

### Transferencia de turismos Estudio y modelaje de series temporales

### **Objetivos**

- · Aprender como estructura la Dirección General de Tráfico la información que pone a disposición
- Preprocesar los datos para adaptarlos
- · Analizar el dataset generado de la fuente de datos
- General una modelo para predecir las transferencias futuras
- Representación de los datos predichos en comparativa con los reales

### **Fuente de datos**

### Dirección General de Tráfico (DGT)

- El portal de datos estadísticos de la DGT para "satisfacer, de forma ágil, rápida y dinámica, la creciente demanda de información estadística relacionada con la actividad desarrollada"
- Se pueden encontrar datos de las siguientes materias:
- Vehículos
- Conductores
- Accidentes
- Incidencias
- Datos de Tráfico
- Distintivo Ambiental



https://sedeapl.dgt.gob.es/WEB\_IEST\_CONSULTA/categoria.faces

### **Datos: Transferencias de vehículos**

- Cambios de titularidad de vehículos.
- Datos originales almacenados mediante la transcripción de documentos administrativos.
- · Incluye toda clase de vehículos, incluidos remolques
- Almacenados el lotes por meses
- Archivos de tipo "Ancho fijo" y con codificación ISO-8859-1

### Ficheros de Ancho Fijo

1 30062006021032022CITROEN	C4 HDI	3VF7LC9HXC74501456	401 1560 11.47	1332	1777	5 0201			SASA20103202237008	ND		
B0037274SALAMANCA	66.20 5 N						1407		051100 4			
LC9HXC 01000							1407	1777M1	0EURO 4		Θ	
01000 A	01032022										U	
2 23022022028032022MERCEDES-BENZ	A 250	3WDD1770471J077970	400 1991 13.28	Θ	2025	5 0201			ALMU20103202204738110426	919IID		
B0004102VICAR	165.00 5 170N	300011104113011310	X246T1		2023	GZAA152A			DAIMLER	31300		
AG	150	5 2025M1 AC 0EURO 0				02,0120211			511112211			
000000												
272915591564M	N0000	01032022										
3 29122008001032022SUZUKI	GSXR 600	3JS1GN7DA472105466	500 599 6.46	178	380	2 0201			M M 20103202228981	ND		
B0028106PARLA	92.00 2 N											
							178	0L3e	0EURO III			
00400												0
. 0	01032022											
4 06042021001032022AUDI B0028121REDUEÑA	Q3 SPORTBACK	3WAUZZZF30M1089892	401 1968 13.19	Ø	2145		ODT6403		M M 20103202228721	NXAUD01NQP		
AG	110.00 5 150N	1655 2145M1 AB 0EU	SDTSBF1 RO 6AP 01000			FD/FD/GC00	19R 161C2	204BIAHA3EM1BD0	AUDI			
000000		1055 2145M1 AB 0EU	RU BAP 01000									
267715921597M	S0000E13 28 29	01032022										
5 22032016001032022SKODA	FABIA		401 1422 9.67	Θ	1620	5 0101			SSSS20103202220011	NDSKO0061A		
B0020069DONOSTIA	77.00 5 95N		ABCUTAX01			NFM5FM5A40	54N627		SKODA AUTO			
A.S.	1165	1620M1 AB 0EURO 6W	01000									
000000												
245514631457M	0000	01032022										
6 08052009001032022VOLKSWAGEN	PASSAT	3WVWZZZ3CZ9P068379	401 1968 13.19	1452	2090	5 0101			ZAZA20103202249600	ND		
B0049021BENAVENTE	103.00 5											

	Nombre Campo	Descripción	Tipo y Longitud	Formato
1	FEC_MATRICULA	Fecha de matriculación del vehículos	CHAR(8)	DATE. Formato: DDMMYYYY
2	COD_CLASE_MAT	Código de clase de matrícula	CHAR(1)	(Ver anexo I)
3	FEC_TRAMITACION	Fecha de tramitación, que se corresponde con la fecha de transferencia del vehículo contenida en los datos de transferencias.	CHAR(8)	DATE. Formato: DDMMYYYY
4	MARCA_ITV	Descripción de la marca del vehículo	CHAR(30)	
5	MODELO_ITV	Modelo del vehículo	CHAR(22)	

### Preprocesado de Datos

### Preprocesado de datos

- · Automatizar la descarga de datos (Web Scrapper)
- Convertir la codificación de ISO-8859-1 a UTF-8
- · Empaquetar los datos distribuidos en meses por años
- Convertir de formato "Ancho fijo" a "CSV"
- · Eliminar campos que no son de utilidad (Sin datos o información propia de la DGT sin interés)
- Filtrado de vehículos (solo turismos)

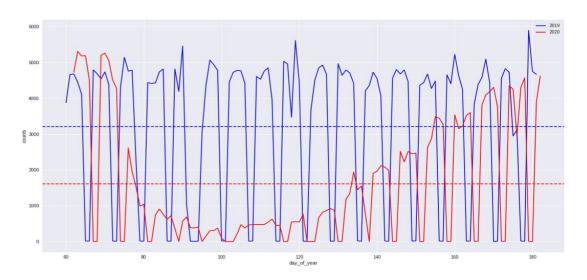
### Análisis de Datos

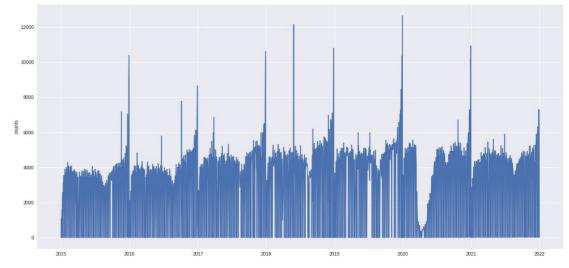
### **Pandas Dataframe**

- Los datos son mostrados y manipulados mediante las herramientas de pandas, concretamente usando DataFrame
- Mediante el filtrado y la agrupación podemos aprender de la información y buscar predictores eficientes para el desarrollo de modelos de Machine Learning
- Ver el comportamiento de los posibles predictores a lo largo del tiempo

### Relación de transferencias por fecha

	FEC_TRAMITE	counts
0	2015-01-01	2
1	2015-01-02	1085
2	2015-01-03	5
3	2015-01-04	45
4	2015-01-05	1631
2418	2021-12-27	7293
2419	2021-12-28	6426
2420	2021-12-29	7296
2421	2021-12-30	7306
2422	2021-12-31	15

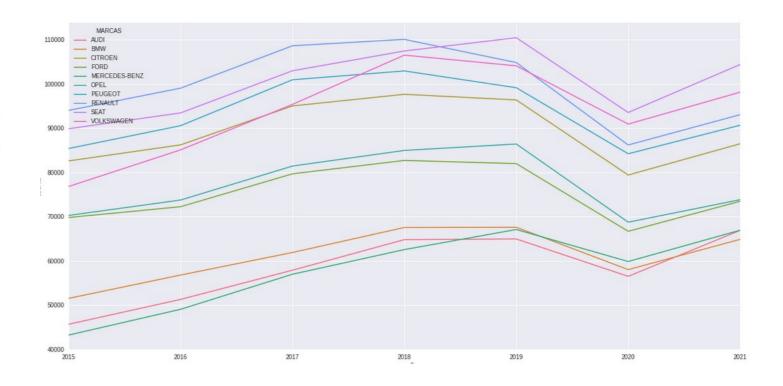




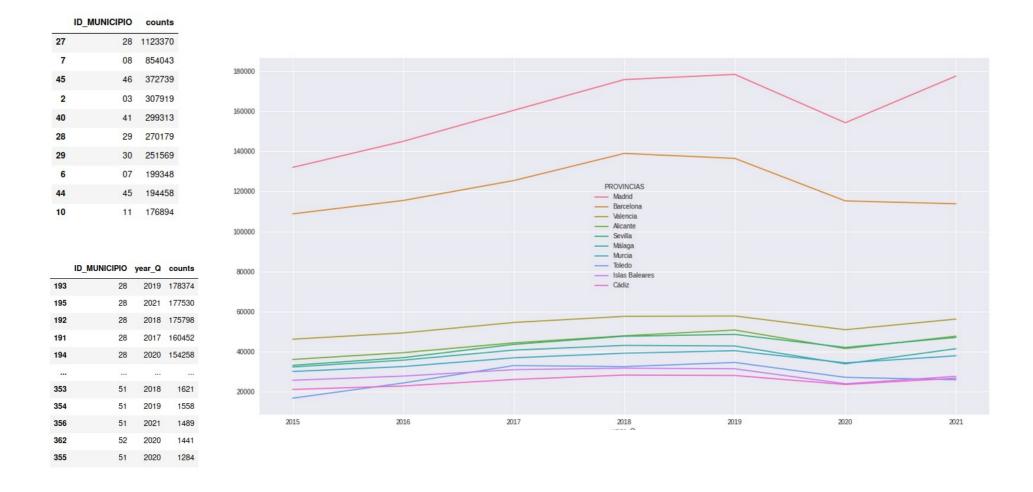
### Marcas

	MARCA_ITV	counts
51	SEAT	702241
47	RENAULT	695955
60	VOLKSWAGEN	657032
45	PEUGEOT	653938
8	CITROEN	623827
44	OPEL	539406
18	FORD	526543
4	BMW	428143
2	AUDI	407864
39	MERCEDES-BENZ	405553

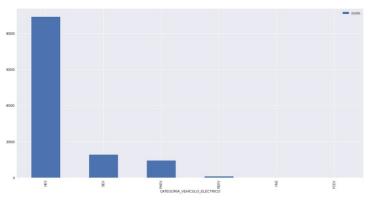
	MARCA_ITV	year_Q	counts
0	ALFA ROMEO	2015	6120
1	ALFA ROMEO	2016	6144
2	ALFA ROMEO	2017	6476
3	ALFA ROMEO	2018	6638
4	ALFA ROMEO	2019	6613
417	VOLVO	2017	12638
418	VOLVO	2018	12988
419	VOLVO	2019	13322
420	VOLVO	2020	11105
421	VOLVO	2021	12034



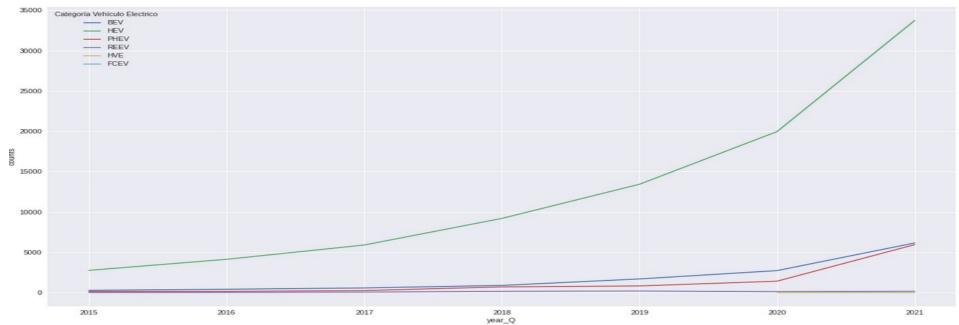
### **Provincias**



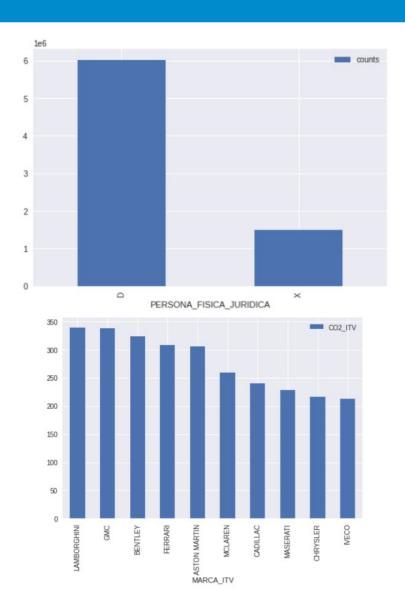
### **Uso de Eléctricos**

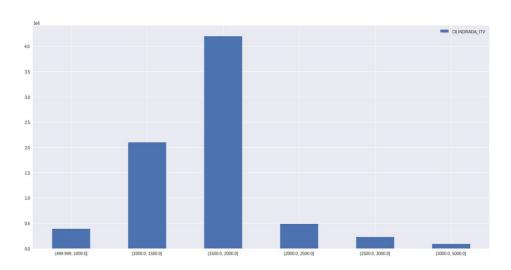


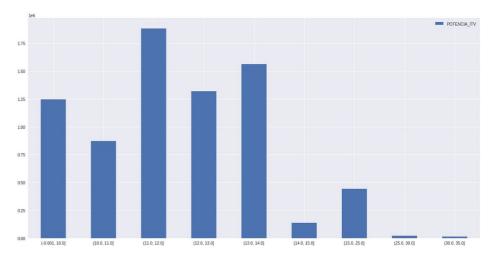
PHEV Eléctrico Enchufable REEV Eléctrico de Autonomía Extendida HEV Eléctrico Híbrido BEV Eléctrico de Batería



### **Otros Predictores**







# Modelo

### **Random Forest Regresor**

- · Algoritmo basados en arboles de decisión
- La predicción es el resultado del promedio de predicciones de todos los árboles
- · Aprendizaje supervisado de los datos para generar una serie temporal con las predicciones

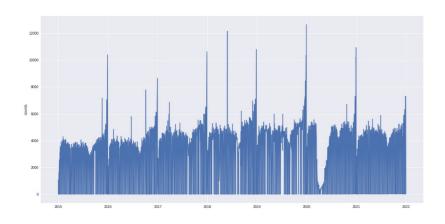
### ¿Por qué he usado RFR y no ARIMA?

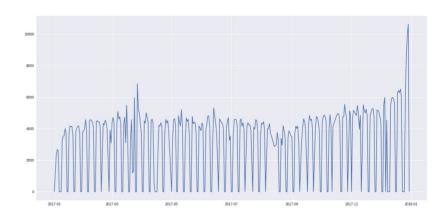
- · ARIMA es un modelo estadístico, no es un modelo de Machine Learning
- La idea es mostrar lo aprendido en lo que respecta a los modelos supervisados, aplicando su metodología.
- RF puede usar predictores numéricos y categóricos

### Falta de predictores

- Al querer calcular el número de transacciones, agrupando por fechas, perdemos muchos otros posibles predictores
- · Es necesario crear unos nuevos predictores sintéticos para mejorar el aprendizaje de nuestro modelo

### Distribución de las transacciones

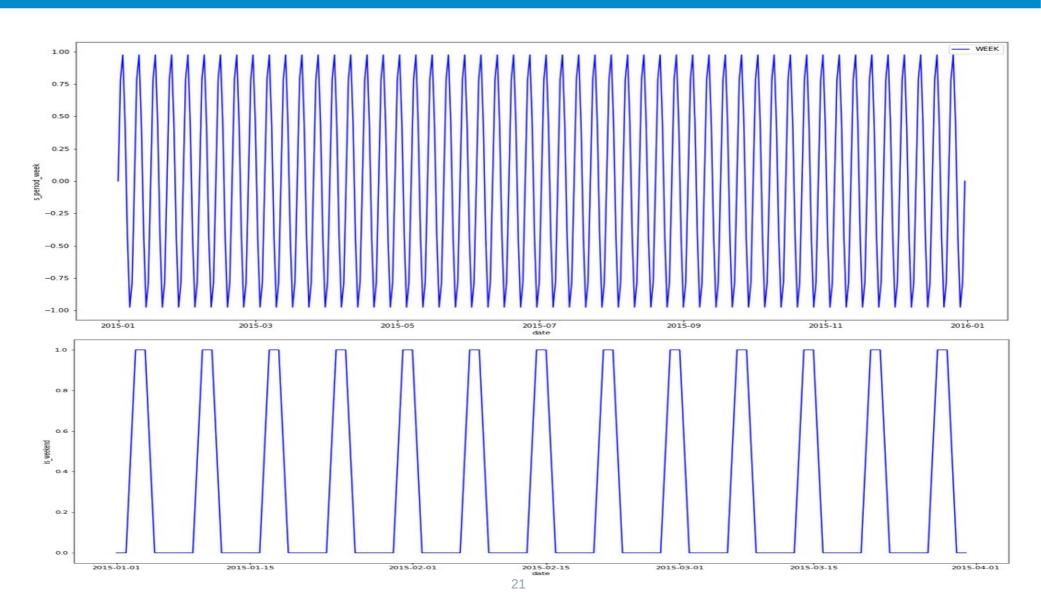




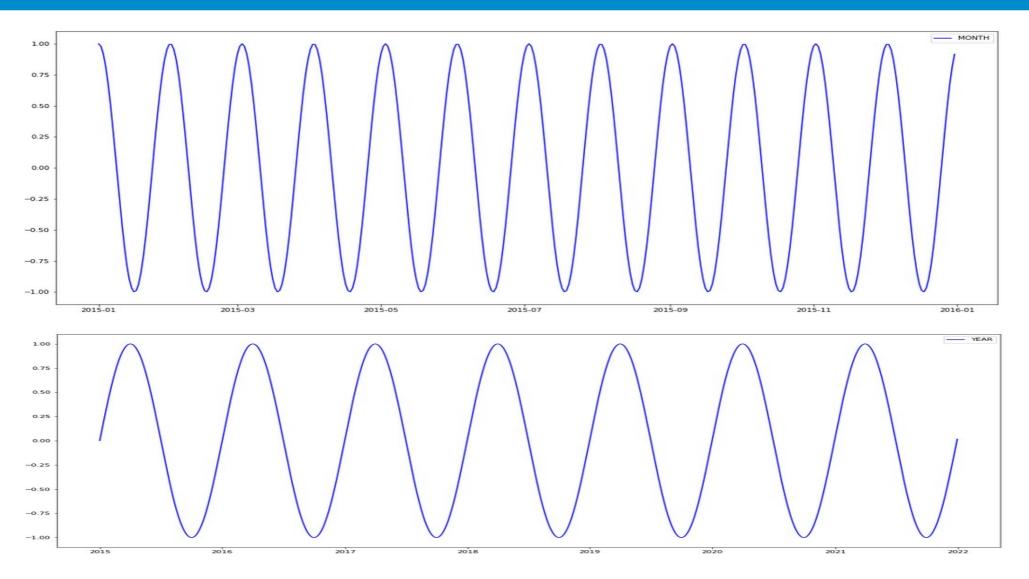




### **Señales Semanales**



### Señales mensuales y anuales

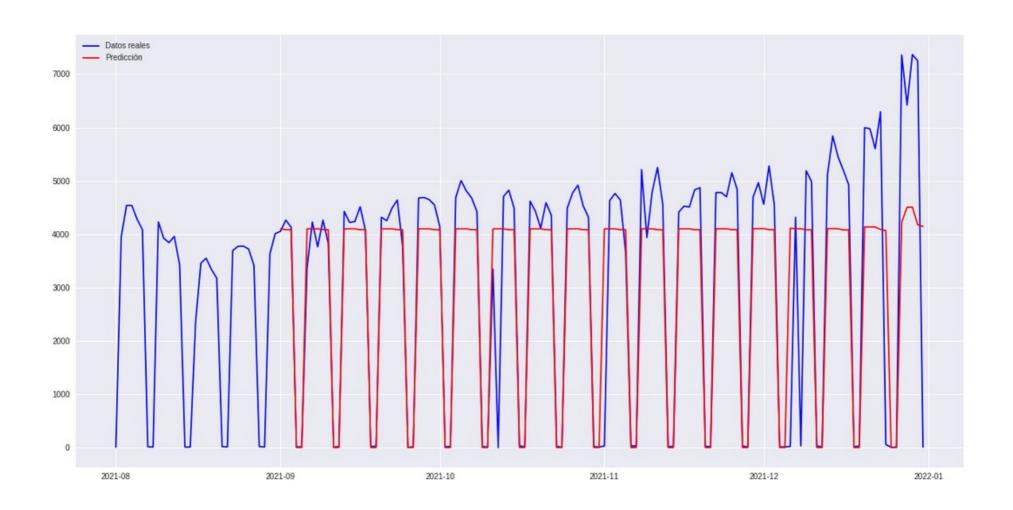


## **Serie Temporal**

### Resultados

- Luego de realizar mediciones y seleccionar los metadatos más óptimos para nuestro modelo, entrenamos el mismo para obtener los resultados.
- Estos resultados podemos compararlos con los datos de test de manera visual (a parte de las mediciones) para ver que tal se porta nuestro modelo.

### Realidad vs Predicción



## Queda tanto que hacer...

### Mis ideas para continuar

- · Aprender mis conocimientos de estadística
- Combinación con otros datasets
- Añadir predictores para crear múltiples series desde el mismo modelo
- Aplicar otros modelos

