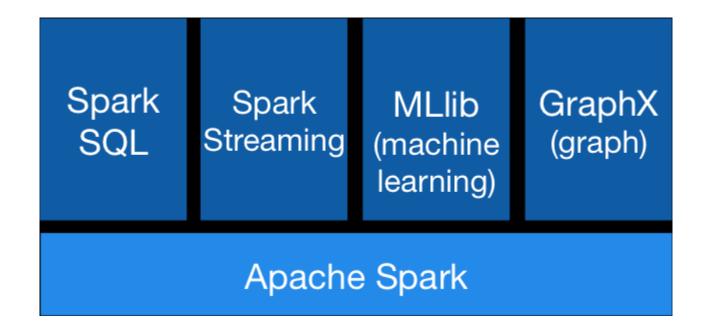


Spark SQL

Spark SQL es el modulo de Apache Spark para trabajar con datos estructurados





Motivos para la creación de SparkSQL

- Permite acceder a datos con SQL directamente
- Permite ejecutar programas Spark más rápido
- Permite a los desarrolladores
 - > Escribir menos código
 - Que los programas lean menos datos
 - Usar el optimizador catalyst



DataFrames

- Colección de datos distribuidos organizados en columnas con nombre
- Equivalente a una tabla en modelo relacional
- A diferencia de los RDDs tienen esquema asociado
 - DataFrame = RDD + esquema (descripción de la estructura de los datos)
 - Permite hacer optimizaciones
- Cargan datos de fuentes diversas
 - > Ficheros Parquet
 - Ficheros JSON
 - > BD externas usando JDBC
 - > RDDs



DataFrames (II)

- API disponible en Scala, Python y R
- DSL (domain-specific language)
 - > Lenguaje para ejecutar operaciones relacionales sobre DataFrames
- SQLContext
 - Punto de entrada a SparkSQL



Para empezar: crear sesión Spark

```
from pyspark.sql import SparkSession

spark = SparkSession \
    .builder \
    .appName("Python Spark SQL basic example") \
    .config("spark.some.config.option", "some-value") \
    .getOrCreate()
```

Ficheros JSON

Los datos se representan como pares clave-valor

```
"name": "Michael"
```

- Cuatro tipos de datos
 - String "name": "Michael"
 - Number "age": 27
 - Boolean "vivo": true
 - > null "profesor" : null
- Los datos se delimitan por comas
- Se usan {} para representar objetos

```
{"name": "Michael", "age": 27}
```

Se usan [] para representar arrays

```
[{"name": "Michael", "age": 27}, {"name": "Mary", "age": 34}]
```

Crear un DataFrame

```
gente.json
```

```
{"name": "Michael"}
                                  {"name": "Andy", "age": 30}
                                 {"name":"Justin", "age":19}
df = spark.read.json("gente.json")
df.show()
 age name
|null|Michael|
  30 Andy
  19 Justin
```



Operaciones sobre DataFrames

- Lenguaje específico para manejo de datos estructurados

 http://spark.apache.org/docs/latest/api/python/pyspark.sql.html#pyspark.sql.DataFrame
- También disponible una biblioteca de funciones para manipulación de cadenas, fechas, operaciones matemáticas,
 ...

http://spark.apache.org/docs/latest/api/python/pyspark.sql.html#module-pyspark.sql.functions



Imprimir esquema del DF en formato árbol

```
df.printSchema()

root
    |-- age: long (nullable = true)
    |-- name: string (nullable = true)
```



Seleccionar sólo la columna name



Seleccionar todos, pero incrementando en 1 la edad

Seleccionar los mayores de 21

```
df.filter(df['age'] > 21).show()

+---+---+
|age|name|
+---+---+
| 30|Andy|
+---+----+
```

Agrupar por edad y contar

```
df.groupBy("age").count().show()

+---+
| age|count|
+---+
| 19| 1|
|null| 1|
| 30| 1|
+---+
```



Ejecutar consultas SQL y devolver resultado como DataFrame

Previamente hay que crear una vista sobre el dataframe

```
df.createOrReplaceTempView("people")
sqlDF = spark.sql("SELECT * FROM people")
sqlDF.show()
 age | name |
                          Usamos la
|null|Michael|
       Andy
                          función sql
  19 Justin
```



Convertir RDD en DataFrames

- Dos formas
- Inferir el esquema a partir del RDD
 - Código más conciso
 - Funciona bien cuando ya conoces el esquema en el momento de escribir la aplicación
- A través de una interfaz que permite construir el esquema y aplicarlo al RDD

Infiriendo el esquema

Crear un RDD de tuplas a partir del RDD original
 Cargar un fichero de texto y convertir cada fila a Row.

```
from pyspark.sql import Row
sc = spark.sparkContext
lines = sc.textFile("gente.txt")
parts = lines.map(lambda l: l.split(","))
people = parts.map(lambda p: Row(name=p[0], age=int(p[1])))
```

Infiriendo el esquema (II)

2. Crear el dataframe

```
dfPeople = spark.createDataFrame(people)
```

3. Registrar el dataframe como tabla

```
dfPeople.createOrReplaceTempView("people")
```

Construyendo el esquema

1. Crear un RDD de tuplas a partir del RDD original

```
# Importar tipos de datos
from pyspark.sql.types import *

sc = spark.sparkContext

# Cargar un fichero de texto y convertir cada fila en una tupla
lines = sc.textFile("gente.txt")
parts = lines.map(lambda l: l.split(","))
# Cada línea se convierte en una tupla
people = parts.map(lambda p: (p[0], int(p[1])))
```



Construyendo el esquema (II)

2. Crear el esquema mediante StructType

```
fields = [StructField("name", StringType(), True), StructField("age", IntegerType(), True)] schema = StructType(fields)
```

3. Aplicar el esquema al RDD mediante el método createDataFrame

```
# Crear el dataframe aplicando el esquema al RDD
dfPeople = spark.createDataFrame(people, schema)

# Registrar el DataFrame como tabla
dfPeople.createOrReplaceTempView("people")

# Ejecutar SQL
results = spark.sql("SELECT name, age FROM people")

results.show()
# Crear el dataframe aplicando el esquema al RDD
| name |
| name |
| +------+
| Michael |
| Andy |
| Justin |
| results.show()
```

nullable

Crear dataframe a partir de fichero con esquema

1. Crear el esquema mediante StructType

```
fields = [StructField("name", StringType(), True), StructField("age", IntegerType(), True)]
schema = StructType(fields)
```

2. Aplicar el esquema al leer el fichero

```
dfPeople = spark.read.format('csv').options(header=True,
inferSchema=False, delimiter=";").schema(schema).load("gente.csv")
```

Otra opción

```
dfPeople = spark.read.csv(("gente.csv",schema=schema,nullValue="null")
```