

Sistemas Inteligentes

Clustering: K-means

Profa: Deborah Magalhães



Clusterização (Agrupamento)







NOTÍCIAS



CIÊNCIA



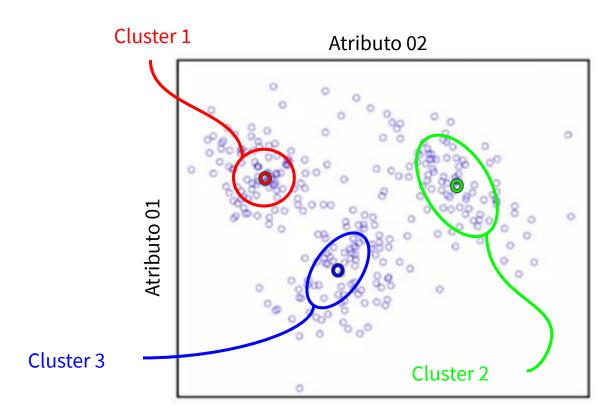




Clustering

- Entrada: vetores de atributos
- Saída: rótulos dos clusters

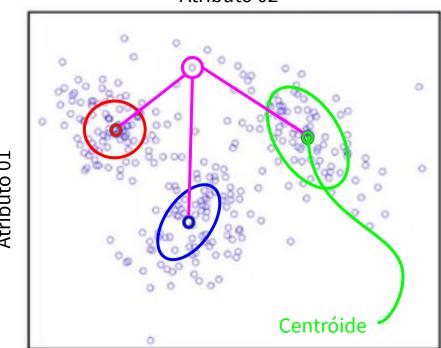
Aprendizagem **NÃO**Supervisionada



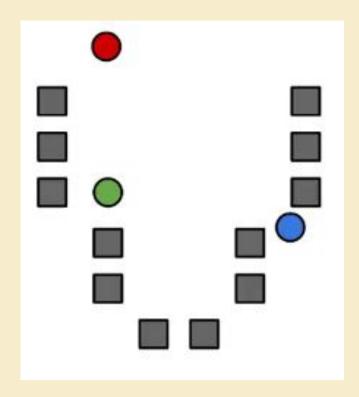
Clustering

- Quantos clusters devem ser formados?
- Como é definido que uma amostra pertence a um ponto?

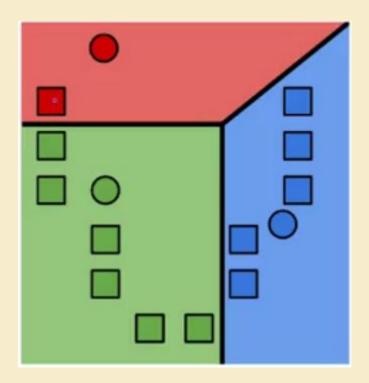
Atributo 02



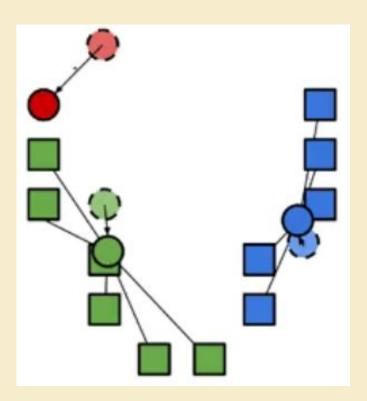
- 1. Definir o número de clusters (K)
- Inicializar os centróides dos cluster (randomicamente)



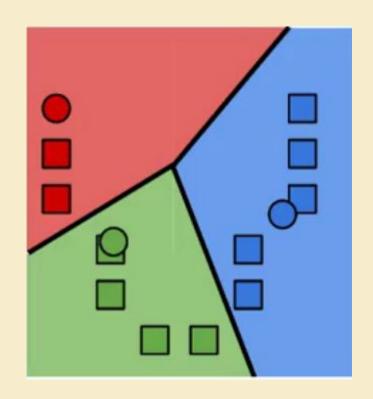
- 1. Definir o número de clusters (K)
- Inicializar os centróides dos cluster (randomicamente)
- Associar cada amostra ao centróide mais próximo



- 1. Definir o número de clusters (K)
- Inicializar os centróides dos cluster (randomicamente)
- Associar cada amostra ao centróide mais próximo
- Calcular o novo centróide para cada cluster

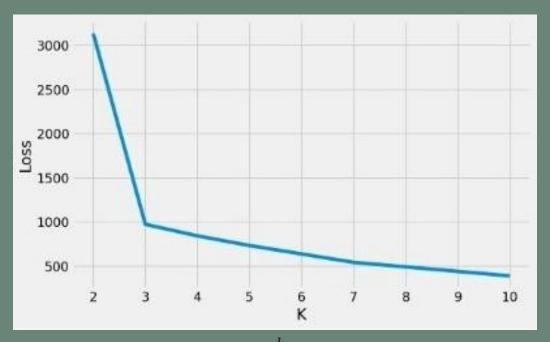


- 1. Definir o número de clusters (K)
- Inicializar os centróides dos cluster (randomicamente)
- Associar cada amostra ao centróide mais próximo
- Calcular o novo centróide para cada cluster
- 5. Repetir os passos 4-3 até convergir



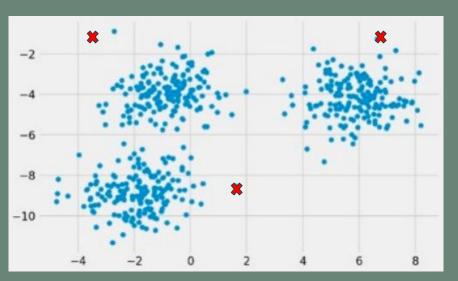
Desafios da parametrização do K-means

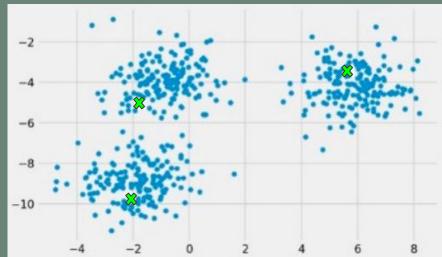
Desafio: definir o número de clusters (K)



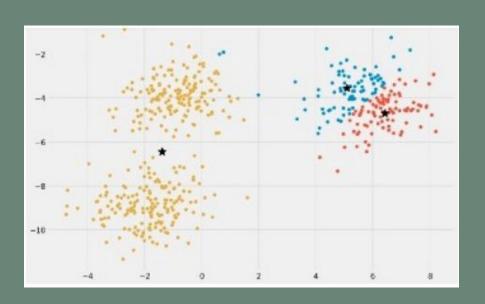
$$loss = argmin \sum_{i=1}^{\kappa} \sum_{x \in S_i} ||x - C_i||^2$$

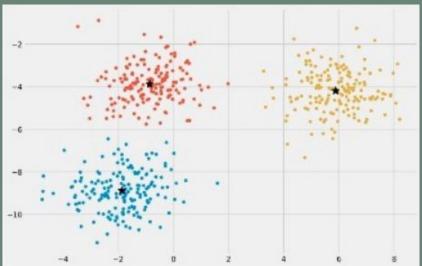
Desafio: inicialização dos centróides



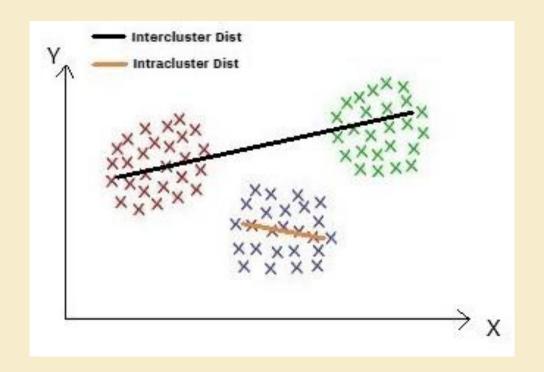


Desafio: inicialização dos centróides



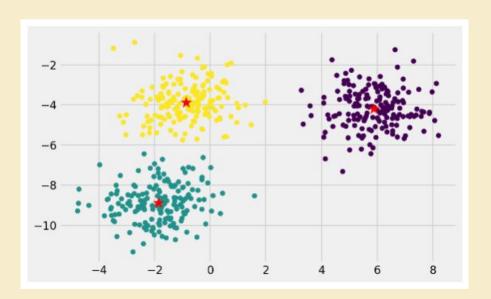


Abordagem I: repetição da seleção randômica



Abordagem II: k-means++

- Definir o primeiro centróide aleatoriamente
- Calcular a distância de todos as amostras para o centróide selecionado
- 3. Definir o ponto mais distante como o novo centróide
- 4. Repetir 2-3 até que todos os k centróides sejam definidos





Muito Obrigada!

Se você tiver qualquer dúvida ou sugestão:

deborah.vm@ufpi.edu.br

