DataFrames

- Tabelas com linhas e colunas
- Imutáveis
- Com schema conhecido
- Linhagem preservada
- Colunas podem ter tipos diferentes
- Existem análises comuns Agrupar, ordenar e filtrar
- Spark pode otimizar estas análises atraves de planos de execução

Lazy Evaluation - O processo de transformação de fato só ocorre quando há uma ação

Tipos de dados de um DataFrame

| Tipo |
|---------------|
| ByteType |
| ShortType |
| IntegerType |
| LongType |
| FloatType |
| DoubleType |
| DecimalType |
| StringType |
| BinaryType |
| Boolean Type |
| TimestampType |
| DateType |
| ArrayType |
| МарТуре |
| StructType |
| StructField |

Schema

- Pode deixar o spark inferir a partir de parte dos dados
- Você pode definir o schema
- Definir tem vantagens
 - o Tipo correto
 - Sem overload (Processamento em excesso)

Criando DataFrame

```
>>> from pyspark.sql import SparkSession
>>> df1 = spark.createDataFrame([("Geronimo",20),("Eunice",30),("Caio",10)])
>>> df1.show
<bound method DataFrame.show of DataFrame[_1: string, _2: bigint]>
>>> df1.show()
+-----+
| __1| __2|
+-----+
| Geronimo| 20|
| Eunice| 30|
| Caio| 10|
+-----+
```

Criando Schema

Criando outro exemplo

Agrupando DataFrame por Produtos

```
>>> from pyspark.sql.functions import sum
>>> schema2 = "Produtos STRING, Vendas INT"
>>> vendas = [["Caneta",10],["Lápis",20],["Caneta",40]]
>>> df3 = spark.createDataFrame(vendas,schema2)
>>> df3.show()
+-----+
| Produtos|Vendas|
+-----+
| Caneta| 10|
| Lápis| 20|
| Caneta| 40|
+-----+
>>> agrupado = df3.groupBy("Produtos").agg(sum("Vendas"))
>>> agrupado.show()
+-----+
| Produtos|sum(Vendas)|
+-----+
| Caneta| 50|
| Lápis| 20|
| Lápis| 20|
+-----+
```

Usando Select

```
>>> df3.select("Produtos").show()
+-----+
|Produtos|
+-----+
| Caneta|
| Lápis|
| Caneta|
+-----+
>>> df3.select("Vendas","Produtos")
DataFrame[Vendas: int, Produtos: string]
>>> df3.select("Vendas","Produtos").show()
+-----+
|Vendas|Produtos|
+-----+
| 10| Caneta|
| 20| Lápis|
| 40| Caneta|
+-----+
```

Usando select e criando coluna calculada

```
>>> df3.groupBy("Produtos").agg(sum("Vendas")).show()
+-----+
|Produtos|sum(Vendas)|
+----+
| Caneta| 50|
| Lápis| 20|
+-----+
```

Usando o comando Select no pyspark

```
>>> df3.select("Produtos").show()
+----+
[Produtos]
  Canetal
  Lápis|
  Caneta|
>>> df3.select("Produtos","Vendas").show()
|Produtos|Vendas|
+-----+
  Caneta 10
  Lápis|
           20|
  Caneta| 40|
>>> df3.select("Vendas","Produtos").show()
|Vendas|Produtos|
+----+
    10| Caneta|
    20| Lápis|
    40| Caneta|
```

Usando expressão para coluna calculada

Apresentando o schema e as colunas

```
>>> df3.schema
StructType(List(StructField(Produtos,StringType,true),StructField(Vendas,IntegerType,true
)))
>>> df3.columns
['Produtos', 'Vendas']
>>> 

|
```