

- · Temos variaveis independentes X e a variavel dependente y
- · Objetivo: Constaur models preditivo

- · Para construir o modelo (aprender os parametros)
  - Define uma função de perda
  - Aplica um abjoritmo de otimização

- · Não temos variavel dependente não tem classe verdadeira!
- · Objetivo: avalise exploratória para obter insight

Exemplo: clustering

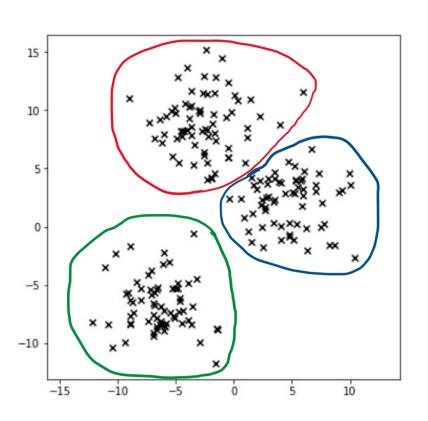
$$\hat{y} = h(x, \theta)$$

parametros

cluster

· Ao inves de otimitar uma "função de porda (pis não tem y), otimizar algum critério de "quélidade do clustering".

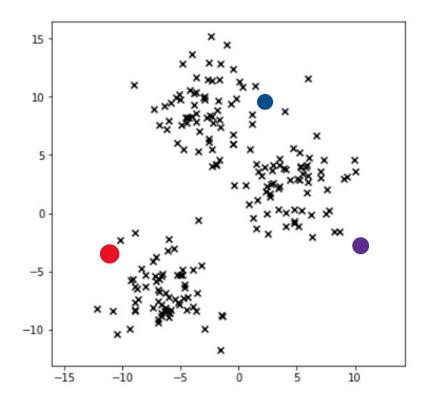
## Quais os agrupamentos naturais?



#### Clustering

- k-means Mean Shift
- Clustering Hierarquico

- 1. Definir quantos clusters queremos  $k = n^2$  clusters
- 2. Inicializació:
  Sorteia le pontos
  como "centroides" de
  cluster



· Associa cada ponto ao centroide mais próximo

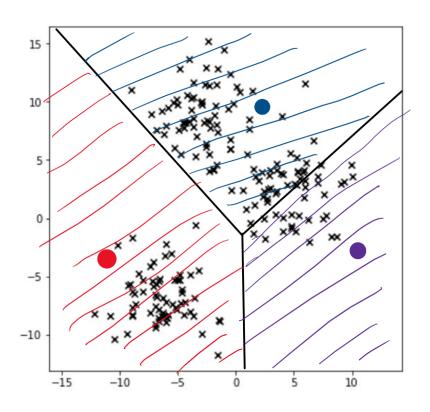
mapa de Voronoi

Johal

triangulação de

Delaunay

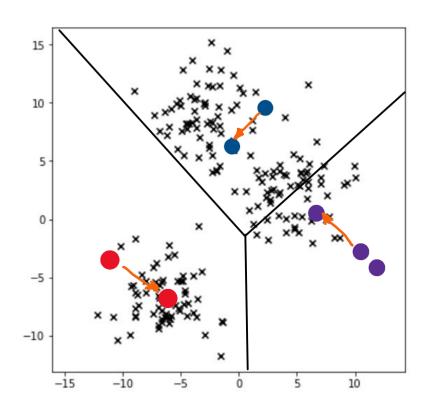
Computational
Geometry



· Recalcula os centroides

- Repetir até convergencia:

  - · Associar pontos · Recalcular centra de



# Vantagens

- Simples
- 50 deponde da definição de distancia entre pontos
- Escalável

## Desvantagens

- Tem que definir a priori o numero de clusters.
- Sonsivel as chute inicial dos controides
- 0 gremais!

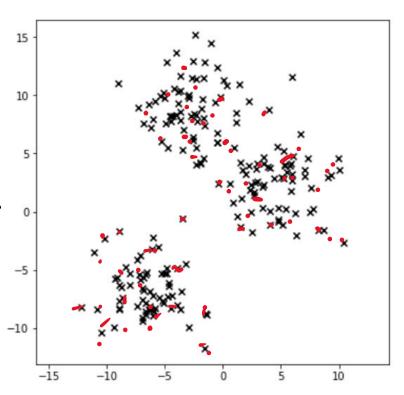
## Mean-shift clustering

#### Inicialização:

Escolhe varios pontos do dataset como "sementes"

#### L00p:

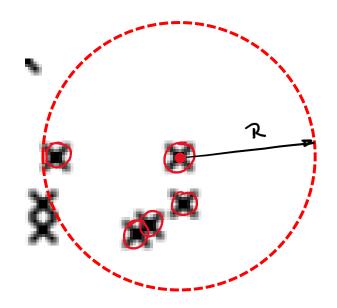
· Cada semente identifica seus novos "amigos" num raro R



## Mean-shift clustering

#### <u> Toob:</u>

· Cada semente identifica seus novos "amigos" num raio R



## Mean-shift clustering

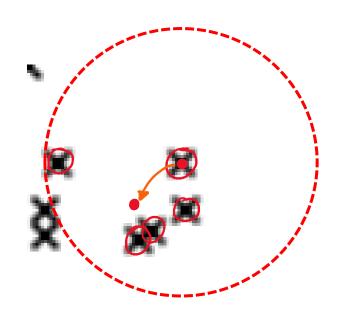
### <u> 1000</u>:

- · Corre obraçar os amigos!"

  Recalcula posição da semente

  Como a media dos pontos
  selecionados
- · Se duas sementes "se encontram"

   p fusão!



Repetir até convergir

## Agglomerative clustering

