# GraphX



GraphX es un nuevo componente en Spark para gráficos y cálculos de gráficos paralelos.



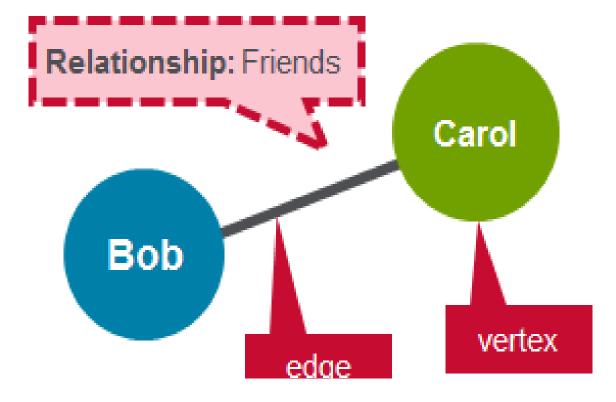
 Un GRAPH es un gráfico múltiple dirigido con atributo definido por el usuario adjunto a cada vértice y borde classGraph[VD, ED]

PASOS PARA CREARLO

- 1.CREAR UN VertexRDD-RDD[(Long, VD)]
- 2.CREAR LOS EdgeRDD-RDD[Edge[ED]]
- 3.CREAR UN GRAFICO USANDO LOS VERTICES Y LAS ARISTAS
- •val graph = Graph(vertexRDD, edgeRDD, error VD)



- Un gráfico es una estructura matemática utilizada para modelar relaciones entre objetos.
- Un gráfico se compone de vértices y bordes que los conectan.
- Los vértices son los objetos y las aristas son las relaciones entre ellos.





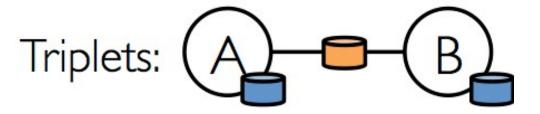
 Además de las vistas de vértices y bordes del gráfico de propiedades, GraphX también expone una vista de triplete.

 La vista de triplete une lógicamente las propiedades de vértice y borde que producen un RDD[EdgeTriplet[VD, ED]] que contiene instancias de la clase EdgeTriplet. Esta unión se puede expresar gráficamente como:









The EdgeTriplet class extends the Edge class by adding the srcAttr respectively.

Use the graph. triplets view to display who likes who. The output sh

```
Bob likes Alice
Bob likes David
Charlie likes Bob
Charlie likes Fran
David likes Alice
Ed likes Bob
Ed likes Charlie
Ed likes Fran
```

Here is a partial solution:

 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 dar a entender que el usuario Carol sigue al usuario Bob.

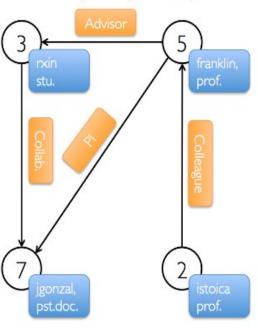
 Un gráfico normal es un gráfico donde cada vértice tiene el mismo número de bordes. Un ejemplo de un gráfico regular son los amigos de Facebook. Si Bob es amigo de Carol, entonces Carol también es amiga de Bob.



JUN 2.4.4







ld	Property (V)	
3	(rxin, student)	
7	(jgonzal, postdoc)	
5	(franklin, professor)	
2	(istoica, professor)	

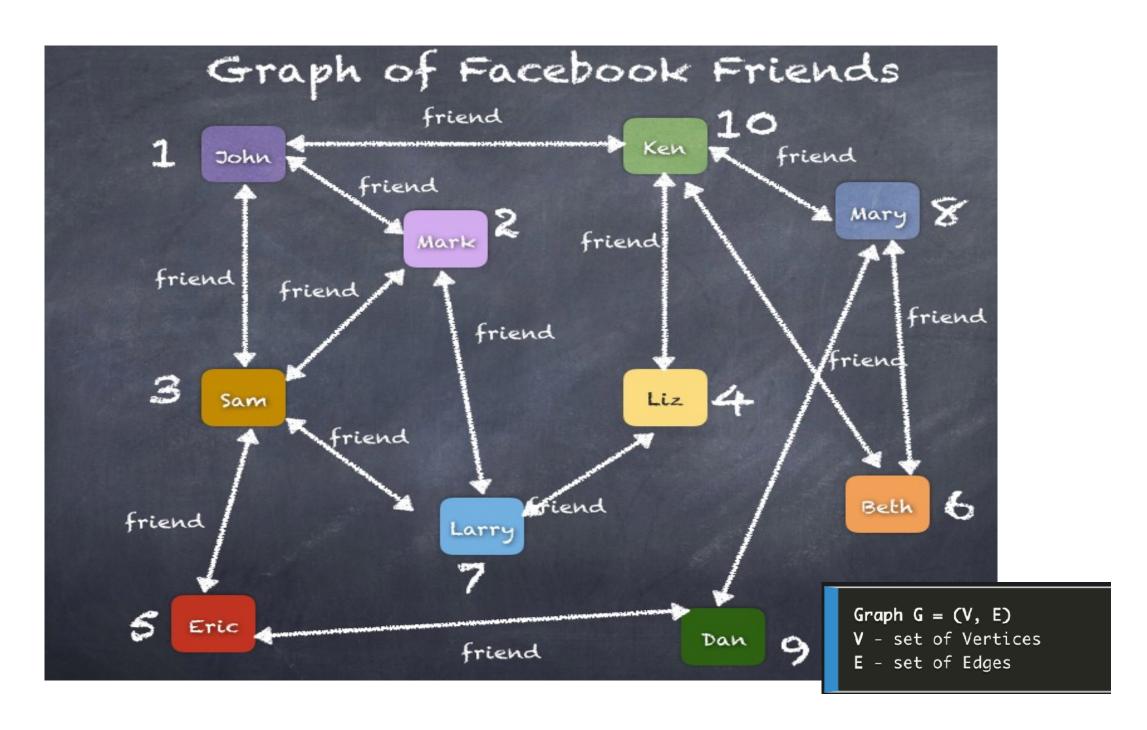
#### Edge Table

SrcId	Dstld	Property (E)	
3	7	Collaborator	
5	3	Advisor	
2	5	Colleague	
5	7	PI	

resulting graph would have the type signature:



# GRAPH X. CASO REAL





### LIBRERIAS QUE VAMOS A NECESITAR

```
import org.apache.spark._
import org.apache.spark.graphx._
import org.apache.spark.rdd.RDD

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



# GRAPH X. OPERACIONES

/\*\* Summary of the functionality in the property graph \*/

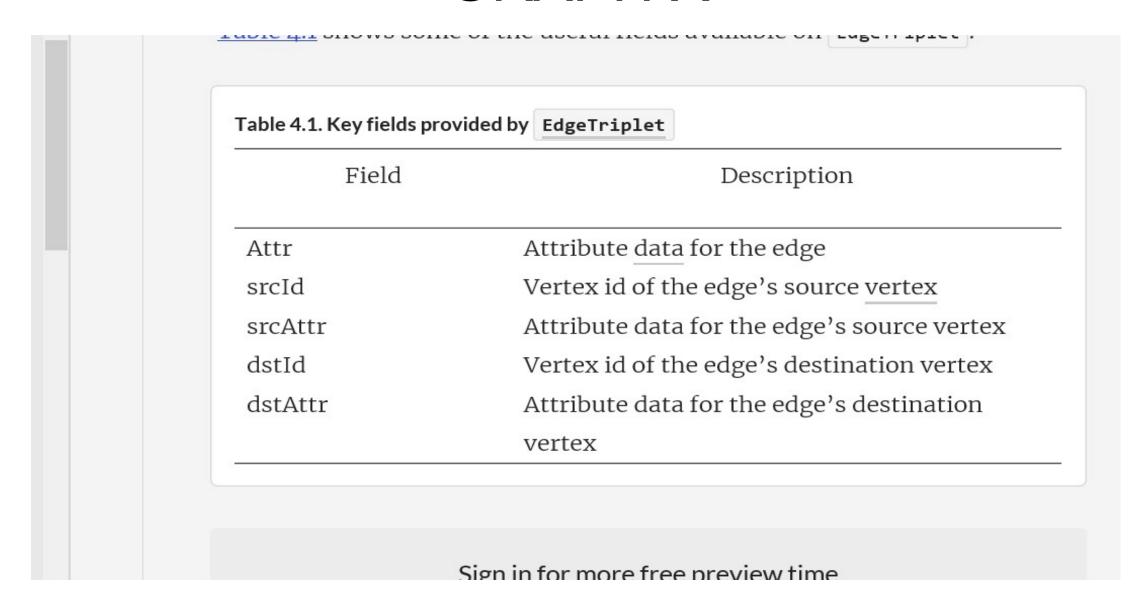
```
// Information about the Graph
val numEdges: Long
 val numVertices: Long
 val inDegrees: VertexRDD[Int]
 val outDegrees: VertexRDD[Int]
 val degrees: VertexRDD[Int]
// Views of the graph as collections
 val vertices: VertexRDD[VD]
 val edges: EdgeRDD[ED]
 val triplets: RDD[EdgeTriplet[VD, ED]]
// Transform vertex and edge attributes
 def mapVertices[VD2](map: (VertexID, VD) => VD2): Graph[VD2, ED]
 def mapEdges[ED2](map: Edge[ED] => ED2): Graph[VD, ED2]
 def mapEdges[ED2](map: (PartitionID, Iterator[Edge[ED]]) => Iterator[ED2]): Graph[VD,
ED2]
 def mapTriplets[ED2](map: EdgeTriplet[VD, ED] => ED2): Graph[VD, ED2]
```



class Graph[VD, ED] {

# **GRAPH X.OPERACIONES**

```
// Join RDDs with the graph
 def joinVertices[U](table: RDD[(VertexID, U)])(mapFunc: (VertexID, VD, U) =>
VD): Graph[VD, ED]
 def outerJoinVertices[U, VD2](other: RDD[(VertexID, U)])
   (mapFunc: (VertexID, VD, Option[U]) => VD2)
  : Graph[VD2, ED]
 // Aggregate information about adjacent triplets
 def collectNeighbors(edgeDirection: EdgeDirection):
VertexRDD[Array[(VertexID, VD)]]
 def mapReduceTriplets[A: ClassTag](
   mapFunc: EdgeTriplet[VD, ED] => Iterator[(VertexID, A)],
   reduceFunc: (A, A) \Rightarrow A
  : VertexRDD[A]
 // Basic graph algorithms
 def pageRank(tol: Double, resetProb: Double = 0.15): Graph[Double, Double]
 def connectedComponents(): Graph[VertexID, ED]
 def triangleCount(): Graph[Int, ED]
 def stronglyConnectedComponents(numIter: Int): Graph[VertexID, ED]
```



val triplets: RDD[EdgeTriplet[VD, ED]]



# LISTA DE LOS ALGORITMOS:

PageRank
Triangle Counting
Collaborative Filtering
The Graph-Parallel Pattern



#### Collaborative Filtering

- » Alternating Least Squares
- » Stochastic Gradient Descent
- » Tensor Factorization

#### Structured Prediction

- » Loopy Belief Propagation
- » Max-Product Linear Programs
- » Gibbs Sampling

#### Semi-supervised ML

- » Graph SSL
- » CoEM

#### Community Detection

- » Triangle-Counting
- » K-core Decomposition
- » K-Truss

#### Graph Analytics

- » PageRank
- » Personalized PageRank
- » Shortest Path
- » Graph Coloring

#### Classification

» Neural Networks

