APRESENTAÇÃO PARA O GRUPO DE SMC 15/05/2018

Leonardo Morales Belluzzi

Trocando Ideias

O objetivo da apresentação é trocar experiências, um bate papo.

Um pouco sobre mim

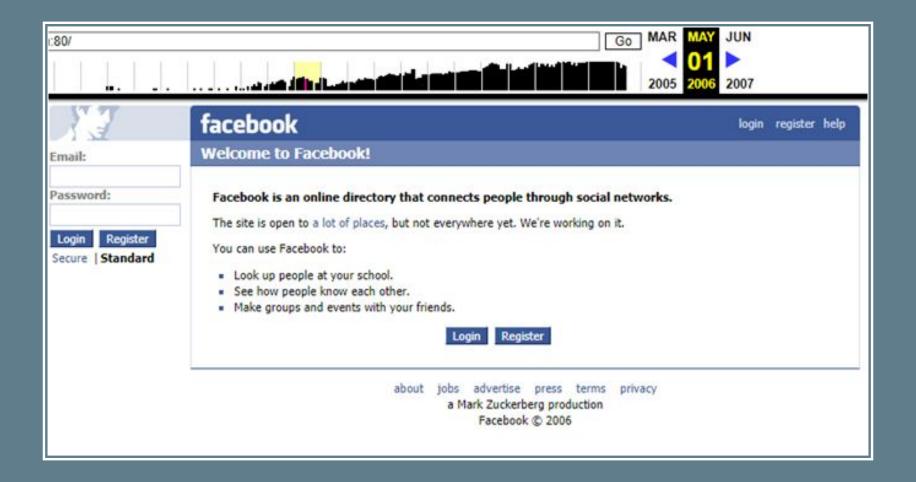
Academia, profissional, ideias e projetos.

Os tópicos principais da apresentação

Justificativas

Data-minig

Aplicações



facebook

Connect with friends and the world around you on Facebook.



See photos and updates from friends in News Feed.



Share what's new in your life on your Timeline.



Find more of what you're looking for with Facebook Search.

Sign Up

It's free and always will be.

First name		Last name
Mobile number	r or ema	il
New password		
Birthday		
May ▼ 11 ▼	1993 ▼	Why do I need to provide my birthday?
Female	Male	
y dicking Sign Up, you a lookies Policy. You may o an opt out any time.		erms, Data Policy and Notifications from us and
Sign Up		ľ

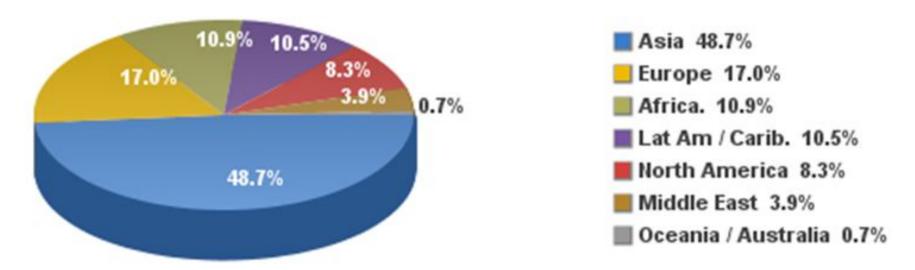
Create a Page for a celebrity, band or business.

Tamanho é documento?

- 14.3 Trilhão de webpages disponíveis na internet.
- 48 Bilhão webpages indexada pelo Google.
- 14 Bilhão webpages indexada pelo Bing.
- 672 Exabytes 672,000,000,000 Gigabytes(GB) de dados disponíveis para download.
- 43,639 Petabytes Total World-wide trafego de dados, em 2013.
- Mais de 9,00,000 Servers do Google, o maior servidor do mundo.
- Over 1 Yotta-byte Total de dados armazenado na Internet.
- 1 Yotta-byte = 1,000,000,000,000,000,000,000 Bytes!

Dados estimados do cite The Archive (ARCHIVE, 2016).

Internet Users in the World by Regions - December 31, 2017



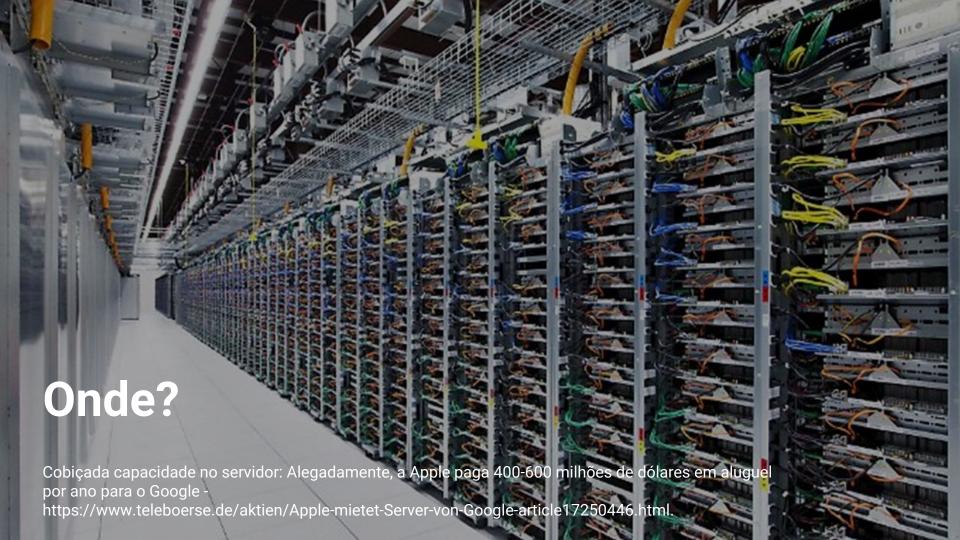
Source: Internet World Stats - www.internetworldstats.com/stats.htm

Basis: 4,156,932,140 Internet users in December 31, 2017

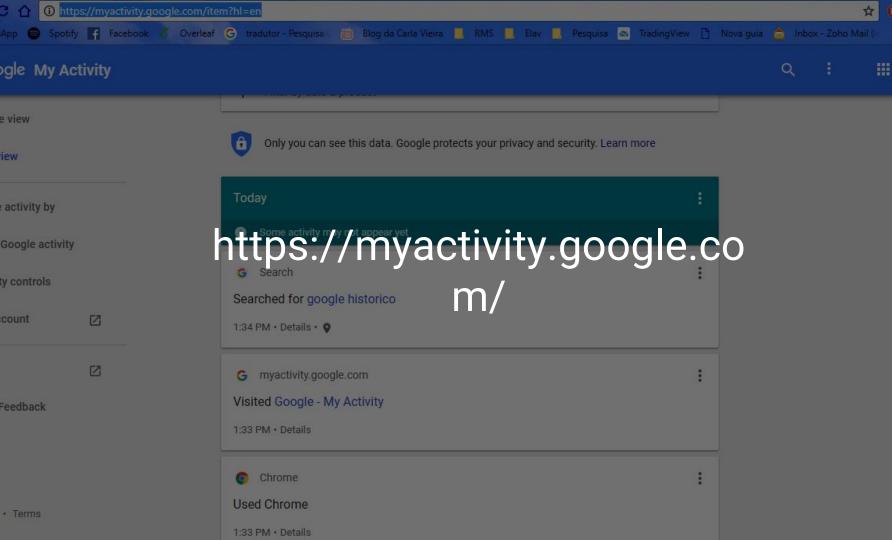
Copyright @ 2018, Miniwatts Marketing Group

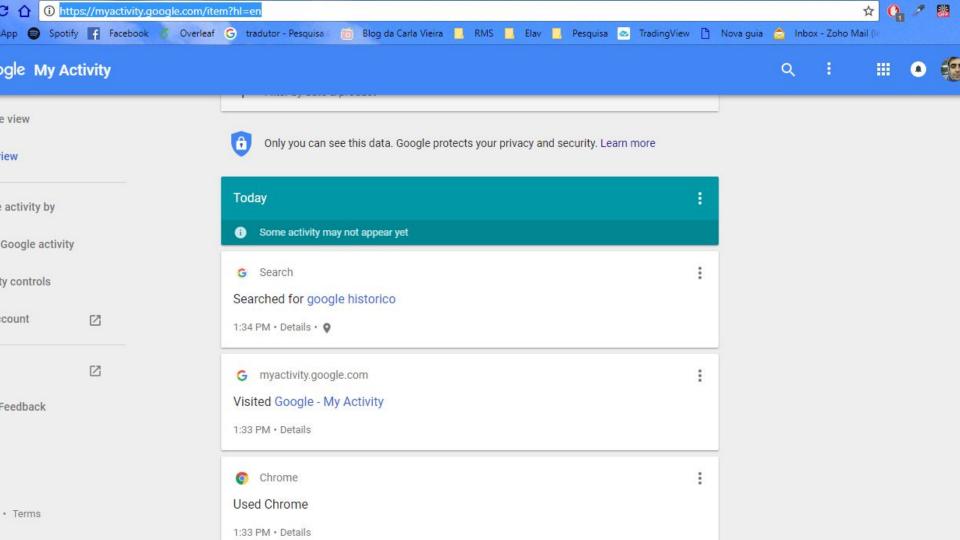


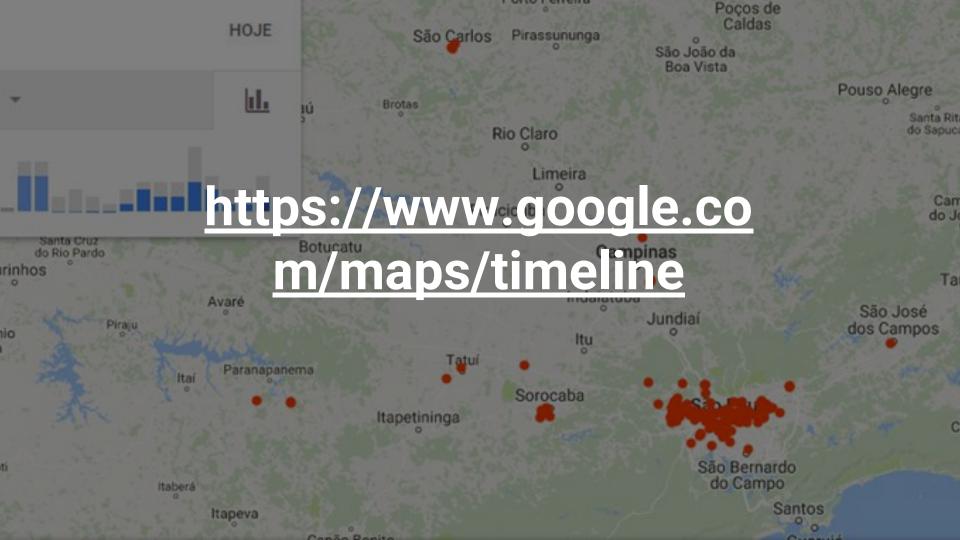


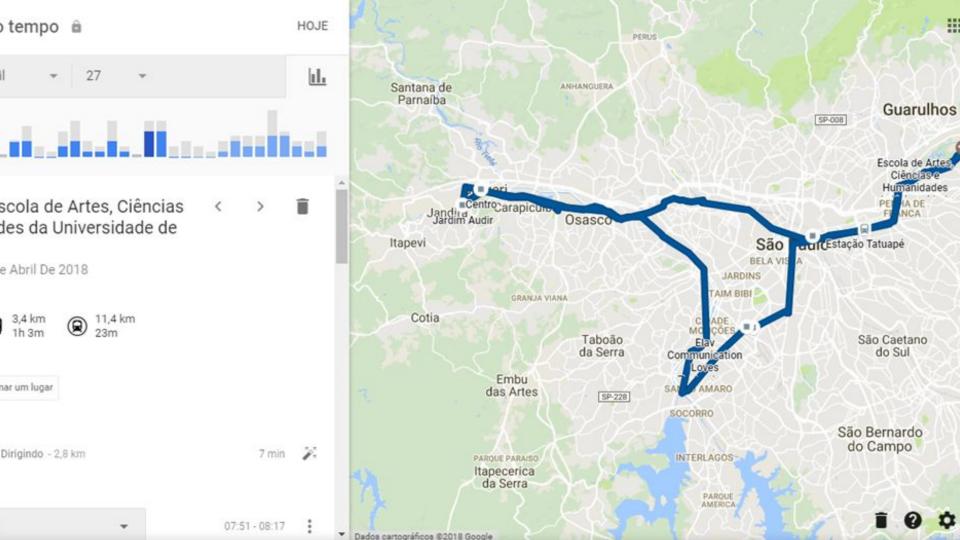


O que sabem sobre você?









Maiores marcas do mundo

- Apple US\$ 184,15 bilhões
- Google US\$ 141,70
- Microsoft US\$ 79,99 bilhões
- Coca-Cola US\$ 69,73 bilhões
- Amazon US\$ 64,79 bilhões
- Samsung US\$ 56,24 bilhões
- Toyota US\$ 50,29 bilhões
- Facebook US\$ 48,18 bilhões
- Mercedes-Benz US\$ 47,82 bilhões
- IBM US\$ 46,82 bilhões

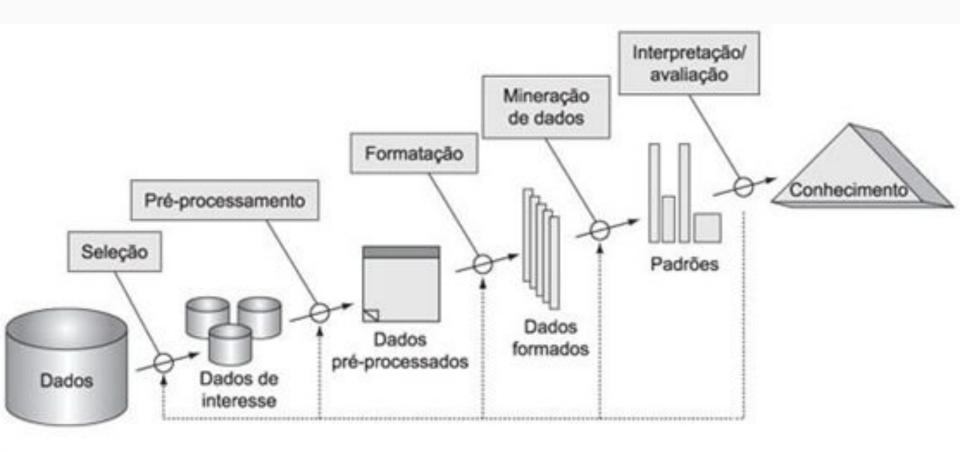
Forbes - 2016.

Maiores marcas do mundo

- Apple US\$ 184,15 bilhões
- **Google** US\$ 141,70
- Microsoft US\$ 79,99 bilhões
- Coca-Cola US\$ 69,73 bilhões
- Amazon US\$ 64,79 bilhões
- Samsung US\$ 56,24 bilhões
- Toyota US\$ 50,29 bilhões
- Facebook US\$ 48,18 bilhões
- Mercedes-Benz US\$ 47,82 bilhões
- **IBM** US\$ 46,82 bilhões

Forbes - 2016.

Como o Google ganha dinheiro?



LEONARDO MORALES BELLUZZI

APLICAÇÃO DO K-MEANS CLUSTERING PARA CLASSIFICAR PADRÕES OFENSIVOS NO BASQUETEBOL

Mineração de Dados - Data Mining

Mineração de Dados - Data Mining

Data Mining define o processo <u>automatizado</u> de captura e análise de grandes conjuntos de dados para extrair um significado, sendo usado tanto para **descrever** características do **passado** como para predizer tendências para o **futuro**.

From Data Mining to Knowledge Discovery in Databases

Usama Fayyad, Gregory Piatetsky-Shapiro, and Padhraic Smyth

■ Data mining and knowledge discovery in databases have been attracting a significant amount of research, industry, and media attention of late. What is all the excitement about? This article provides an overview of this emerging field, clarifying how data mining and knowledge discovery in databases are related both to each other and to related fields, such as machine learning, statistics, and databases. The article mentions particular real-world applications, specific data-mining techniques, challenges involved in real-world applications of knowledge discovery, and current and future research directions in the field.

A cross a wide variety of fields, data are being collected and accumulated at a dramatic pace. There is an urgent need for a new generation of computational theories and tools to assist humans in extracting useful information (knowledge) from the tapidly growing volumes of digital data. These theories and tools are the subject of the emerging field of knowledge discovery in databases (KDD).

At an abstract level, the KDD field is concerned with the development of methods and techniques for making sense of data. The basic problem addressed by the KDD process is one of mapping low-level data (which are typically too voluminous to understand and digset easiily) into other forms that might be more compact (for example, a short report), more abstract (for example, a descriptive approximation or model of the process that generated the data), or more useful (for example, a predictive model for estimating the value of future cases). At the core of the process is the application of specific data-mining methods for pattern discovery and extraction.¹

This article begins by discussing the historical context of KDD and data mining and their intersection with other related fields. A brief summary of recent KDD real-world applications is provided. Definitions of KDD and data mining are provided, and the general multistep KDD process is outlined. This multistep process has the application of data-mining algorithms as one particular step in the process. The data-mining step is discussed in more detail in the context of specific data-mining algorithms and their application. Real-world practical application issues are also outlined. Finally, the article enumerates challenges for future research and development and in particular discusses potential opportunities for Al technology in KDD systems.

Why Do We Need KDD?

The traditional method of turning data into knowledge relies on manual analysis and interpretation. For example, in the health-care industry, it is common for specialists to periodically analyze current trends and changes in health-care data, say, on a quarterly basis, The specialists then provide a report detailing the analysis to the sponsoring health-care organization; this report becomes the basis for future decision making and planning for health-care management. In a totally different type of application, planetary geologists sift through remotely sensed images of planets and asteroids, carefully locating and cataloging such geologic objects of interest as impact craters. Be it science, marketing, finance, health care, retail, or any other field, the classical approach to data analysis relies fundamentally on one or more analysts becoming

Conceitos e Aplicações de Data Mining

Data Mining Concepts and Applications

HELOISA HELENA SFERRA Universidade Metodista de Piracicaba (Piracicaba, Brasil) hitsferra@uol.com.br

ANGELA M. C. JORGE CORREA Universidade Metodista de Piracicaba (Piracicaba, Brasil) alcorrea@unimen

RESUMO Atualmente, muito se fala em *Data Mining*, encontrando-se na literatura significativa variedade de estudos sobre o tema. Este artigo tem como objetivo introduzir conceitos básicos dessa tecnologia a interessados que ainda estão iniciando estudo de *Data Mining*. Nese contexto, o presente teavo pretende apresentar alguns desses conceitos sos a técnicas que envolvem a descoberta de conhecimento em grandes conjuntos de dados, além de registrar algumas características de um software específico para mineração de dados, o *Clementine*, da SPSS, bem como algumas aplicações realizadas nessa ferramenta.

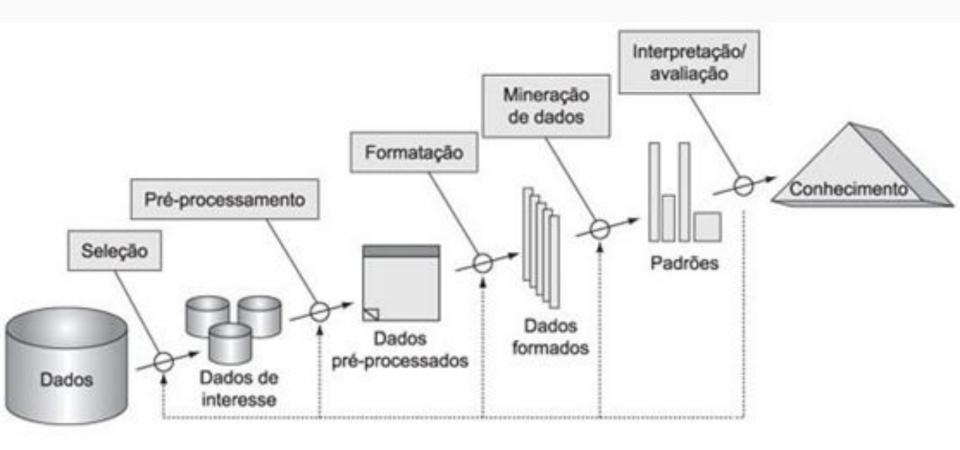
Palavias-chavemineração de dados – descoberta de conhecimento em base de dados – análise exploratória de dados – modelos estatísticos de relacionamento entre variáveis – *clement*iveises

AISTRACT Much is said about Data Mining nowadays and there is a significant variety of studies on the subject. This paper's aim is to introduce some of the technology's basic concepts to those who are beginning their studies on Data Mining, in such context, the present article presents some of the concepts related to the techniques involved in knowledge discovery within large databases. Moreover, it presents some features of a specific software for Data Mining: Clementine, from SPSS. The paper also indicates some applications for this tool's use.

Keywords DATA MINING - KNOWLEDGE DISCOVERY IN DATABASES - EXPLORATORY ANALYSIS - STATISTICAL MODELS OF RELATIONSHIP BETWEEN VARIABLES - CLEMENTINESISS.

Knowledge Discovery in Databases - KDD

O processo de extração de conhecimento em bases de dados *Knowledge Discovery in Databases* – **KDD** foi proposto em 1989, refere se a tarefa de produzir conhecimento a partir de dados, transformando dados em informação através das seguintes etapas : seleção de dados; processamento e limpeza; transformação; mineração de dados *Data Mining*; e interpretação dos resultados.



Knowledge Discovery in Databases – KDD Seleção

A seleção de dados tem como objetivo identificar as origens internas e externas da informação, extraindo um subconjunto de dados necessário para a aplicação da mineração de dados, selecionando apenas atributos relevantes aos objetivos do processo de extração de conhecimento.

Knowledge Discovery in Databases – KDD Pré-Processamento

O processamento assegura a qualidade dos dados selecionados. Como o resultado do processo de extração possivelmente será utilizado no processo de tomada de decisão, sendo a qualidade dos dados é um fator extremamente importante.

Knowledge Discovery in Databases – KDD Formatar

Formatar os dados tem por objetivo é converter o conjunto bruto de dados em uma forma padrão de uso, tornando os dados úteis para a mineração, eliminando redundâncias e valores indesejáveis a aplicação da mineração dos dados.

Knowledge Discovery in Databases – KDD Minerar

A mineração dos dados *data mining* refere-se em descobrir informações valiosas ou conhecimentos de grandes conjuntos de dados, através de métodos e técnicas computacionais.

Knowledge Discovery in Databases – KDD Interpretação

As técnicas de mineração de dados podem ter gerado uma quantidade enorme de padrões, dos quais podem não ser relevantes ou interessantes ao usuário então a interpretação faz com que o usuário possa compreender e utilizar o conhecimento descoberto.

Data-Mining Métodos

Algorithms for Clustering Data

Anil K. Jain Richard C. Dubes

Michigan State University



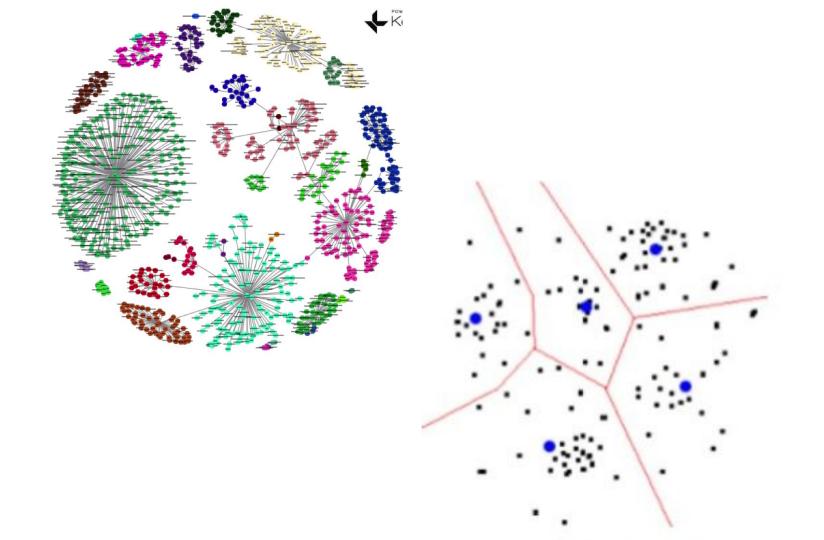
Mineração de Dados - Data Mining

Data Mining define o processo <u>automatizado</u> de captura e análise de grandes conjuntos de dados para extrair um significado, sendo usado tanto para **descrever** características do **passado** como para predizer tendências para o **futuro**.

Data-Mining - Agrupamento

Analise de **agrupamento** ou *cluster* analysis e o processo de agrupar um conjunto de objetos fisicos ou abstratos em classes de objetos similares.

Um cluster é uma coleção de objetos que são similares uns aos outros de acordo com algum critério de similaridade e dissimilares a objetos pertencentes a outros clusters.

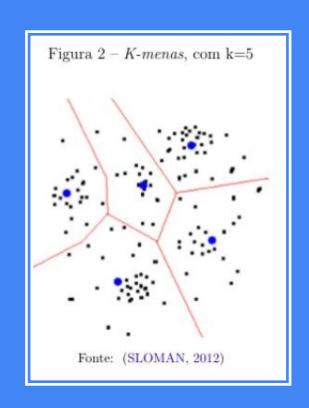


Data-Mining - Agrupamento

- Métodos de particionamento ou partitioning methods.
- Métodos hierárquicos ou hierarchical methods.
- Os métodos baseados em modelos ou model-based methods.

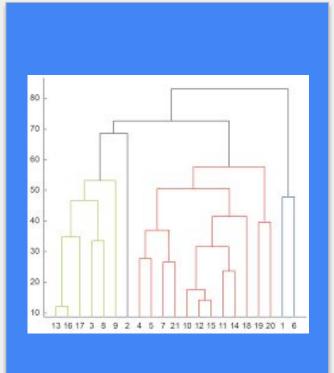
Particionamento

Métodos de particionamento ou partitioning methods trabalham com um conjunto D de dados com n registros e k o número de agrupamentos desejados.

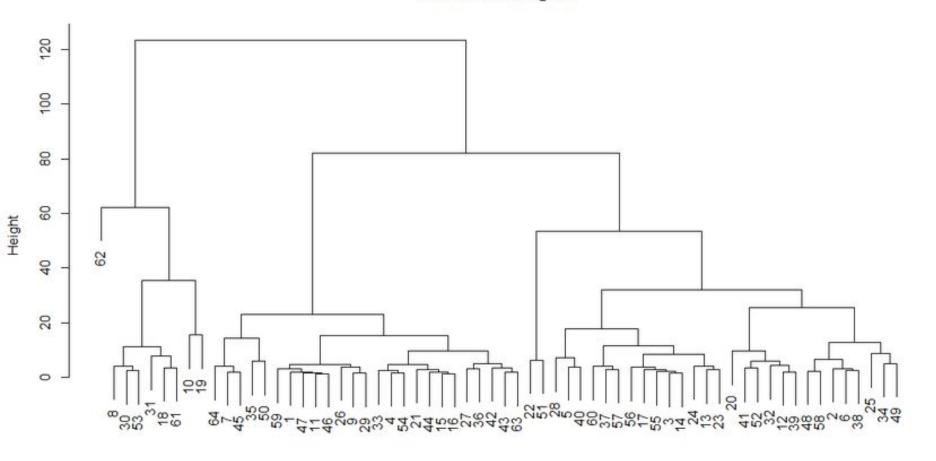


Hierárquicos

Métodos hierárquicos ou hierarchical methods idéia básica dos métodos hierárquicos é criar o agrupamento por meio da aglomeração ou da divisão dos elementos do conjunto. A forma gerada por estes métodos é um dendrograma.

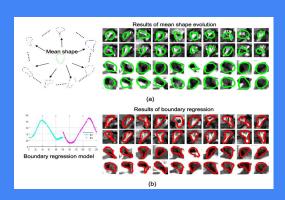


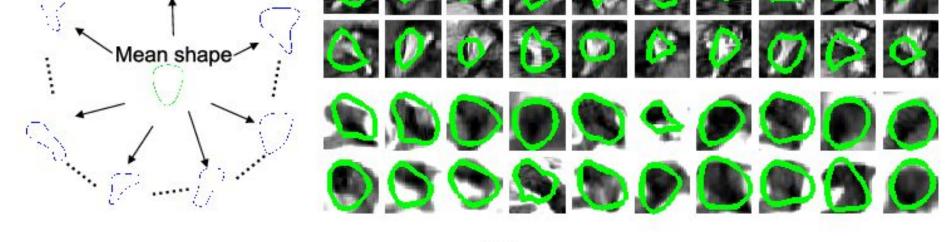
Cluster Dendrogram



Modelos

 Os métodos baseados em modelos ou model-based methods criam um modelo para cada agrupamento e tentam identificar o melhor modelo para cada objeto.





(a)

Results of boundary regression



Exemplos de Treino					
Dia	Aspecto	Temp.	Humidade	Vento	Jogar Ténis
D1	Sol	Quente	Elevada	Fraco	Não
D2	Sol	Quente	Elevada	Forte	Não
D3	Nuvens	Quente	Elevada	Fraco	Sim
D4	Chuva	Ameno	Elevada	Fraco	Sim
D5	Chuva	Fresco	Normal	Fraco	Sim
D6	Chuva	Fresco	Normal	Forte	Não
D7	Nuvens	Fresco	Normal	Fraco	Sim
D8	Sol	Ameno	Elevada	Fraco	Não
D9	Sol	Fresco	Normal	Fraco	Sim
D10	Chuva	Ameno	Normal	Forte	Sim
D11	Sol	Ameno	Normal	Forte	Sim
D12	Nuvens	Ameno	Elevada	Forte	Sim
D13	Nuvens	Quente	Normal	Fraco	Sim
D14	Chuva	Ameno	Elevada	Forte	Não



Árvores de decisão

Árvores de decisão são modelos estatísticos que utilizam um treinamento supervisionado para a classificação e previsão de dados. Em outras palavras, em sua construção é utilizado um conjunto de treinamento formado por entradas e saídas.

Utilização



Carros autônomos já começam a virar realidade





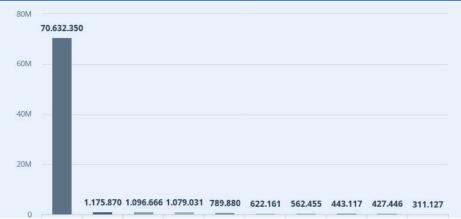


Sistemas de recomendações

Smarthome



Sistema de análise em redes sociais







Machine learning - Deep learning













COMIDA

NDICE DE DESENVOLVIMENT

POPULAÇÃO MUNDIAL

PULAÇÃO EM BILHÓ

SAÚDE INFRA-ESTRUTURA OUTROS BENEFÍCIOS



https://www.youtube.com/watch?v=CRy2g_-SqKY







CONTROLE DE TRÁFEGO AÉREO MANUAL



ESCRITÓRIO DE ARQUITETURA

THE SECOND MACHINE AGE

WHE PROCESS, AND PROSPERST

SHILLIEST TEES

ERIK BRYSJELFSSON