# Plataforma web para medir la efectividad del RTree de libspatialindex de Python en reconocimiento facial

Por José Ignacio Huby, Renato Bacigalupo y Juan Gálvez

## Introducción

Objetivo: implementar una página web que permita visualizar la rapidez del RTree en un escenario de comparación de vectores de características de rostros umanos

# No es un objetivo: implementar una aplicación de reconocimiento facial para uso comercial

## Diseño

# Tipo de búsqueda: KNN eucl (los k vecinos más cercanos)

# Comparador: KNN secuencial (uno contra todos)

# Cantidades: 100, 200, 400, 800, 1600, 3200, 6400, 13171 (~ el doble del anterior) (permite evaluar evolución exponencial)

# Metodología

### Paradigma: Orientado a objetos

#### Frontend: Vue

#### **Backend:** Flask

# Implementación

#### class KNNClassifierRTree

Los k más cercanos

El que más se repite

```
def classify(self, vec, k):
    nearest = list(self.idx.nearest(vec.tolist()*2, k));
    if len(nearest) > 0:
        fr dict = {}
        for n in nearest:
            label = self.train_set[n][0]
            if label in fr dict:
                fr dict[label] += 1
            else:
                fr dict[label] = 1
        return sorted(fr_dict.items(), key = lambda x : x[1])[-1]
    else:
        return "No se parece a nadie", 0
```

#### class KNNClassifierSeq

Los k más cercanos

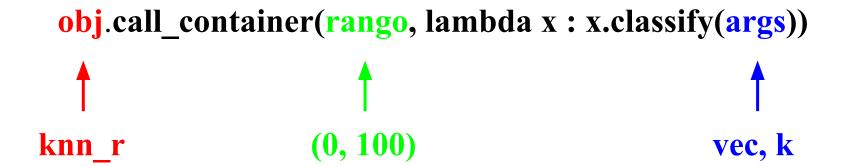
El que más se repite y tiene menor distancia

```
def classify(self, vec, k, max_dist):
   max heap = []
    for i in range(k):
        max_heap.append((-max_dist, "none"))
    for train_label, train_vec in self.train_set:
        distance = -((sum([(x1 - x2)**2 for x1, x2 in zip(vec, train_vec)]))**(1/2))
        if max heap[0][0] < distance:</pre>
            heappop(max heap)
            heappush(max heap,(distance, train label)
    nearest = [(distance, label) for distance, label in max_heap if label != "none"]
    if len(nearest) > 0:
        fr dict = {}
        for distance, label in nearest:
            if label in fr dict:
                fr_dict[label][0] += 1
                if fr_dict[label][1] < distance:</pre>
                    fr dict[label][1] = distance
            else:
                fr_dict[label] = [1, distance]
        fr_list = sorted(fr_dict.items(), key = lambda x : x[1])
        return fr list[-1][0], fr list[-1][1][0]
   else:
        return "No se parece a nadie", 0
```

#### Inicialización

```
train_set = read_train_set()
knn_s = RangeContainers(KNNClassifierSeq, train_set, [(0, 100), (0, 200), (0, 400), (0, 800), (0, 3200), (0, 6400), (0, 13171)])
knn_r = RangeContainers(KNNClassifierRTree, train_set, [(0, 100), (0, 200), (0, 400), (0, 800), (0, 1600), (0, 3200), (0, 6400), (0, 13171)])
```

#### Uso



### Extra

#### class HyperCubeClassifierRTree

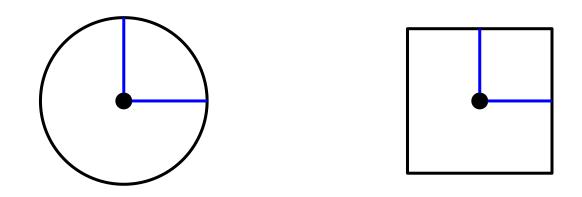
```
Los k más cercanos
```

El que más se repite

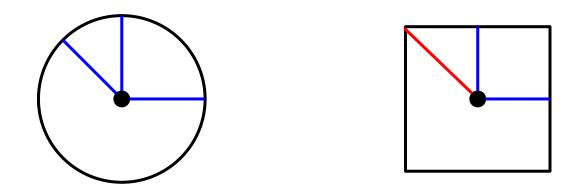
```
def classify(self, vec, r):
    lis = vec.tolist()
    nearest = list(self.idx.intersection([x-r for x in lis] + [x+r for x in lis]))
    if len(nearest) > 0:
        fr_dict = {}
        for n in nearest:
            label = self.train_set[n][0]
            if label in fr dict:
                fr dict[label] += 1
            else:
                fr dict[label] = 1
        return sorted(fr_dict.items(), key = lambda x : x[1])[-1]
    else:
        return "No se parece a nadie", 0
```

#### Es una búsqueda por rango...

# Es una búsqueda por rango... solo que no es circular :)



# Es una búsqueda por rango... solo que no es circular :)



Es más rápido, pero reduce un poco la efectividad

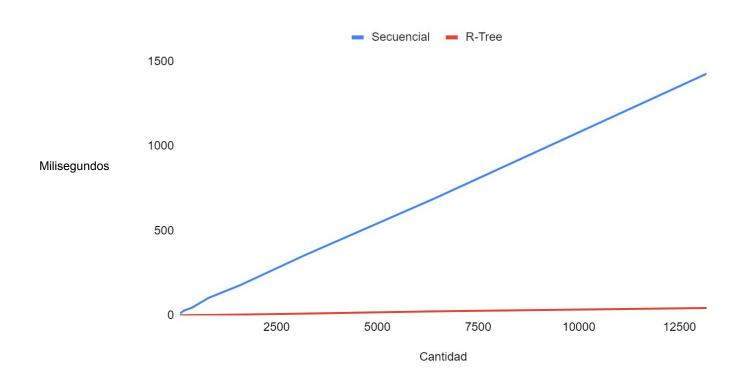
## Demo

## Resultados



#### Tiempos en ms para K = 8

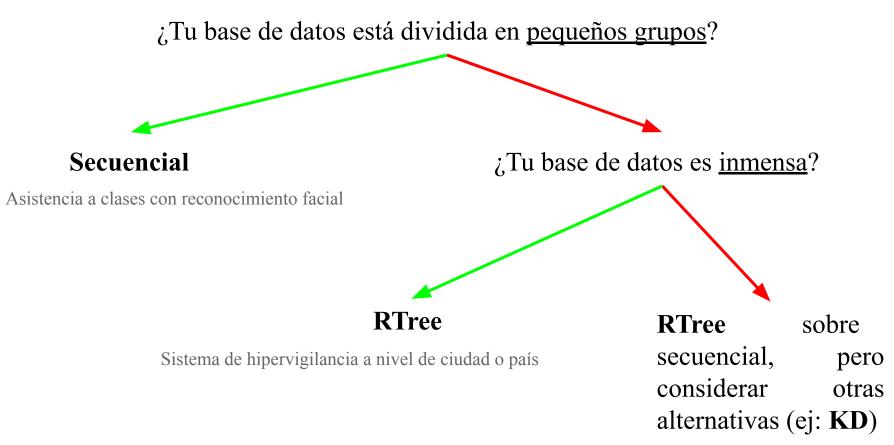
| Tam de la BD | Secuencial | R-Tree |
|--------------|------------|--------|
| 100          | 12         | 1      |
| 200          | 28         | 1      |
| 400          | 45         | 2      |
| 800          | 102        | 3      |
| 1600         | 179        | 5      |
| 3200         | 356        | 11     |
| 6400         | 689        | 24     |
| 13171        | 1428       | 44     |



#### Medición extra en ms...

| Tam de la BD | HyperCube |  |
|--------------|-----------|--|
| 100          | < 1       |  |
| 200          | < 1       |  |
| 400          | < 1       |  |
| 800          | < 1       |  |
| 1600         | 1         |  |
| 3200         | 3         |  |
| 6400         | 6         |  |
| 13171        | 10        |  |

# Cuándo usar qué



Seguimiento a empleados en una gran fábrica