	CONTRU	CTION_DAT	E NEIGH	IBORHOOD	PARKING_LOT	rs	\
	0	327727	42000000	2007-01-	01 5:00:0	0	Manila		0	
	1	507188	270000000	2011-01-	01 5:00:0	O Loma de los	Bernal		1	
	2	507344	45000000	2009-01-	01 5:00:0	0	Estadio		1	
	3	420492	350000000	1995-01-	01 5:00:0	0 Las	Acacias		0	
	4	97630	510000000	2009-01-	02 0:00:0	O Conquis	stadores		2	
		AREA	ADMINISTRATI	ON_PRICE	STRATUM	STORAGE_ROOM	BEDROOM	BATHROOM	\	
	0	155.0		0.0	2.0	NaN	3	2		
	1	67.0		301000.0	4.0	NaN	3	2		
	2	84.0		360000.0	5.0	NaN	2	2		
	3	118.0		190.0	5.0	NaN	4	3		
	4	113.0		620000.0	5.0	NaN	3	3		

	HALF_BATHROOM	VIEW_TYP	E PAR	KING_LO	T_TYF	PES I	KITC	HEN_I	FEATURE	S BAL	CONIES	\	
0	NaN	Na	N		N	NaN			Na	.N	NaN		
1	NaN	Na	N		N	NaN		]	Integra	.1	1.0		
2	NaN	Na	N	Cı	ubier	rto		]	Integra	.1	1.0		
3	NaN	Na	N	Cı	ubier	rto			Na	.N	1.0		
4	NaN NaN		N	NaN			Integral			1.0			
_	LIVING_ROOMS	DINNING_		LAUNDRY	_		SER	RATCE-	-	DRESS	_		/
0	1.0		1.0		N	VaN			NaN			aN	
1	1.0		1.0			1			NaN			aN	
2	1.0		1.0			1			NaN			aN	
3	1.0		1.0			1			1.0		N	aN	
4	0.0		NaN			1			NaN		N	aN	
	SERVICE_BATHRO	OMS STU	DYTNG	_ROOMS (	GREEN	J 7.01	VES	GYM F	פחחו. דוו	RCO \			
0	~=	NaN		NaN			NO	NO	NO	NO			
1		NaN		NaN		,	YES	NO	NO	NO			
2		NaN		1.0			NO	NO	NO	NO			
3		1.0		NaN			NO	NO	NO	NO			
4		NaN		1.0			NO	NO	NO	NO			
•		11011		1.0			110	1.0	1.0	1.0			
	VISITOR_PARKING	G_LOTS YA	RD KI	DS_PARK	BBQ	SOC	IAL_	ROOM	SPORTS	_FIELD	SOLARI	UM	
0		NO	NO	NO	NO			NO		NO	]	NO	
1		YES	NO	YES	NO			YES		NO	1	NO	
2		YES	NO	NO	NO			NO		NO	1	NO	
3		NO	NO	NO	NO			NO		NO	1	NO	
4		NO	NO	NO	NO			YES		NO	1	NO	