

### ESCUELA TÉCNICA SUPERIOR DE INGENIERÍA INFORMÁTICA

### GRADO EN INGENIERÍA INFORMÁTICA

Curso Académico 2022/2023

Trabajo Fin de Grado

## INGENIERÍA DE DATOS CON EL FRAMEWORK DE BIG DATA SPARK Y SCALA

Autor: Álvaro Sánchez Pérez

**Directores**: Juan Manuel Serrano Hidalgo

# <u>Índice</u>

1.	1. Introducción		
2.	Ob	jetivos	3
3.	Des	scripción informática	4
3	.1.	Fuentes de datos	4
3	.1.1.	Obtención de los datos	6
3	.2.	Programación de queries	9
3	.3.	Visualización de queries	10
3	.4.	Despliegue en AWS EMR	15
4.	Exp	perimentos / validación	15
4	.1.	Consultas realizadas	15
4	.2.	Análisis de requisitos no funcionales	15
5.	Co	nclusiones	15
6.	Bib	oliografía	15
7.	Ap	éndices	15

# 1. Introducción

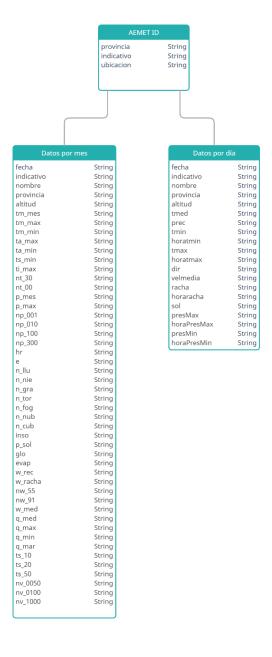
Prueba

# 2. Objetivos

### 3. Descripción informática

### 3.1. Fuentes de datos

Los datos meteorológicos, han sido obtenidos a través de la página de *AEMET OpenData*, se tratan tanto de datos que muestran la información de forma mensual como de forma diaria desde el año 2010 hasta el año actual 2022. La estructura en la que vienen estos datos se puede observar en la siguiente imagen, todos los valores vienen en formato String, el cual transformaremos mediante el casteo correspondiente en Spark para así poder trabajar posteriormente con estos datos de una manera más cómoda.



Resaltar que el diagrama mostrado anteriormente, aparecen los id de los valores que deberían de encontrase en los datos obtenidos, ya que así nos lo indican los metadatos que nos proporcionan. Pero en cambio tanto el nombre, como la provincia no aparecen en la mayoría de archivos de datos que nos proporcionan, y por ellos debemos de hacer uso de la tabla *AEMET ID*, que gracias a ella podremos relacionar mediante el indicativo de que provincia y ubicación se trata.

Respecto a los datos mensuales nos quedaríamos únicamente con las siguientes columnas.

```
the state of the s
```

De las que podríamos destacar las siguientes:  $tm\_mes$  la cual nos muestra una temperatura media mensual de la ubicación,  $tm\_max$  y  $tm\_min$  siendo las temperaturas medias máximas y mínimas respectivamente,  $ta\_max$  y  $ta\_min$  como las temperaturas máximas y mínimas absolutas del mes y  $p\_mes$  la cual nos indica precipitación total en ese mes. En caso de querer obtener información acerca de alguna otra variable, se puede acceder a esta de las siguientes maneras: a través del fichero metadataMonth.json incluido en la carpeta data del proyecto o realizando cualquier consulta sobre climatologías mensuales/anuales en la página de AEMET OpenData donde obtendrá un enlace acerca de los metadatos donde encontrar este tipo de información.

En relación con los datos diarios nos, tendríamos lo siguiente:

En este caso nos hemos quedado con todas las columnas, de las que resaltaríamos las siguientes: *tmed* la cual muestra la temperatura media diaria, *prec* que nos ofrece información acerca de la precipitación diaria, tmax *y tmin* las cuales nos muestran la temperatura máxima y mínima diaria respectivamente, y *horatmax* y *horatmin* que, de forma correspondiente, presentan la hora y minuto de la temperatura máxima y mínima. En caso de querer obtener información acerca de alguna otra variable, se puede acceder a esta de las siguientes maneras: a través del fichero *metadataDay.json* incluido en la carpeta *data* del proyecto o realizando cualquier

consulta sobre climatologías diarias en la página de *AEMET OpenData* donde obtendrá un enlace acerca de los metadatos donde encontrar este tipo de información

He de mencionar que, a la hora de descargar los datos se encuentran en un formato JSON multilínea, el cual no llega a ser lo suficientemente óptimo para la lectura con Apache Spark. Por lo tanto, se realizaron cambios en todos los ficheros transformándolos a ficheros JSON que contuvieran toda la información en una única línea, esto se llevó a cabo mediante el siguiente comando utilizando la consola de Windows: FOR %a IN (../data/\*.json) DO jq . -c ''%a'' > ''../JSONLine/%a". También cabe destacar que los datos una vez leídos en este formato JSON, la mayoría fueron transformados al formato Parquet, particionados por el indicativo de cada estación, ya que resulta más óptimo para la realización de consultas con Spark.

#### 3.1.1. Obtención de los datos

Para la obtención de los datos, se crearon unos pequeños programas en el lenguaje Java. Estos programas, se basan en la simulación de los pasos que deberíamos de seguir para la descarga. Para ello se hizo uso de la librería *Selenium*, a través de la cual se puede manejar un navegador web pudiendo realizar diversas acciones sobre la página mostrada. Por lo tanto, de manera resumida, los pasos que realizarían ambos programas para la descarga serían los siguientes.

```
WebDriver driver = new ChromeDriver();
driver.get(baseUrl);
```

Abriríamos un nuevo navegador donde accederemos al sitio web de *AEMET OpenData*. En nuestro caso le pasamos la URL del sitio web a través de la variable *baseURL*.

```
driver.findElement(By.id("apikey")).sendKeys(apiKey);
desplegable1 = new Select(driver.findElement(By.id("clim1")));
desplegable1.selectByIndex(provincia);
```

Una vez dentro de esta página, el primer paso sería introducir la clave API correspondiente a nuestro usuario. Posteriormente, dependiendo del tipo de información que quisiéramos obtener, ya fuera información por días o por meses, buscaríamos los desplegables y elementos necesarios mediante su *id* o *xpath*.

Después de seleccionar la información deseada, se nos abriría una nueva página donde nos proporciona diferentes tipos de información, además del enlace de la página donde se encontrarán los datos deseados.



En caso de que la consulta a los datos correspondientes se haya realizado con éxito, accederemos al nuevo enlace que nos muestra, donde obtendremos la información y la guardaremos en un nuevo fichero con el nombre correspondiente a la consulta.

```
String texto = driver.findElement(By.xpath("//pre[contains(@style,'word-wrap')]")).getText();
if(texto.contains("\"descripcion\" : \"exito\"")) {
    String urlDatos = texto.split( regex "\"")[9];

    driver.get(urlDatos);
    texto = driver.findElement(By.xpath("//pre[contains(@style,'word-wrap')]")).getText();

//Imprimimos la informacion en un fichero externo
PrintWriter printWriter = null;
String ubicacionGuardar = "D:\\TFGAlvaroSanchez\\data\\day\\";
String nombreFichero = ubicacionGuardar.concat(estacionMeterologica).concat(" (").concat(ano).concat(")

try {
    printWriter = new PrintWriter(nombreFichero);
} catch (FileNotFoundException e) {
    System.out.println("Unable to locate the fileName: " + e.getMessage());
}
Objects.requireNonNull(printWriter).println(texto);
    printWriter.close();
}
```

Por último, cerramos todas las pestañas y navegadores que se hubieran abierto, y procederíamos a realizar los mismos pasos con otro rango de fechas o en otra estación meteorológica, el objetivo es obtener la información de todas las estaciones existentes entre el rango de fechas establecido.

# 3.2. Programación de queries

### 3.3. Visualización de queries

### Año de la temperatura máxima en cada mes

En esta consulta, realizaremos una comparación del mismo mes en diferentes años, para saber en qué año se registró la temperatura máxima en este mes. Por último, lo representaremos tanto mediante una tabla, como de manera gráfica para poder observar las diferencias de manera visual entre los distintos años.

Para realizar esta consulta utilizaremos los datos meteorológicos mensuales, ya que nos ofrecen la temperatura máxima registrada en cada mes de una manera bastante sencilla. Por lo tanto, el primer paso que deberíamos de realizar sería la lectura de estos datos.

A continuación, deberíamos de agrupar estos datos por fecha, ya que, al realizar la lectura, tenemos la información de muchas estaciones meteorológicas diferentes en el mismo mes y año, por lo tanto, los agruparemos haciendo que coincida la fecha, y realizando una media de la temperatura máxima en todas las estaciones. Por último, utilizaremos la función ventana de Spark, para dividir los datos por meses y ordenándolos de manera descendente a través de nuestro objetivo, la temperatura máxima, ya que así estaríamos consiguiendo obtener el año, en el cual este mes fue el más caluroso.

```
import org.apache.spark.sql.expressions.Window

val data = spark.read.parquet("D:/TFGAlvaroSanchez/data/monthParquet/*").na.drop()

val window = Window.partitionBy("mes").orderBy($"ta_max".desc)

val dataWindow = data
    .withColumn("ta_max", func.split($"ta_max", "\\(")(0).cast(DoubleType))
    .groupBy($"fecha")
    .agg(func.avg($"ta_max").alias("ta_max"))
    .select(func.month($"fecha").alias("mes"), func.year($"fecha").alias("año"), $"ta_max")
    .withColumn("dense_rank", func.dense_rank().over(window))
    .filter($"dense_rank" === 1)
```

Como se puede observar, tal y como se describió anteriormente, el primer paso que realizamos es la lectura de los datos, los cuales los estamos leyendo en un formato Parquet para que resulte más óptimo y además estamos eliminando las filas que contienen valores nulos mediante la función na.drop(), la lectura de estos datos la almacenamos en la variable data. Al realizar la lectura de estos, se encontrarían de la siguiente manera, donde únicamente se estarían mostrando las dos primeras filas.

```
val window = Window.partitionBy("mes").orderBy($"ta_max".desc)
```

Por otro lado, también nos creamos la función ventana en la variable *window* que utilizaremos posteriormente. Le indicaremos la manera de la cual deseamos que se dividan los datos, en nuestro caso será a través de los meses y a su vez le señalamos la manera en la que se deberán de ordenar, teniendo en cuenta la temperatura máxima.

```
val dataWindow = data
   .withColumn("ta_max", func.split($"ta_max", "\\(")(0).cast(DoubleType))
```

A continuación, procedemos a realizar la consulta que almacenaremos en la variable dataWindow. El primer paso, que realizamos con los datos es la modificación de la columna de temperatura máxima, ya que esta nos viene con el siguiente formato temperaturaMáximaAlcanzada(díaDelMesEnElQueSeAlcanzó) por lo que Spark estaría tratando esta columna como un String, cuando nuestro objetivo es manejarlo como un tipo Double. Para esto realizamos lo siguiente, separamos mediante la función Split la temperatura máxima del día en que se alcanzó, y nos quedamos únicamente con la temperatura máxima, por último, realizamos un casteo al tipo de datos que deseamos.

```
.groupBy($"fecha")
.agg(func.avg($"ta_max").alias("ta_max"))
```

El segundo paso, de la consulta seria agrupar los datos de las diferentes estaciones por fecha, para ello utilizamos la función *groupBy* indicándole la columna a través de la cual deseamos realizar la agrupación. Mediante la función *agg* y *avg*, obtenemos y calculamos la media de la temperatura máxima de las filas que hemos agrupado. Actualmente tendríamos el DataFrame que se muestra a continuación, que contendría únicamente las fechas y sus respectivas temperaturas.

	+
ta_max	fecha
r <del>-</del>	+
20.84285714285715	
32.37096774193548	2010-06-01
25.4304347826087	2021-03-01
28.869696969696975	2016-10-01
18.59714285714286	2019-01-01

```
.select(func.month($"fecha").alias("mes"), func.year($"fecha").alias("año"), $"ta_max")
```

En el siguiente paso, obtendremos tanto el mes y el año, a partir de la fecha. Para esto utilizamos las funciones *month* y *year* con las cuales obtenemos tanto el mes y el año respectivamente. Mediante la función *select* seleccionaremos únicamente las columnas que vamos a necesitar.

```
.withColumn("dense_rank", func.dense_rank().over(window))
```

Para ir finalizando, añadimos una columna con el valor que nos devuelve la función *dense\_rank*, que hace uso de la ventana *window* anteriormente definida. Mediante esta función, obtenemos la posición en la que se encuentra un valor teniendo en cuenta la expresión *orderBy* establecida en la función ventana (*window*). Por lo tanto, en nuestro nos devolverá una clasificación de los años más calurosos dividido por meses, ya que era la partición que se estableció en la función *window*. Quedando la consulta de la siguiente manera después de aplicar la función vemtana.

```
|mes| año|
                     ta max|dense rank|
  7 2022 39.46785714285714
  7 2016 37.00499999999999
  7 2020 36.787999999999999
          36.67575757575758
  7 2017
  7 | 2013 | 35.95277777777776
  7 2021 35.90769230769231
  7 2019 35.8545454545454545
          35.5258064516129
  7 2012
  7 2014 35.0718750000000006
  7 2010
                   34.84375
                                     111
  7 2018 34.155882352941184
  7 | 2011 | 33.51379310344828 |
                                     13
 11 2015 25.378787878787882
 11 2020 25.307407407407414
```

```
.filter($"dense rank" === 1)
```

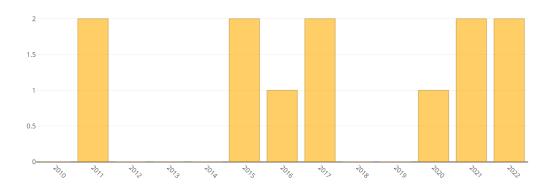
Por último, realizamos un filtrado quedándonos únicamente con las filas que poseen en la columna *dense\_rank* un valor igual a 1, obteniendo así el año en el que se obtuvo la mayor temperatura máxima en un determinado mes.

Se implementa también la función *countByYear*, la cual nos facilitará los datos que utilizaremos para la representación gráfica, ya que nos devuelve la cantidad de meses por cada año que se encuentran en la consulta realizada anteriormente.

Para finalizar ofrecemos los resultados tanto en forma de tabla como de una forma gráfica que sería para la cual habríamos hecho uso de la función de la *countByYear*.

4	L	L	4
mes	año	temperatura	maxima
+			
1	2021		21.84
2	2020		24.42
3	2017		27.82
4	2011		29.48
5	2015		33.73
6	2017		36.86
7	2022		39.47
8	2022		37.74
9	2016		36.39
10	2011		31.52
11	2015		25.38
12	2021		22.29
+			

Número de meses con temperaturas máximas en cada año



- 3.4. Despliegue en AWS EMR
- 4. Experimentos / validación
- 4.1. Consultas realizadas
- 4.2. Análisis de requisitos no funcionales
- 5. Conclusiones
- 6. Bibliografía
- 7. Apéndices