



### Objetivo:

- Consolidar los conocimientos adquiridos en clase de los sistemas expertos basados en casos utilizando Neo4j.

### Enunciado:

- Diseñe y desarrolle un algoritmo Knn en Neo4j para:
  - **Fila A - 0:** Usemos el ejemplo de conjunto de datos de Kaggle.com. Elegir el conjunto de datos del automóvil para este ejemplo y permite predecir el tipo de carro o automóvil, para ello el siguiente link de datos [https://github.com/yfujieda/tech-cookbook/blob/master/python/knn-example2/data/car\\_dataset.csv](https://github.com/yfujieda/tech-cookbook/blob/master/python/knn-example2/data/car_dataset.csv) [1]

#### 1) Primero vamos a cargar los datos de tipo csv al Neo4j:

```
1 LOAD CSV FROM "file:///C:/Users/narcisa/Documents/9no/deberesquisi/DEBERES-SE-IA/SE/PruebaKnn/cars.csv" as line
2 CREATE (:Carros{ marca: line[0], modelo: line[1], fuel_type: line[2], aspiration: line[3], num_of_doors: line[4], estilo:
   line[5], drive_wheels: line[6], engine_location: line[7], wheel_base: toFloat(line[8]), largo: toFloat(line[9]), ancho:
   toFloat(line[10]), alto: toFloat(line[11]), curb_weight: line[12], engine_type: line[13], num_of_cylinders: line[14],
   engine_size: toFloat(line[15]), fuel_system: line[16], compression_ratio: toFloat(line[17]), horsepower:
   toFloat(line[18]), peak_rpm: toFloat(line[19]), city_mpg: toFloat(line[20]), highway_mpg: toFloat(line[21]), price:
   toFloat(line[22])})
3
4
```

neo4j\$ LOAD CSV FROM "file:///C:/Users/narcisa/Documents/9no/deberesquisi/DEBERES-SE-IA/SE/PruebaKnn/cars.csv" as line ...

Added 206 labels, created 206 nodes, set 1641 properties, completed after 20 ms.

#### 2) Hacemos un match(n) return n para ver los nodos generados en Neo4j

### Nodos



## Prueba 2

17/01/2021



## Diseño del algoritmo Eucladiana

```
MATCH (c:Carros)
WITH {item:id(c), weights: apoc.convert.toIntList(c.price)} AS userData
WITH collect(userData) AS valorPrecio
CALL gds.alpha.similarity.euclidean.stream({
  data: valorPrecio,
  skipValue: null
})
YIELD item1, item2, count1, count2, similarity
RETURN gds.util.asNode(item1).marca AS from, gds.util.asNode(item2).marca AS to, similarity
ORDER BY similarity DESC
```

MATCH (c:Carros) WITH {item:id(c), weights: apoc.convert.toIntList(c.price)} AS userData WITH collect(userData)		
from	to	similarity
1 "mercedes-benz"	"porsche"	8372.0
2 "mercedes-benz"	"mercedes-benz"	4440.0
3 "bmw"	"porsche"	4287.0
4 "bmw"	"mercedes-benz"	4085.0
5 "mercedes-benz"	"bmw"	4085.0

## Datos de Entrenamiento y Prueba

Dividimos el conjunto de datos en dos subconjuntos, donde el 70% de los nodos se marcarán como datos de entrenamiento y el 30% restante como datos de prueba. Hay un total de 206 nodos en nuestro gráfico. Total Nodos del 70% es 143 Marcaremos 143 nodos como subconjunto de entrenamiento y el resto como prueba.

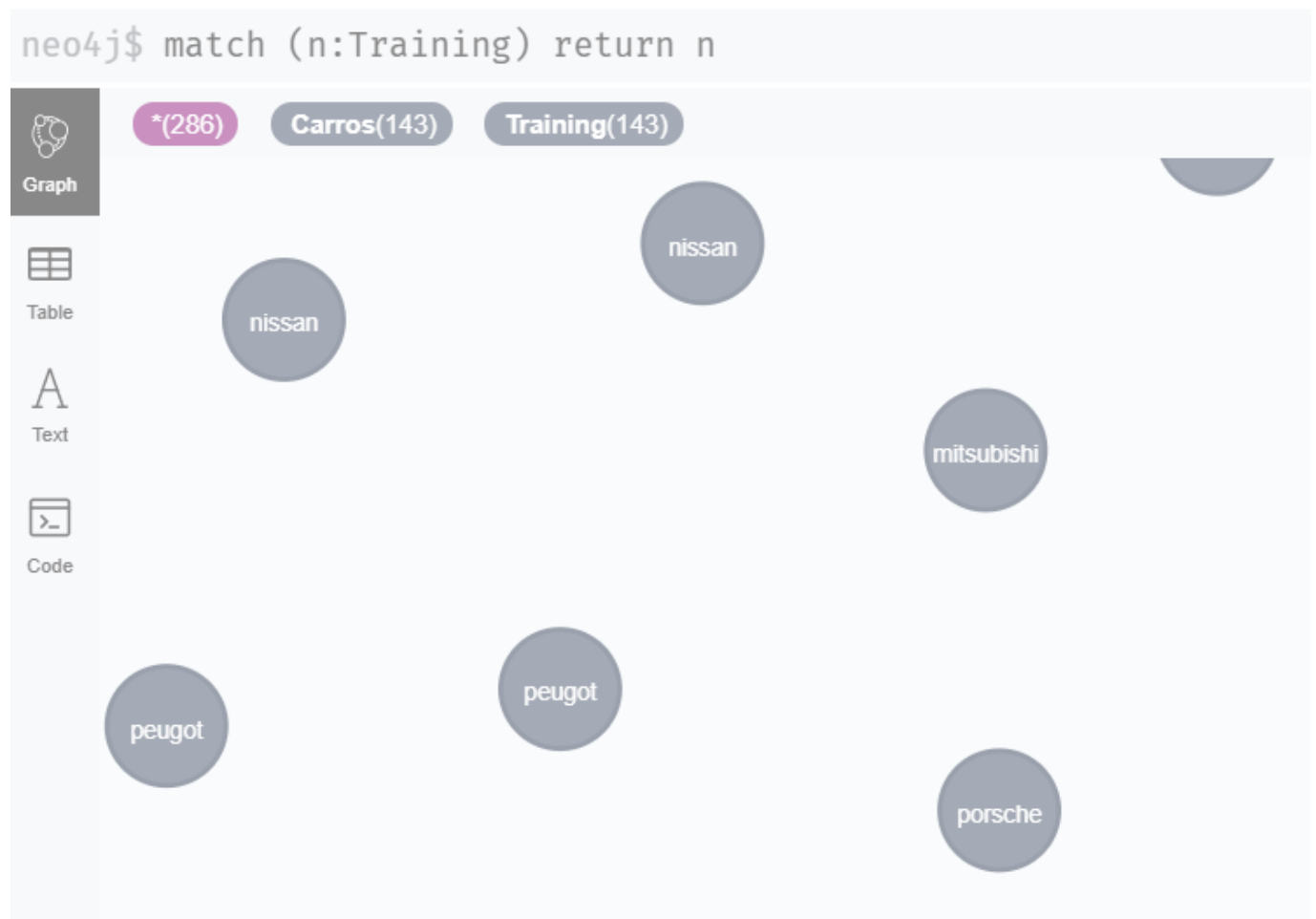


**Prueba 2**

17/01/2021

**Marcamos datos de entrenamiento 70%**

**MATCH** (c:Carros)  
**WITH** c LIMIT 143  
**SET** c:Training;



**Marcamos datos de prueba 30%**

**MATCH** (c:Carros)  
**WITH** c SKIP 143  
**SET** c:Test;



**Prueba 2**

17/01/2021



Ahora creamos el grafo para hacer comprobar la similitud de los carros con respecto al precio y la marca.



**Prueba 2**

17/01/2021

**nodeProjection**

**relationshipProjection**

1

```
{
  "Carros": {
    "properties": {
      "price": {
        "property": "price",
        "defaultValue": null
      }
    },
    "label": "Carros"
  }
}
```

```
{
  "__ALL__": {
    "orientation": "NATURAL",
    "aggregation": "DEFAULT",
    "type": "*",
    "properties": {
      }
    }
  }
}
```

Ahora podemos ver la similitud que hay entre los carros.



**Prueba 2**

17/01/2021

```
j$ CALL gds.beta.knn.stream('k1Localidadd', {topK: 2, randomSeed: 42, nodeWeigh...
```



	Marca1	Modelo	Similitud
4	"porsche"	"porsche 127"	0.012195121951219513
5	"porsche"	"porsche 129"	0.012195121951219513
6	"jaguar"	"porsche 128"	0.017857142857142856
7	"jaguar"	"porsche 129"	0.017857142857142856
8	"chevrolet"	"toyota 159"	0.11111111111111111
9	"mitsubishi"	"nissan 102"	0.125

```
1 CALL gds.graph.create(  
2   'k1Localidadd',  
3   {  
4     Carros : {  
5       label: 'Carros',  
6       properties: 'price'  
7     }  
8   },  
9   '*',  
10 );  
11 );  
12
```



**Prueba 2**

17/01/2021

Marca1	Modelo	Similitud
"bmw"	"mercedes-benz 75"	0.0002447381302006853
"mercedes-benz"	"bmw 17"	0.0002447381302006853
"mercedes-benz"	"porsche 129"	0.0002542588354945334
"mercedes-benz"	"mercedes-benz 70"	0.00038095238095238096
"mercedes-benz"	"bmw 16"	0.00038684719535783365
"mercedes-benz"	"bmw 16"	0.0003979307600477517

```
CALL gds.beta.knn.stream('k1Localidadd', {topK: 2, sampleRate: 1, randomSeed: -1,
nodeWeightProperty: 'price'})
YIELD node1, node2, similarity
RETURN gds.util.asNode(node1).modelo AS Modelo, gds.util.asNode(node2).modelo AS Modelo2,
similarity AS Similitud
ORDER BY Similitud ASCENDING, Modelo, Modelo2
```

	Marca1	Modelo	Similitud
8	"mercedes-benz"	"bmw 17"	0.0002447381302006853
9	"mercedes-benz"	"porsche 129"	0.0002542588354945334
10	"mercedes-benz"	"mercedes-benz 70"	0.00038095238095238096
11	"mercedes-benz"	"bmw 16"	0.00038684719535783365



**Prueba 2**

17/01/2021

```
CALL gds.beta.knn.stream('k1Localidadd', {topK: 5,sampleRate: 1 , randomSeed: -1,  
nodeWeightProperty: 'horsepower'})  
YIELD node1, node2, similarity  
RETURN gds.util.asNode(node1).marca AS Modelo, gds.util.asNode(node2).marca AS Modelo2,  
similarity AS Similitud  
ORDER BY Similitud ASCENDING, Modelo, Modelo2
```

j\$ CALL gds.beta.knn.stream('k1Localidadd', {topK: 5,sampleRate: 1 , randomSeed...



	Modelo	Modelo2	Similitud
5	"porsche"	"porsche"	0.012195121951219513
6	"porsche"	"porsche"	0.012195121951219513
7	"porsche"	"porsche"	0.012195121951219513
8	"jaguar"	"nissan"	0.015873015873015872