

# **Inteligencia Artificial & Machine Learning**

## **Aplicaciones en movilidad**

Dr. Iván S. Razo Zapata

**Engineering** 

Founded by the Royal Academy of Engineering  
and Lloyd's Register Foundation



# Aprendizaje Supervisado

K-vecinos más cercanos (KNN)

## Métodos

- Paramétricos
  - Asume una forma para  $y$
  - Regresión lineal
  - Estimación de parámetros
- No paramétricos
  - No asume una forma para  $y$

$$y = f(x) + \epsilon$$

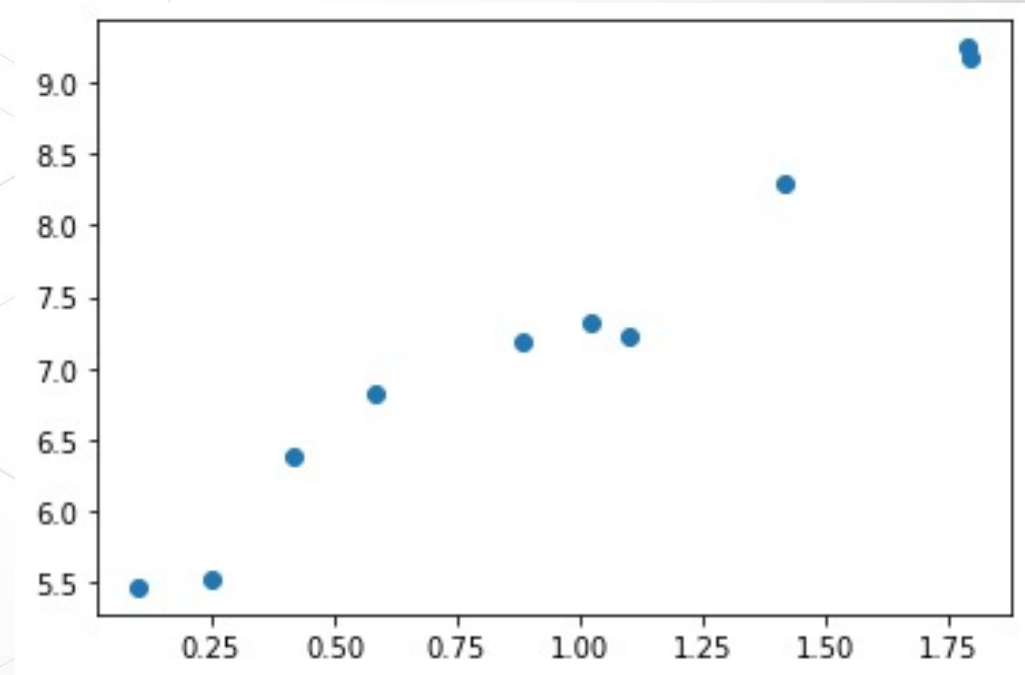
$$y = \theta_0 x_0 + \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + \dots + \theta_n x_n + \epsilon$$

$$\theta_0, \theta_1, \theta_2 \dots \theta_n$$

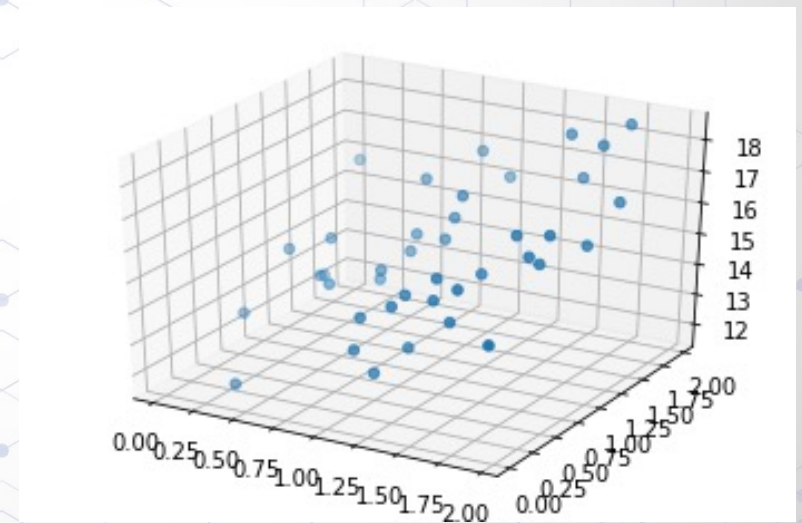
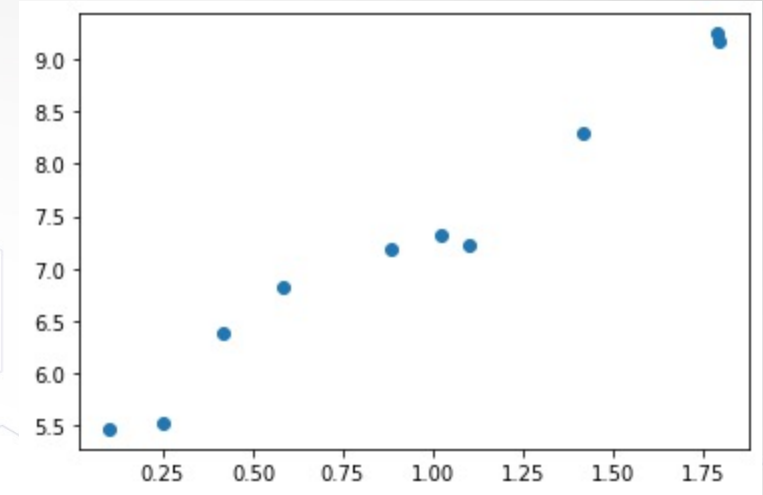
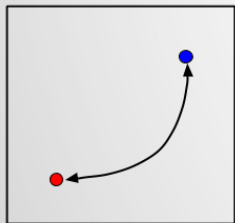
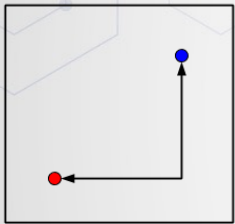
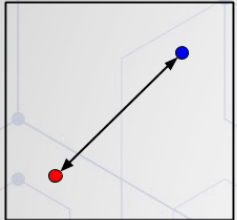
$$y = f(x) + \epsilon$$

## Idea general

- Los valores de los vecinos más cercanos son una “mejor” aproximación del valor real para una nueva observación
- ¿Vecinos más cercanos?
  - Distancia
- ¿Cuántos vecinos más cercanos?



# Distancia





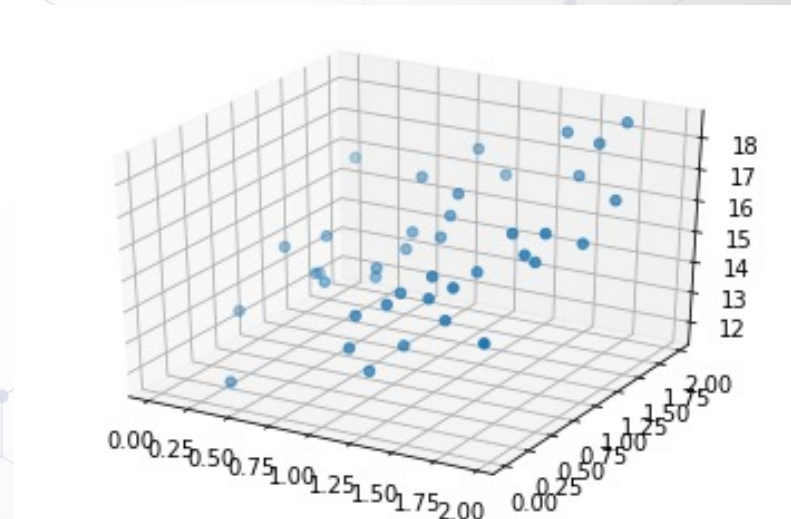
## Distancia

$$D(X, Z) = \sqrt{(x_1 - z_1)^2 + (x_2 - z_2)^2}$$

$$X = (3, 5)$$

$$Z = (6, 9)$$

$$D(X, Z) = ?$$



**Vecinos**

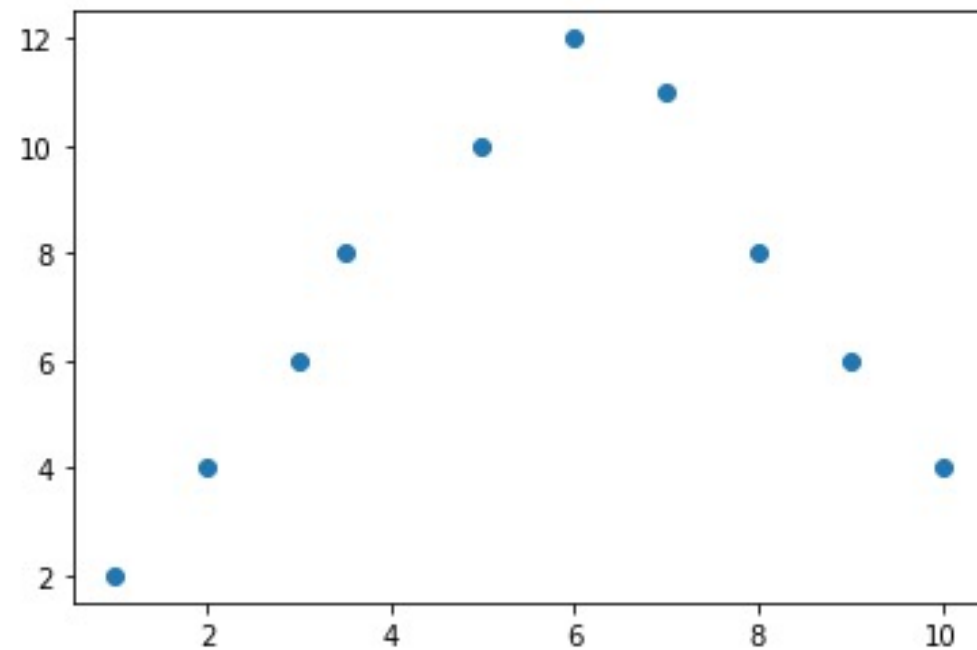
$$K = ?$$

## Regresión

$$\hat{f}(x_0) = \frac{1}{k} \sum_{x^i \in N_k(x_0)} y^i$$



# Funcionamiento – Idea general



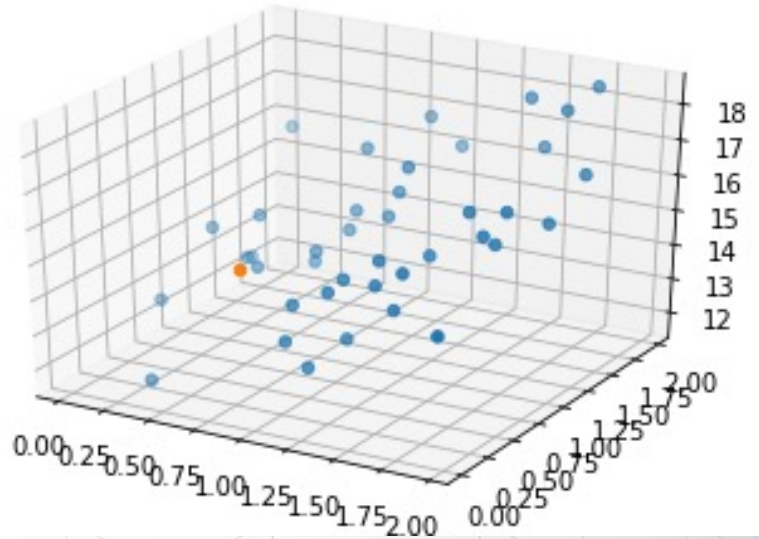
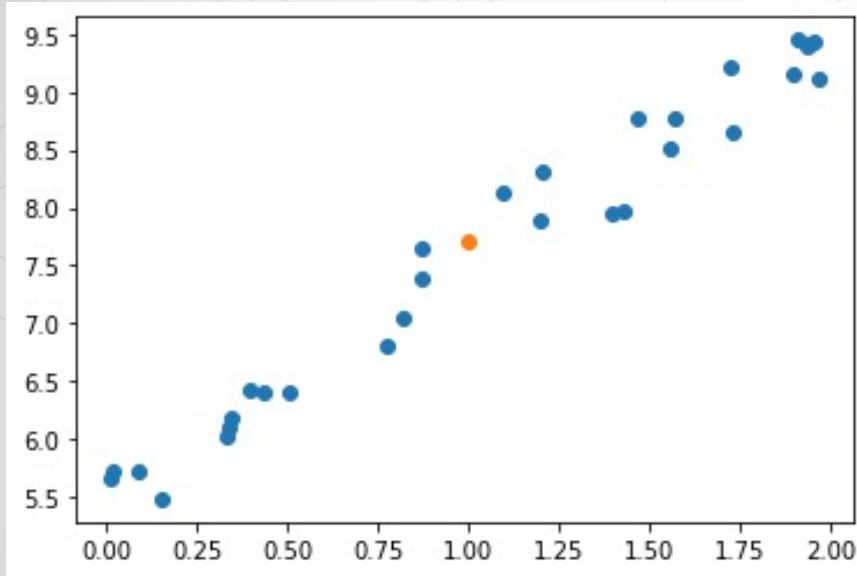
[ 1, 2 ]  
 [ 2, 4 ]  
 [ 3, 6 ]  
 [ 3.4, 8 ]  
 [ 5, 10 ]  
 [ 6, 12 ]  
 [ 7, 11 ]  
 [ 8, 8 ]  
 [ 9, 6 ]  
 [ 10, 4 ]

$$K = 3$$

$$x_0 = 5.5$$

$$y_0 = ?$$

# Funcionamiento – Idea general



**Código**



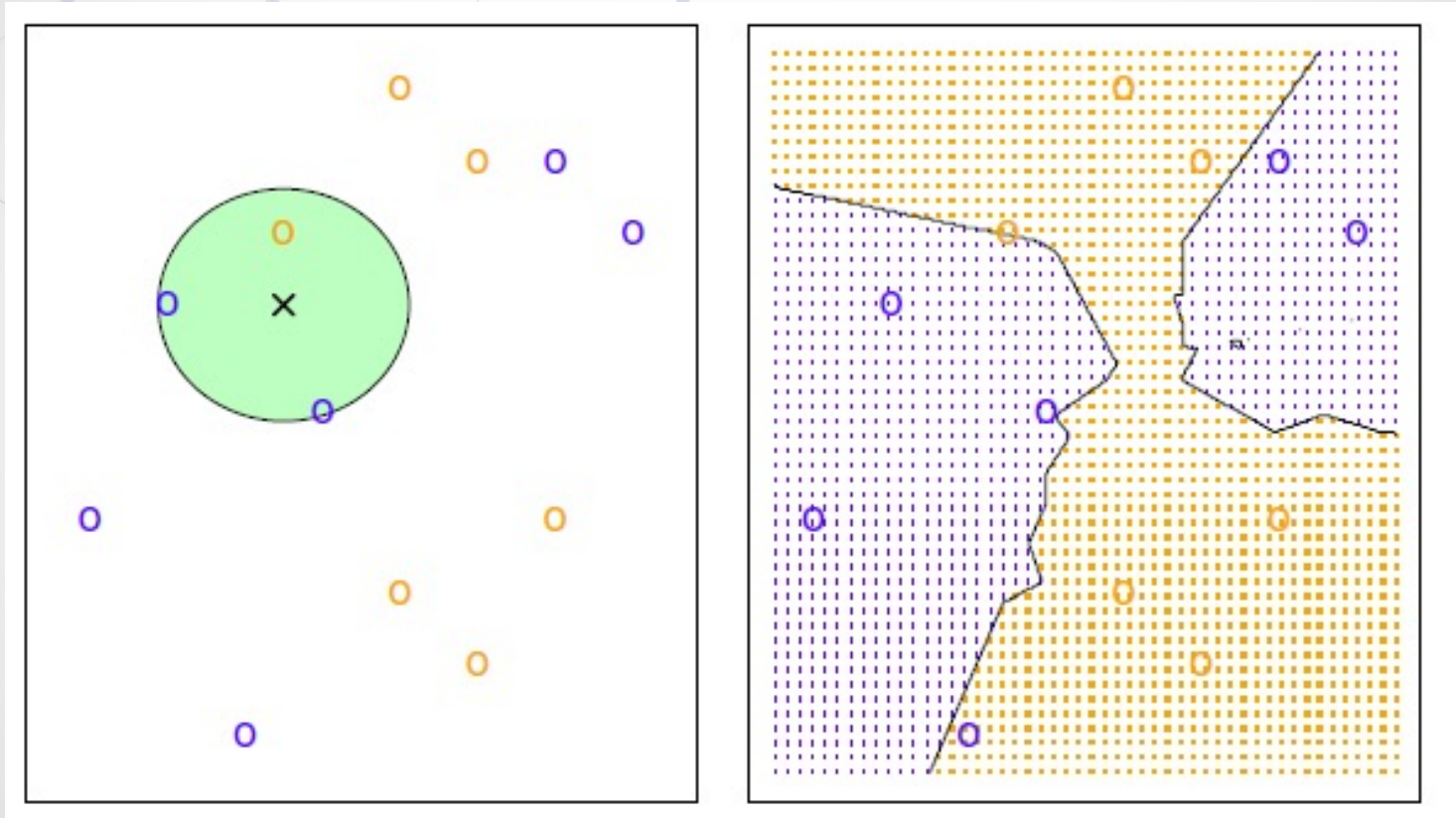


# Clasificación

KNN



## Idea general





## Idea general

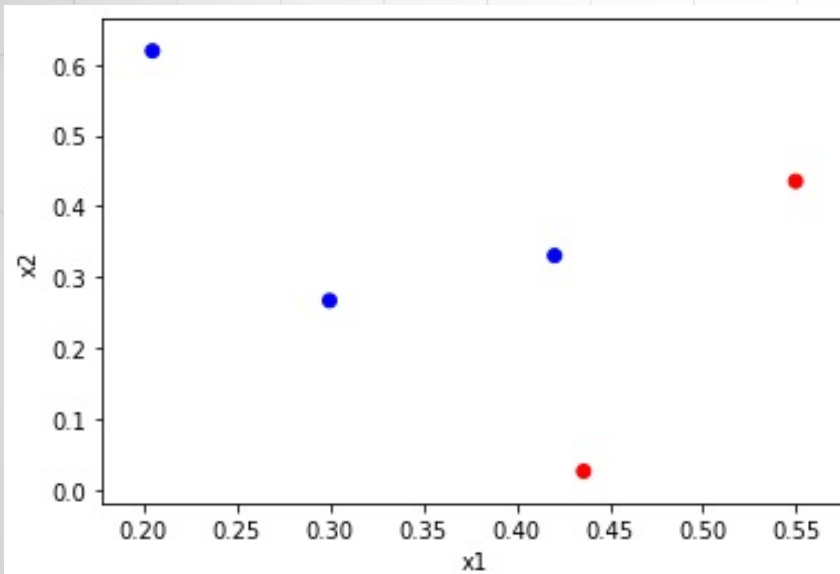
Regresión

$$\hat{f}(x_0) = \frac{1}{k} \sum_{x^i \in N_k(x_0)} y^i$$

Clasificación

$$\Pr(Y = j | X = x_0) = \frac{1}{k} \sum_{x^i \in N_k(x_0)} I(y^i = j)$$

# Ejemplo



$[0.43, 0.02] = \text{Rojo}$

$K = 3$

$[0.54, 0.43] = \text{Rojo}$

$x_0 = (0.5, 0.5)$

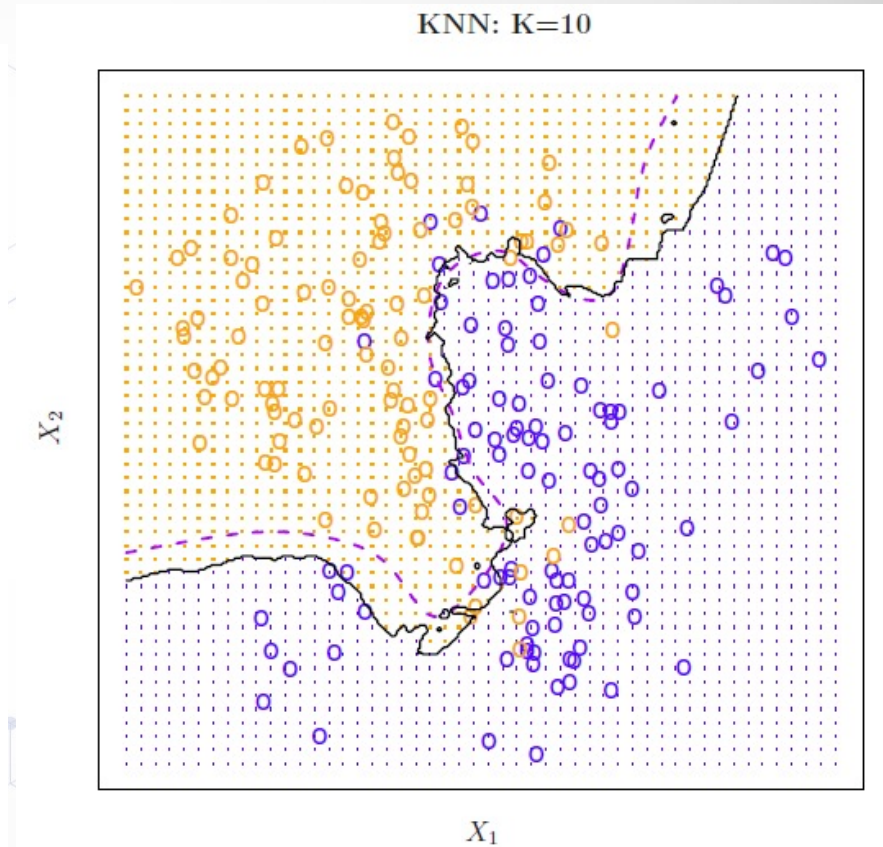
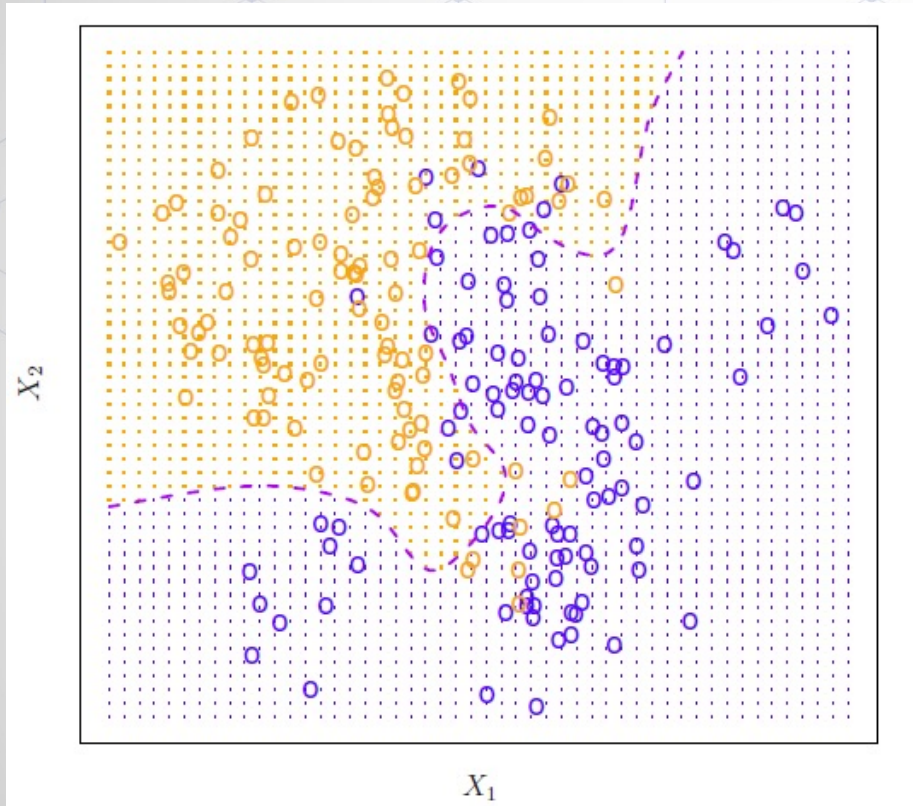
$[0.42, 0.33] = \text{Azul}$

$[0.20, 0.61] = \text{Azul}$

$y_0 = ?$

$[0.29, 0.26] = \text{Azul}$

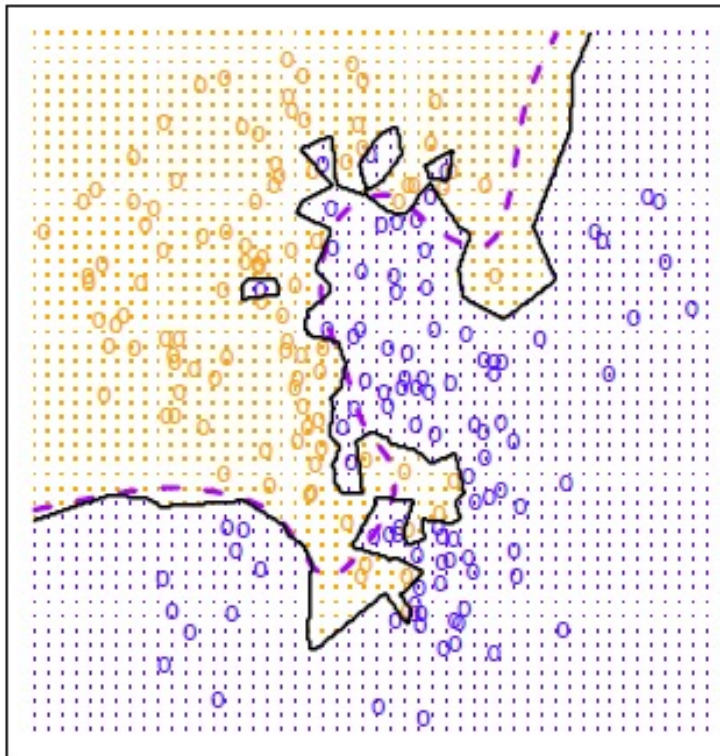
# KNN



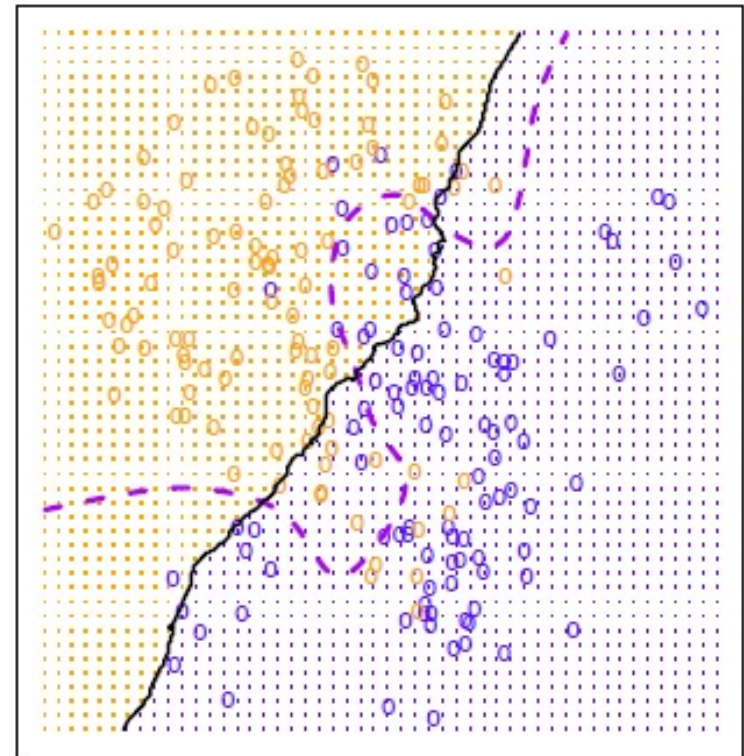


# KNN

KNN: K=1



KNN: K=100



**Código**



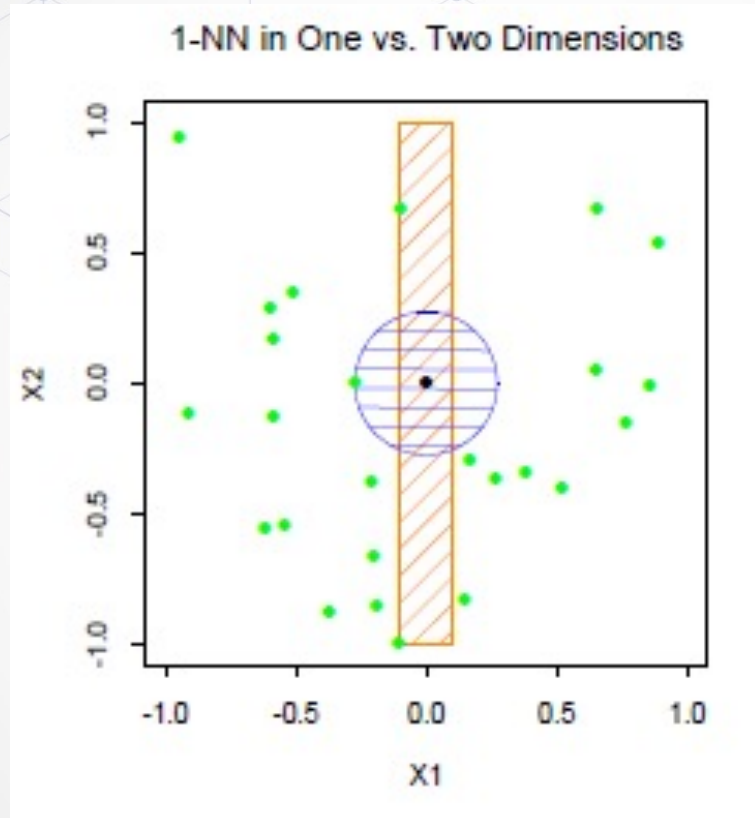




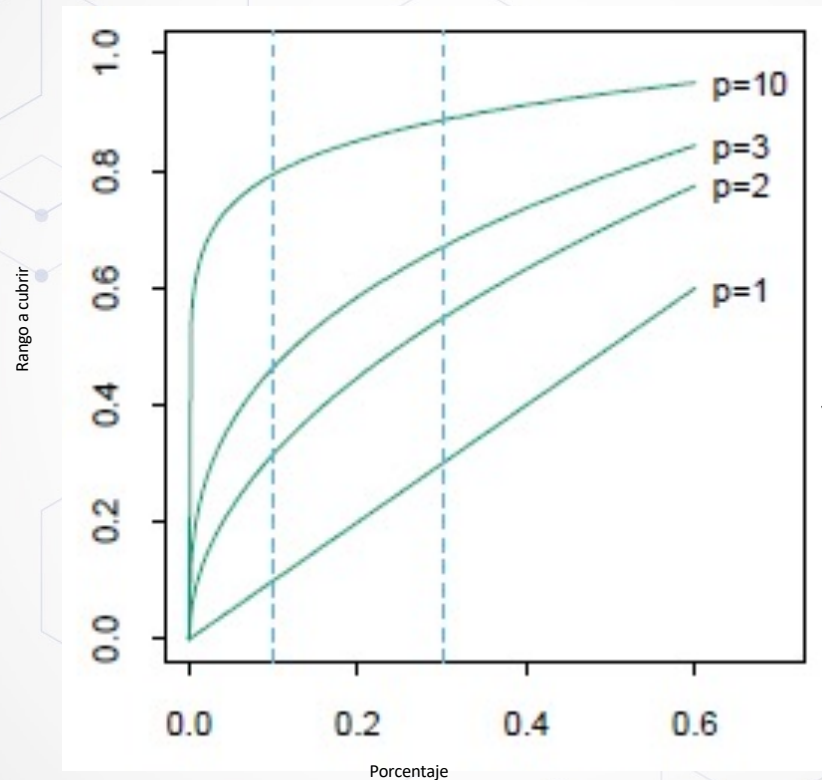
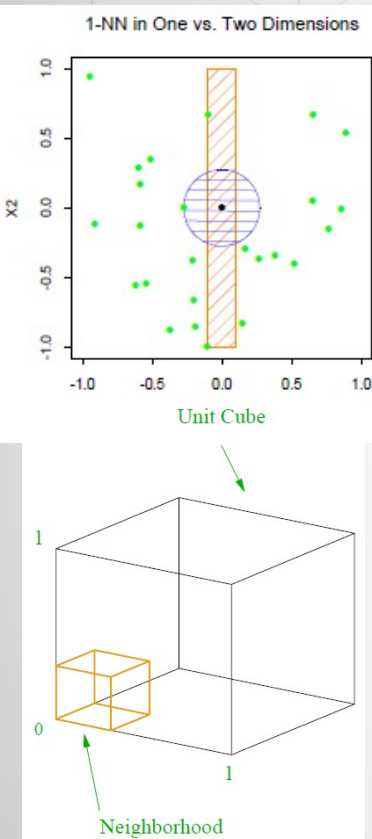
# Comentarios finales

# La maldición de la dimensionalidad

# 1D | 2D



# Más dimensiones



En 10 dimensiones  
necesitamos cubrir 80%  
del rango de cada  
dimensión para cubrir una  
vecindad que contenga el  
10% de los datos



# EngineeringX

Founded by the Royal Academy of Engineering  
and Lloyd's Register Foundation

## GRACIAS



<https://hubiq.mx/>

 HUBIQRO  HUBIQ  HUBIQRO