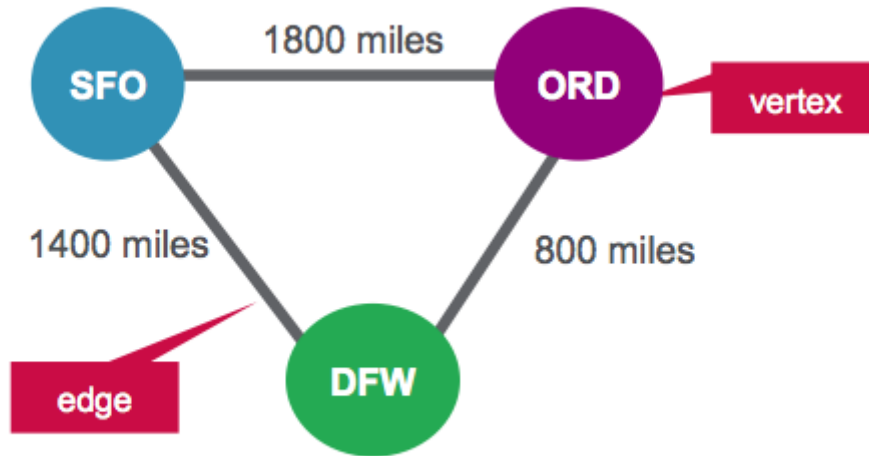


EJERCICIO1 DE AEROPUERTOS

Un **gráfico dirigido** es un gráfico donde los bordes tienen una dirección asociada a ellos. Un ejemplo de un gráfico dirigido es un seguidor de Twitter. El usuario Bob puede seguir al usuario Carol sin implicar que el usuario Carol siga al usuario Bob.



```
import org.apache.spark._
import org.apache.spark.rdd.RDD
// import classes required for using GraphX
import org.apache.spark.graphx._
object Ejemplo {

  def main(args: Array[String]): Unit = {
    val conf = new SparkConf().setAppName("primera").setMaster("local[*]")
    val sc = new SparkContext(conf)

    // create vertices RDD with ID and Name

    val vertices=Array((1L, ("MADRID")), (2L, ("LONDRES")), (3L, ("SEVILLA")))
    val vRDD= sc.parallelize(vertices)
    vRDD.take(1)

    // Defining a default vertex called nowhere
    val nowhere = "nowhere"

    // create routes RDD with srcid, destid, distance
    val edges = Array(Edge(1L,2L,1800),Edge(2L,3L,800),Edge(3L,1L,1400))
    val eRDD= sc.parallelize(edges)

    eRDD.take(2)
```

```

// define the graph
val graph = Graph(vRDD,eRDD, nowhere)

// graph vertices
graph.vertices.collect.foreach(println)


// graph edges
graph.edges.collect.foreach(println)


//graph.numVertices
print("numero de vertices"+graph.vertices.count)
//Number of Edges

print("el numero de aristas es"+graph.edges.count)
// How many airports?
print("numero de aeropuerto")
val numairports = graph.numVertices
println(numairports)

}}

```

EJERCICIO2 AEROPUERTO CON OPERACIONES Y FILTRADO

```

import org.apache.spark._

import org.apache.spark.rdd.RDD

// import classes required for using GraphX
import org.apache.spark.graphx._

object Ejemplo {

def main(args: Array[String]): Unit = {

    val conf = new SparkConf().setAppName("primera").setMaster("local[*]")
    val sc = new SparkContext(conf)


// create vertices RDD with ID and Name

val vertices=Array((1L, ("MADRID")), (2L, ("LONDRES")), (3L, ("SEVILLA")))

```

```

val vRDD= sc.parallelize(vertices)

vRDD.take(1)

// Array((1,SFO))


// Defining a default vertex called nowhere

val nowhere = "nowhere"


// create routes RDD with srcid, destid, distance

val edges = Array(Edge(1L,2L,1800),Edge(2L,3L,800),Edge(3L,1L,1400))

val eRDD= sc.parallelize(edges)


eRDD.take(2)


// define the graph

val graph = Graph(vRDD,eRDD, nowhere)


// graph vertices

graph.vertices.collect.foreach(println)


// graph edges

graph.edges.collect.foreach(println)


// NUMERO DE ARISTAS QUE SALEN DE UN VERTICE

val inDegrees: VertexRDD[Int] = graph.inDegrees

inDegrees.collectAsMap().foreach(println)


//OPERACIONES*****


// routes > 1000 miles distance?

graph.edges.filter { case Edge(origen, destino, prop) => prop > 1000
}.collect.foreach(println)

```

```
/* La clase EdgeTriplet extiende la clase Edge al agregar los miembros srcAttr y  
dstAttr que contienen las propiedades de origen y destino. */
```

```
graph.triplets.take(3).foreach(println)
```

```
/*((1,MADRID),(2,LONDRES),1800)
```

```
((2,LONDRES),(3,SEVILLA),800)
```

```
((3,SEVILLA),(1,MADRID),1400)*/
```

```
// distancia entre los aeropuertos y ordenado de mayor a menor distancia
```

```
graph.triplets.sortBy(_attr, ascending=false).map(triplet =>
```

```
  "Distance " + triplet.attr.toString + " from " + triplet.srcAttr + " to " +  
triplet.dstAttr + ".").collect.foreach(println)
```

```
//
```

```
}
```

```
}
```

.....

**EJERCICIO3 TENEMOS UNA SERIE DE USUARIOS QUE que mantienen relaciones
entre ellos**

**EL VERTICE SERA EL NOMBRE Y LA ARISTA LA RELACIÓN QUE MANTIENEN ENTRE
ELLOS**

```
import org.apache.spark.graphx.{Edge, Graph}  
import org.apache.spark.rdd.RDD  
import org.apache.spark.{SparkConf, SparkContext}  
import org.apache.spark.SparkContext  
import org.apache.spark.sql.SparkSession  
import org.apache.spark.graphx._  
import org.apache.spark.graphx.GraphLoader
```

```
object Ejemplo {
```

```
  def main(args: Array[String]): Unit = {
```

```
    val conf = new SparkConf().setAppName("primera").setMaster("local[*]")
```

```
    val sc = new SparkContext(conf)
```

```

    val personas: RDD[(VertexId, (String, String))] = sc.parallelize(Array((3L, ("pepe",
"estudiante")), (7L, ("jgonzal", "postdoctor")),
    (5L, ("fran", "profesor")), (2L, ("Lisa", "profesor"))))
    // Create an RDD for edges
    val relaciones: RDD[Edge[String]] = sc.parallelize(Array(Edge(3L, 7L, "colabora"),
Edge(5L, 3L, "aconseja"),
    Edge(2L, 5L, "ayuda"), Edge(5L, 7L, "trabaja")))

    // Build the initial Graph
    val graph = Graph(personas, relaciones)
    graph.vertices.collect.foreach(println(_))
    // triplete entre personas y los nombre
    //pepe tiene relacion con gonzalo
    //fran tiene una relacion con pepe....
    for (triplet <- graph.triplets.collect) {
        println(s"${triplet.srcAttr._1} tiene una relacion de ${triplet.dstAttr._1}")
    }
    // OTRO TRIPLETE con MAP
    //triplets

    val descripcionNatural: RDD[String] = graph.triplets.map(triplet =>
        triplet.srcAttr._1 + " -- " + triplet.attr + " con" + triplet.dstAttr._1)
    descripcionNatural.collect.foreach(println(_))

    // crear un subgrafo eliminar una arista

    val validGraph =graph.subgraph(epred=edge => edge.attr != "trabaja")

    validGraph.edges.collect.foreach(println)

}

}

```

EJERCICIO 4 CARGAR UN GRAFO DESDE FICHEROS TXT USUARIOS Y SEGUIDORES

```

import org.apache.spark.graphx.{Edge, Graph}
import org.apache.spark.rdd.RDD
import org.apache.spark.{SparkConf, SparkContext}
import org.apache.spark.SparkContext
import org.apache.spark.sql.SparkSession

```

```
import org.apache.spark.graphx._
import org.apache.spark.graphx.GraphLoader
```

```
object Ejemplo {
```

```
  def main(args: Array[String]): Unit = {
```

```
    val conf = new SparkConf().setAppName("primera").setMaster("local[*]")
    val sc = new SparkContext(conf)
```

```
    print("connected components")
```

```
    val grafoConexiones = GraphLoader.edgeListFile(sc, "seguidores.txt")
```

```
    //obtencion de vertices (nodos)
```

```
    val cc = grafoConexiones.connectedComponents().vertices
```

```
    //usuarios
```

```
    val usuarios = sc.textFile("usuarios.txt").map {line =>
      val fields = line.split(',')
      (fields(0).toLong, fields(1))
    }
```

```
    //JOIN
```

```
    print("uniendo")
```

```
    val ccByUsername = usuarios.join(cc).map {
      case (id, (user, cc)) => (user, cc)
    }
```

```
    print("pintando ")
```

```
    //printar los valores obtenidos del join (users / nod0os del componente
conectado)
```

```
    println(ccByUsername.collect().mkString("\n"))
    /*(justinbieber,1)
(matei_zaharia,3)
(ladygaga,1)
(BarackObama,1)
(jeresig,3)
(odersky,3)*/
```

```
  }
```

```
}
```

PAGE RANK → PageRank (PR) es un algoritmo utilizado por la Búsqueda de Google para clasificar los sitios web en los resultados de su motor de búsqueda. PageRank funciona contando el número y la calidad de los enlaces a una página para determinar una estimación aproximada de lo importante que es el sitio web.

Ejercicio 5 aplicando algoritmo PAGERANK

```
import org.apache.spark.graphx.{Edge, Graph}
import org.apache.spark.rdd.RDD
import org.apache.spark.{SparkConf, SparkContext}
import org.apache.spark.SparkContext
import org.apache.spark.sql.SparkSession
import org.apache.spark.graphx._
import org.apache.spark.graphx.GraphLoader
```

```
object Ejemplo {
  def main(args: Array[String]): Unit = {

    val conf = new SparkConf().setAppName("primera").setMaster("local[*]")
    val sc = new SparkContext(conf)

    print("connected components")
    val grafoConexiones = GraphLoader.edgeListFile(sc, "seguidores.txt")

    //usuarios
    val usuarios = sc.textFile("usuarios.txt").map {line =>
      val fields = line.split(',')
      (fields(0).toLong, fields(1))
    }

    //algoritmo page rank
    val ranks = grafoConexiones.pageRank(0.0001).vertices

    val ranksByUsername = usuarios.join(ranks).map {
      case (id, (username, rank)) => (username, rank)
    }

    // Print the result
    print("pintand PAGERANK")
    println(ranksByUsername.collect().mkString("\n"))

    /*(justinbieber,0.15007622780470478)
    (matei_zaharia,0.7017164142469724)
    (ladygaga,1.3907556008752426)
    (BarackObama,1.4596227918476916)
```

(jeresig,0.9998520559494657)
(odersky,1.2979769092759237)* /

}

}

.....

EJERCICIO 6. APLICAR EL ALGORITMO

TRIANGLE COUNT EJEMPLO(RED SOCIAL DONDE QUEREMOS SABER

SI TODOS INFLUYEN EN TODOS

SI TODOS ESTAN CONECTADOS CUANTOS + TRIANGULOS MAS CONEXIONES HABRÁ

GraphX implementa un algoritmo de recuento de triángulos en el TriangleCount objeto que determina **el número de triángulos que pasan a través de cada vértice, proporcionando una medida de agrupación en clústeres**. Calculamos el recuento de triángulos del conjunto de datos de redes sociales desde la sección PageRank. Tenga en cuenta que TriangleCount requiere que los bordes estén en orientación canónica (srcId < dstId) y el gráfico se particione mediante Graph.partitionBy.

```
Import org.apache.spark.graphx.{Edge, Graph}
import org.apache.spark.rdd.RDD
import org.apache.spark.{SparkConf, SparkContext}
import org.apache.spark.SparkContext
import org.apache.spark.sql.SparkSession
import org.apache.spark.graphx._
import org.apache.spark.graphx.GraphLoader
  import org.apache.spark.graphx.{GraphLoader, PartitionStrategy}
```

```
object Ejemplo {
```

```
  def main(args: Array[String]): Unit = {
```

```
    val conf = new SparkConf().setAppName("primera").setMaster("local[*]")
```

```
    val sc = new SparkContext(conf)
```

```
    // Load the edges in canonical order and partition the graph for triangle count
```

```
    val graph = GraphLoader.edgeListFile(sc, "seguidores.txt", true)
```

```
      .partitionBy(PartitionStrategy.RandomVertexCut)
```

```
    // Find the triangle count for each vertex
```

```
    val triCounts = graph.triangleCount().vertices
```

```
    // Join the triangle counts with the usernames
```

```
    val users = sc.textFile("usuarios.txt").map { line =>
```

```
      val fields = line.split(",")
```

```
      (fields(0).toLong, fields(1))
```

```
    }
```

```
    val triCountByUsername = users.join(triCounts).map { case (id, (username, tc)) =>
```

```
      (username, tc)
```

```
    }
```

```
    // Print the result
```

```
    println(triCountByUsername.collect().mkString("\n"))
```

```
  }
```

```
}
```

```
justinbieber,0)  
(matei_zaharia,1)  
(ladygaga,0)  
(BarackObama,0)  
(jeresig,1)  
(odersky,1)
```

EJERCICIO 7. SUMAR POR AGREGACION USANDO PREGLE

```
import org.apache.spark.graphx.{Edge, Graph}  
import org.apache.spark.rdd.RDD  
import org.apache.spark.{SparkConf, SparkContext}  
import org.apache.spark.SparkContext  
import org.apache.spark.sql.SparkSession  
import org.apache.spark.graphx._  
import org.apache.spark.graphx.GraphLoader
```

```
object Ejemplo {  
  def main(args: Array[String]): Unit = {  
  
    val conf = new SparkConf().setAppName("primera").setMaster("local[*]")  
    val sc = new SparkContext(conf)  
    val vertices: RDD[(VertexId, Int)] =  
      sc.parallelize(Array(  
        (20L, 0)  
        , (11L, 0)  
        , (14L, 1000)  
        , (24L, 550)  
        // , (911L, 300)  
      ))  
  
    //note that the last value in the edge is for factor (positive or negative)  
    val edges: RDD[Edge[Int]] =  
      sc.parallelize(Array(  
        Edge(14L, 11L, 1),  
        Edge(24L, 11L, 1),  
        Edge(11L, 20L, 1)  
        //Edge(911L, 20L, 1)  
      ))  
  
    val dataItemGraph = Graph(vertices, edges)
```

```
val result =  
  dataItemGraph.pregel(0, activeDirection = EdgeDirection.Out)(  
    (_, vd, msg) => msg + vd, t => Iterator((t.dstId, t.srcAttr)), (x, y) => x + y  
  )  
  
  result.vertices.collect().foreach(println)  
  
}  
}
```