

Algoritmos Não Supervisionados – Clustering Hierárquico



Plataforma completa de aprendizado
contínuo em programação.

#BoostingPeople

rocketseat.com.br

Todos os direitos reservados © Rocketseat S.A.

Algoritmos Não Supervisionados

Clusterização Hierárquica

O objetivo deste módulo é apresentar o algoritmo de **clusterização hierárquica** e trabalharemos num projeto para um marketplace de laptops onde faremos o **processo completo** desde o EDA até a entrega de aplicação que irá consultar os clusters obtidos pelo modelo.



Agenda

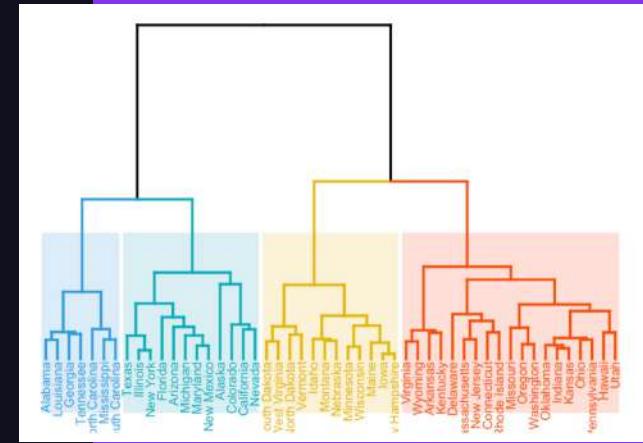
- O que é Clusterização Hierárquica
- Etapas da Clusterização Hierárquica
- O que é o algoritmo de Clusterização Hierárquica Aglomerativo
- O que é o algoritmo de Clusterização Hierárquica Divisivo
- O que é um Dendrograma
- Projeto – Clusterização Hierárquica.



O que é clusterização hierárquica

A clusterização hierárquica é uma técnica distinta dentro dos métodos de agrupamento em aprendizado de máquina não supervisionado, que se diferencia principalmente **pela forma** como os clusters são estruturados e **pela flexibilidade** no número de clusters.

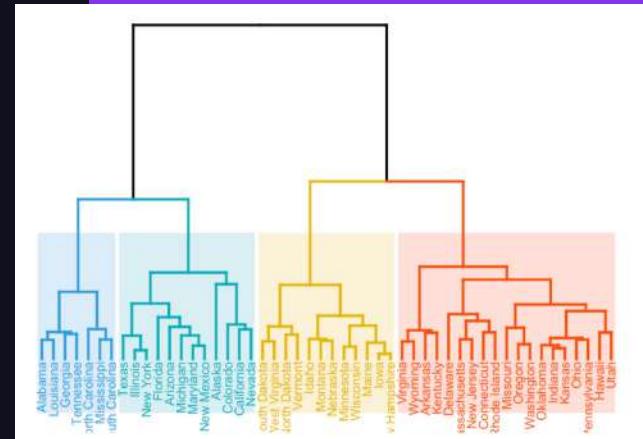
Além disso, é particularmente útil para **análises exploratórias** e situações onde a **relação entre os pontos de dados** é mais **importante** do que a formação de grupos distintos com fronteiras claras. É também apropriado para conjuntos de dados onde as relações entre os dados podem ser representadas em **múltiplas escalas** ou **níveis de agregação**.



O que é clusterização hierárquica

Estrutura Hierárquica

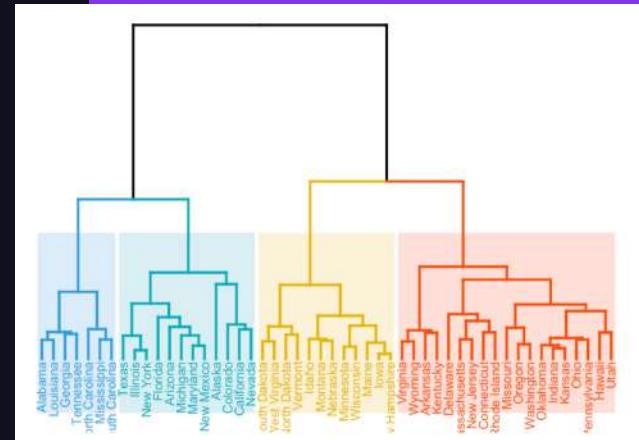
Diferentemente de métodos como K-means, que partem de uma definição inicial de quantos clusters serão formados, o agrupamento hierárquico cria uma árvore de clusters, conhecida como **dendrograma**. Esta árvore pode ser interpretada em diferentes níveis de granularidade, permitindo uma visão mais detalhada ou mais agregada conforme necessário.



O que é clusterização hierárquica

Não requer a especificação do número de clusters

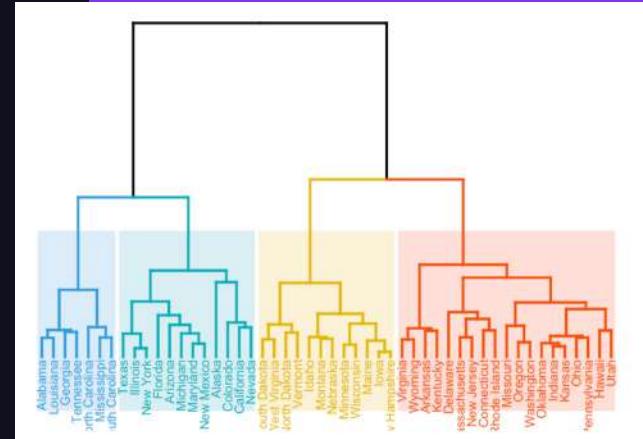
Enquanto métodos como o K-means exigem que o número de clusters seja definido a priori, no agrupamento hierárquico o número de clusters pode ser determinado após a construção do dendrograma, através de sua análise e do ponto de corte escolhido.



O que é clusterização hierárquica

Sensibilidade a mudanças nos dados

O agrupamento hierárquico constrói clusters baseado em etapas sucessivas de aglomeração/fusão ou divisão, **o que o torna sensível à ordem dos dados e a outliers**. Isso pode resultar em clusters diferentes se a ordem dos dados for alterada, diferentemente de métodos como DBSCAN que são mais robustos a outliers e à ordem dos pontos.

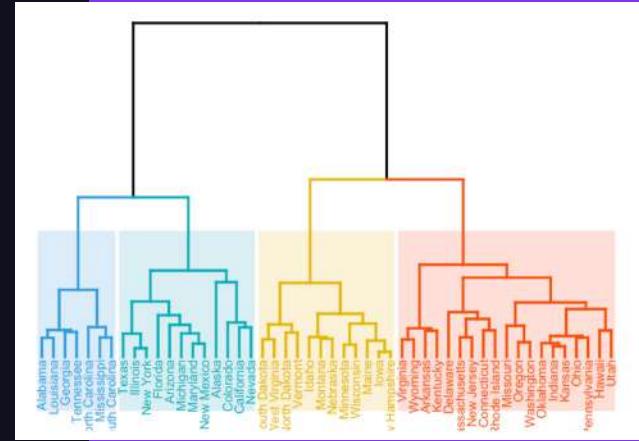


O que é clusterização hierárquica

Comparação com K-means:

K-means é eficiente para grandes conjuntos de dados e para clusters de forma esférica, mas falha em capturar clusters de formas complexas ou tamanhos variados. Por outro lado, o agrupamento hierárquico pode identificar essas estruturas mais complexas, embora seja menos eficiente em termos de tempo computacional para grandes conjuntos de dados.

K-means pode resultar em diferentes soluções dependendo dos centroides iniciais. A clusterização hierárquica proporciona uma saída mais estável em termos de hierarquia construída, mas é mais suscetível a ser influenciada por outliers.

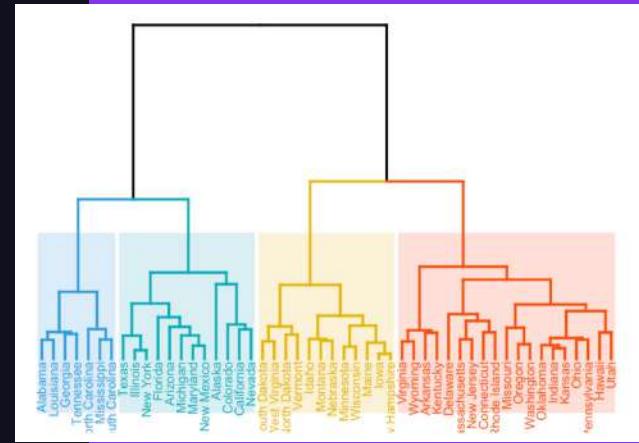


O que é clusterização hierárquica

Etapas

1) **Definição de Similaridade:** Primeiramente, é necessário definir uma métrica de similaridade. Comumente, distâncias como a Euclidiana, Manhattan, ou outras distâncias específicas do domínio são usadas para quantificar quanto similares ou distintos são os objetos.

2) **Construção da Matriz de Distância:** Calcula-se a distância entre cada par de objetos no conjunto de dados, resultando em uma matriz de distância.



O que é clusterização hierárquica

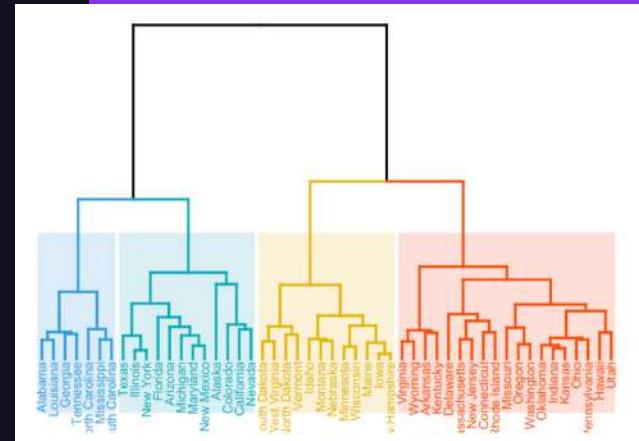
Etapas

3) Construção do Dendrograma:

Aglomerativo: Inicialmente, cada objeto é tratado como um cluster individual e os clusters mais próximos são fundidos.

Divisivo: Inicia-se com um único cluster que inclui todos os objetos e o dendrograma é construído dividindo sucessivamente os clusters.

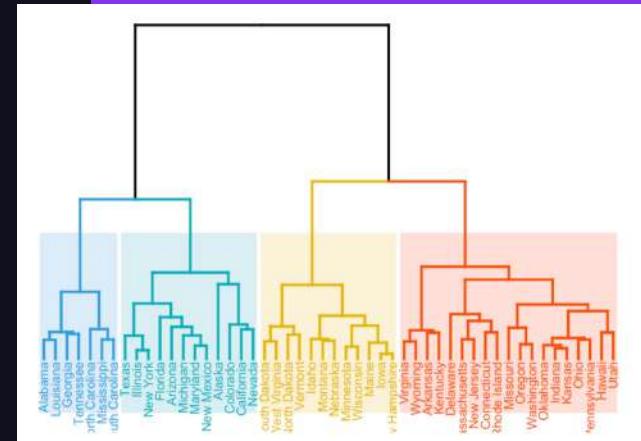
4) Corte do Dendrograma: A escolha do número de clusters é feita cortando o dendrograma em uma certa altura, que define o número final de clusters.



O que é o algoritmo de clusterização hierárquica aglomerativo

Etapas

- 1) **Inicialização:** Cada ponto de dado é tratado como um cluster individual.
- 2) **Cálculo da Matriz de Distância:** Antes de iniciar o processo de fusão, calcula-se a matriz de distância que contém as distâncias entre todos os pares de pontos.
- 3) **Fusão de Clusters:** Encontre os dois clusters que estão mais próximos um do outro com base na matriz de distância e combine em um novo cluster.



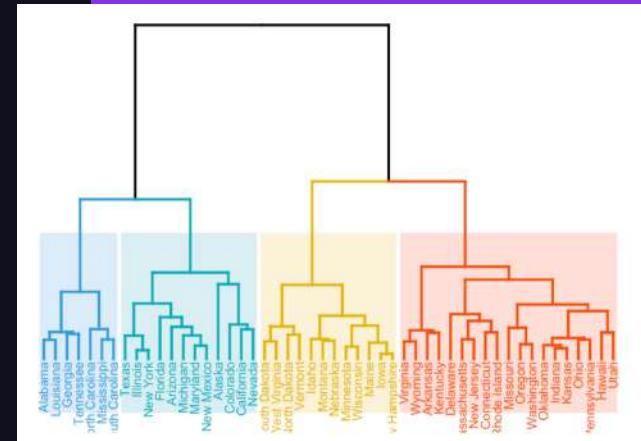
O que é o algoritmo de clusterização hierárquica aglomerativo

Etapas

4) **Atualização da Matriz de Distância:** Após cada fusão, é necessário atualizar a matriz de distância para refletir a distância entre o novo cluster formado e os demais clusters.

5) **Repetição:** O processo de encontrar os clusters mais próximos, fundi-los e atualizar a matriz de distância é repetido até que todos os pontos de dados estejam no mesmo cluster

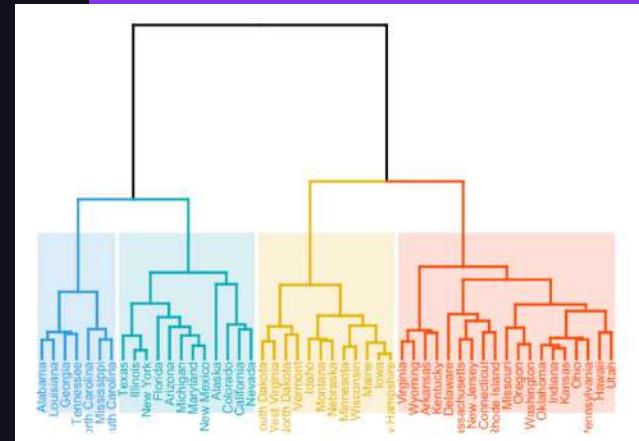
6) **Construção do Dendrograma:** Ao longo do processo, é possível construir um dendrograma, para visualizar a formação de clusters e decidir sobre o ponto de corte que determina o número final de clusters.



O que é o algoritmo de clusterização hierárquica divisivo

Etapas

- 1) **Inicialização:** Comece com um único cluster que inclui todos os pontos de dados. Este é o cluster de nível mais alto.
- 2) **Cálculo da Matriz de Distância:** Em cada etapa, escolha um cluster para ser dividido. A escolha pode ser baseada em vários critérios, como o tamanho do cluster, a heterogeneidade interna, ou uma métrica específica que indique a "divisibilidade" do cluster.
- 3) **Identificação do Ponto de Corte:** Determine como dividir o cluster escolhido em dois subclusters.



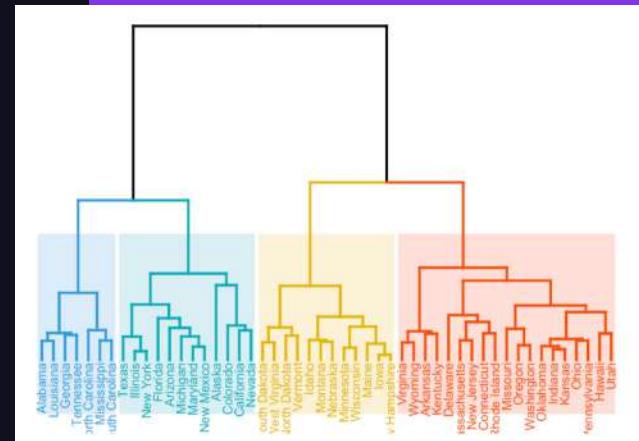
O que é o algoritmo de clusterização hierárquica divisivo

Etapas

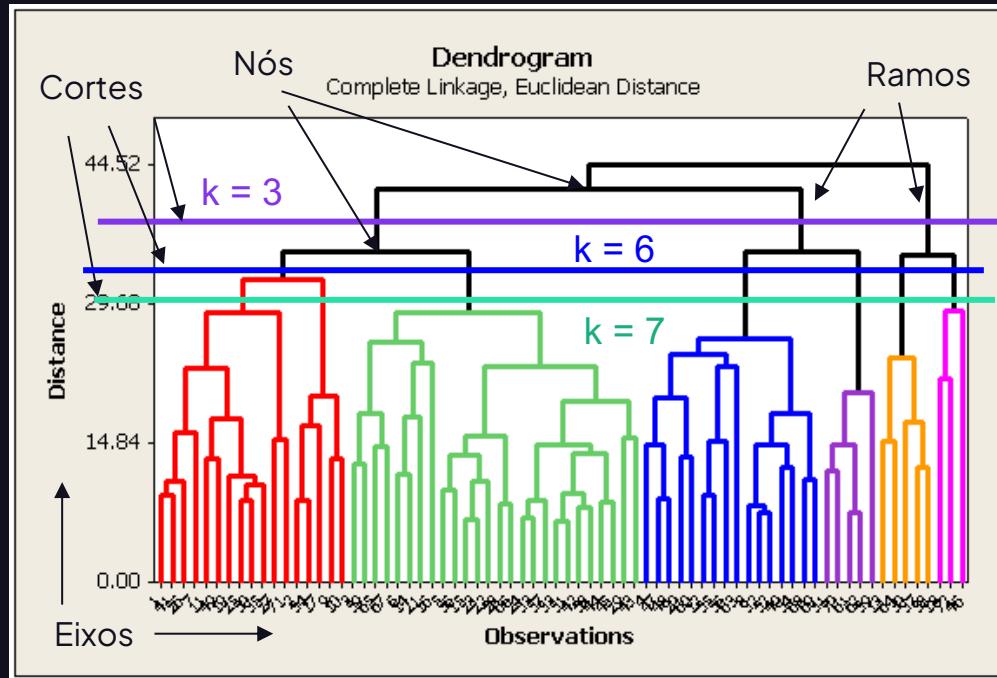
4) Execução da Divisão: Aplicar o critério de divisão para separar o cluster em dois. Pode se usar K-Means ou DBSCAN pra isso.

5) **Repetição:** Continue o processo de selecionar e dividir clusters até que cada ponto seja seu próprio cluster ou até que se atinja o número desejado de clusters

6) **Construção do Dendrograma:** Ao longo do processo, é possível construir um dendrograma, que ilustra como os clusters são divididos progressivamente.



O que é um dendrograma



O que é um dendrograma

Aplicações do Dendrograma

Análise Exploratória: O dendrograma ajuda os analistas a entenderem a estrutura dos dados, visualizando como os grupos são formados e quão semelhantes ou diferentes eles são entre si.

Determinação do Número de Clusters: É uma ferramenta crucial para decidir o número adequado de clusters ao realizar a clusterização hierárquica, permitindo ajustar o nível de granularidade da análise.

Identificação de Outliers: Outliers ou pontos anômalos muitas vezes aparecem como ramos isolados no dendrograma, facilitando sua identificação e análise.

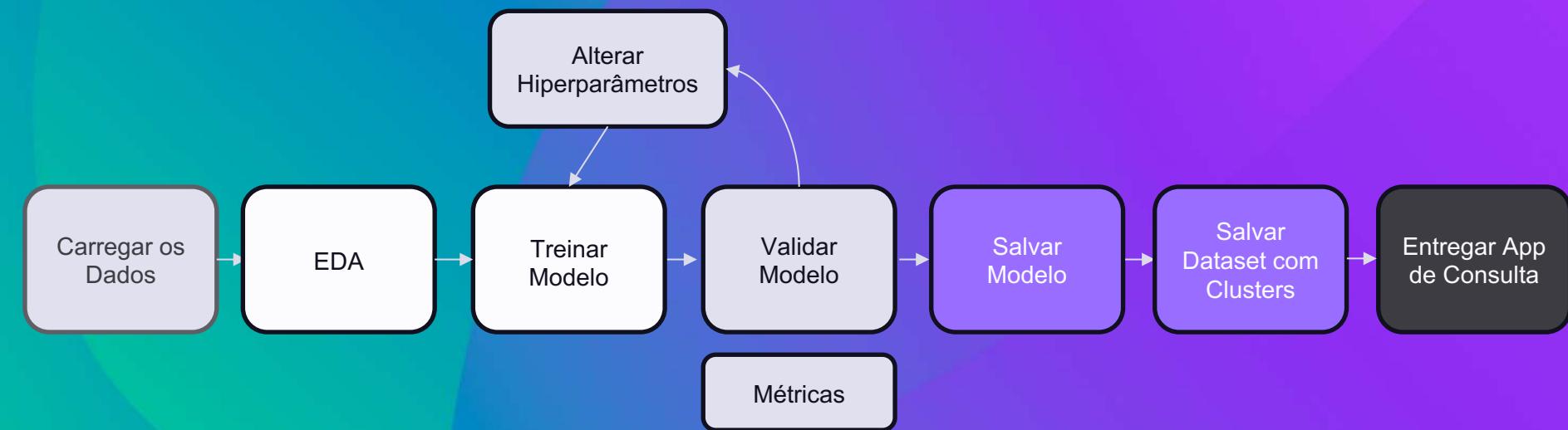
Projeto – Clustering Hierárquico

Um Marketplace especializado oferece um amplo catálogo de laptops e notebooks de diversas configurações e marcas, mantendo um estoque limitado para pronta entrega. Quando um item não está em estoque, o pedido junto ao fabricante resulta em atrasos, o que pode frustrar os clientes.

Para mitigar esse problema, o Marketplace planeja implementar um [sistema de recomendação](#) que sugira alternativas com configurações similares aos produtos indisponíveis.

Para isso, desenvolveremos um [algoritmo de clusterização hierárquica](#) para agrupar equipamentos semelhantes com base em suas especificações. Além disso, [uma interface de consulta baseada na clusterização será criada](#), permitindo aos clientes encontrar facilmente produtos alternativos dentro do mesmo grupo do item selecionado.

Estrutura do Projeto



Code Time ...



Rocketseat © 2023
Todos os direitos reservados

rocketseat.com.br

