

AULA 16 – DATA WAREHOUSE

PROFA. DRA. LEILA BERGAMASCO

CC5232 – Banco de Dados



AGENDA

- Hoje Big Data
- 16/11 Dicionário de Dados
- 17/11 Desenvolvimento do projeto ou dúvidas
- 23/11 Desenvolvimento do projeto ou dúvidas
- Prova
 - Individual
 - Sem consulta
 - Moodle
 - Questões majoritariamente de múltipla escolha
 - Conceitos gerais
 - Comandos SQL
 - Normalização



BIG DATA

- O termo big data refere-se legitimamente a conjuntos de dados cujo tamanho está além da capacidade típica das ferramentas de software de banco de dados: capturar, armazenar, gerenciar e analisar.
- Espera-se que a internet das coisas (IOT Internet of Things) promova uma revolução que melhore a eficiência operacional das empresas e abra novas fronteiras para o aproveitamento de tecnologias inteligentes.
- Big data inclui dados estruturados, semiestruturados e não estruturados em diferentes proporções com base no contexto.
- Dois desafios: a credibilidade da fonte e a adequação dos dados ao público-alvo.



DEFINIÇÃO E ETIMOLOGIA

- Quando uma massa de dados se torna Big data?
 - IGB? IM? ITB?

1600 - John Graunt - surto de peste bubônica

Ele usou estatísticas de mortalidade para alertar sobre o aparecimento e propagação da peste bubônica em Londres.

Quando é necessário, sumarizar, analisar usando estatística os dados.

BYGGJA (Vikings ~1000 DC) → BIGGEN (Inglês ~1400) → BIG (América~1600)

■ DATUM (Inglês ~1600DC) → Plural =DATA

aquilo que nos foi "dado" e usamos como base de nossos cálculos

Dados são representações simbólicas de observações ou pensamentos sobre o mundo

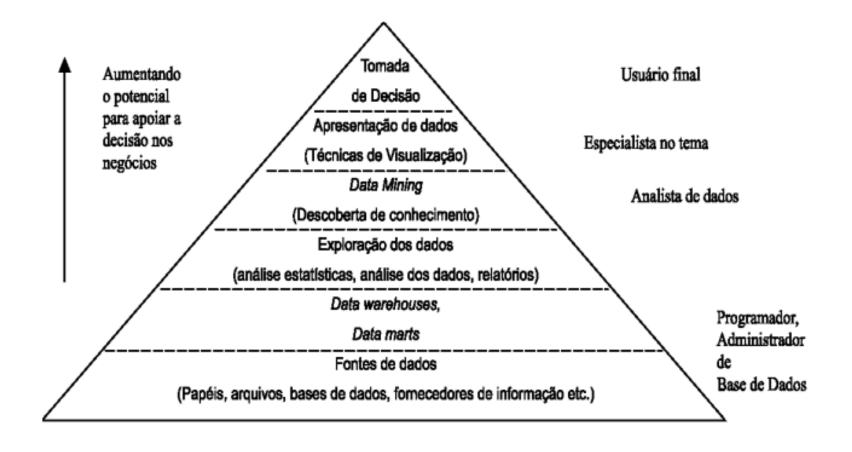


BIG DATA E 3VS

- Encontram-se até 5 Vs na literatura
- Volume
 - Exige estatística para gerar análises
- Velocidade
 - Existe a necessidade de ter a informação de forma rápida
- Variedade
 - Estruturados e não estruturados
- Valor
 - Potencial para gerar insights
- Veracidade
 - Dados confiáveis



VALOR



cent univ

DATA & AI LANDSCAPE 2019















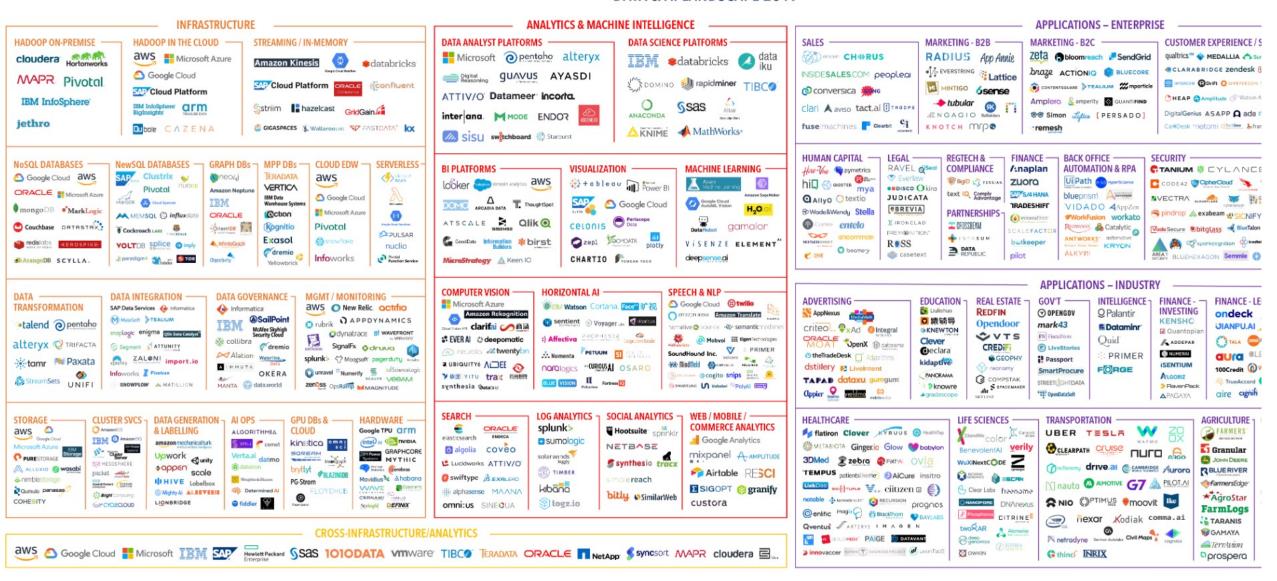








DATA & AI LANDSCAPE 2019



http://mattturck.com/wp-content/uploads/2019/07/2019_Matt_Turck_Big_Data_Landscape_Final_Fullsize.png



VISÃO GERAL DE MINERAÇÃO DE DADOS

- A mineração de dados pode ser usada em conjunto com um data warehouse para ajudar com certos tipos de decisões.
- Pode ser aplicada a bancos de dados operacionais com transações individuais.
- Para tornar a mineração de dados mais eficiente, o data warehouse deve ter uma coleção de dados agregada ou resumida.
- Ajuda na extração de novos padrões significativos que não necessariamente podem ser encontrados apenas ao consultar ou processar dados ou metadados no DE
- As aplicações de mineração de dados devem ser fortemente consideradas desde cedo, durante o projeto de um DW



KDD

- A descoberta de conhecimento nos bancos de dados, (Knowledge Discovery Database KDD), normalmente abrange mais que a mineração de dados.
- O processo de descoberta de conhecimento compreende seis fases:
- seleção de dados,
- limpeza de dados,
- enriquecimento,
- transformação ou codificação de dados,
- análise de dados e o relatório e
- exibição da informação descoberta.

Pré-processamento

Mineração de Dados

KDD



PRÉ-PROCESSAMENTO

- Em teoria, o ETL é feito antes do dado ser inserido no DW
- Entretanto mesmo estando em um DW o dado pode ainda precisar de enriquecimento

Extraction Extraction Presumably Important data Extraction Presumably Important data Extraction DWH DWH Presumably Important data Presumably Important data Presumably Important data



ETAPAS DO PRÉ-PROCESSAMENTO

- Seleção: Coletar, agrupar dados mais relevantes
 - Consultas à base de dados (SQL, noSQL)
- Limpeza: Inputar valores, reduzir ruídos, eliminar duplicadas
 - Causas: Mau funcionamento do equipamento de coleta, Usuário (Não considerou importante, Engano)
 - Tratamento: Ignorar, Eliminar registro, Preencher os valores ausentes manualmente, usar uma constante global para representar os valores ausentes (não recomendado, pois o sistema pode identificar esse valor como um conceito); Ex. categoria "Vazio", usar a média (ou a moda), Usar o valor mais provável segundo um modelo (regressão, regra de Bayes, árvores de decisão)
 - Ferramentas: Python (pandas, numpy), R, Excel
- Enriquecimento/Transformação: Normalizar, discretizar, criar atributos

Paciente	Compatibilidade sanguínea
	{AB, O+, O-}
2	{AB}

Redução: de dimensão, de dados, balanceamento

	Compatibilidade sanguinea	anguinea	
Paciente	AB	0+	0-
I	I	1	1
2	1	0	0



OBJETIVOS

- A mineração de dados costuma ser executada com alguns objetivos finais ou aplicações.
- De modo geral, esses objetivos se encontram nas seguintes classes:
 - previsão, identificação, classificação e otimização.
- Onde se tem aplicado Mineração de dados com resultados satisfatórios?
 - Bancos: auxiliar no gerenciamento de relacionamento com o cliente;
 - Cartão de Crédito: identificar segmentos de mercado e rotatividade;
 - Cobrança: detecção de fraudes;
 - Eleitoral: identificação de um perfil para possíveis votantes;
 - Medicina: indicações de diagnósticos mais precisos;
 - Tomada de decisão: filtro de informações relevantes fornecendo indicadores de probabilidade.



MINERAÇÃO DE DADOS

Constituído de 3 etapas

- Escolha da tarefa: pode ser feita uma combinação de tarefas para uma melhor extração de padrões.
 Entre as tarefas estão: descrição, classificação, estimação ou regressão, predição, agrupamento e associação
- Escolha da Técnica: de acordo com a tarefa ou conjunto de tarefas selecionadas é escolhida a técnica que será utilizada.
- Aplicação da técnica



TIPOS DE APRENDIZADO

- Para extrair o conhecimento a mineração de dados pode aplicar dois tipos de abordagens:
 - Aprendizado supervisionado: tenta explicar ou categorizar dados em particular;
 - Aprendizado não supervisionado: tenta encontrar padrões ou similaridades entre grupos de registros sem o uso de um campo em particular como alvo ou de conjuntos de classes prédefinidos.



Tarefas & Métodos de Mineração de Dados		Algoritmos de Mineração de Dados	Tipo de Aprendizado
•	Previsão		
	Classificação	Árvores de Decisão, Redes Neurais, Máquinas de Vetores de Suporte, kNN, Naïve Bayes, GA	Supervisionado
	Regressão	Regressão Linear/Não linear, ANN, Árvores de Regressão, SVM, kNN, GA	Supervisionado
	Série temporal	Métodos Autorregressivos, Métodos de Extração de Médias, Suavização Exponencial, ARIIMA	Supervisionado
	→ Associação		
	Cesta de mercado	Apriori, OneR, ZeroR, Eclat, GA	Não supervisionado
	Análise de elos	Maximização de Expectativa, Algoritmo Apriori, Correspondência Baseada em Gráficos	Não supervisionado
	Análise sequencial	Algoritmo Apriori, FP-Growth, Correspondência Baseada em Gráficos	Não supervisionado
	→ Segmentação		
	Agrupamento	k-means, Maximização de Expectativa (ME)	Não supervisionado
	Análise de discrepâncias	k-means, Maximização de Expectativa (ME)	Não supervisionado



SUPERVISIONADO

Previsão

- Regressão: A partir de dados históricos descreve a relação entre variáveis.
 - Ela pode ser positiva ou negativa



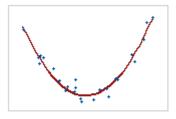
Pearson = +1, Spearman = +1



Pearson = -0.093, Spearman = -0.093



Pearson = -1, Spearman = -1



Coeficiente 0







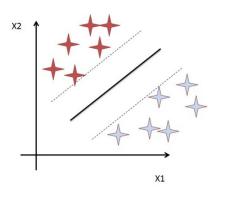


iris setosa

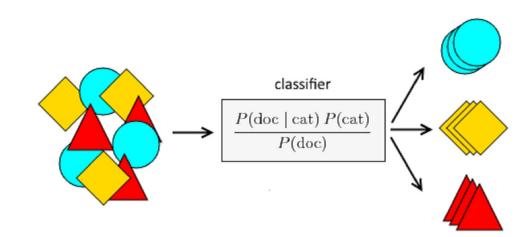
iris versicolor

SUPERVISIONADO

- Previsão
 - Classificação: A partir de dados históricos classifica determinado item
 - Diferença da regressão: Regressão retorna uma probabilidade e classificação um rótulo
 - Arvores de Decisão, SVM, Ensemble, Naive Bayes





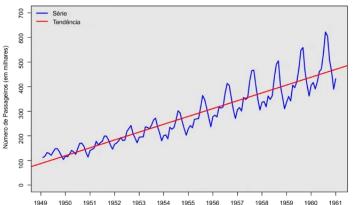




SUPERVISIONADO

Previsão

- Série temporal: Sequência de realizações (observações) de uma variável ao longo do tempo. É
 possível extrair tendências a partir desses dados
 - Economia: Preços diários de ações, taxa mensal de desemprego;
 - Saúde: Número mensal de novos casos de alguma doença, registro de um eletrocardiograma de uma pessoa;
 - Climatologia: Temperatura diária;
 - Marketing: Previsão de aquisição de novos clientes, previsão de volume de viagens;
 - Administrativo: Previsão de vendas de produtos;





NÃO SUPERVISIONADO

Associação

- Cestas de mercado esta tarefa consiste em identificar quais atributos estão relacionados; é uma das tarefas mais conhecidas. Por exemplo, cestas de compras em que produtos são levados juntos pelos consumidores.
- Detecção de sequências utilização de algum tipo de padrão nos dados para determinar que tipos de sequências possam ser determinados. Por exemplo, um cliente compra um determinado produto e meses depois compra um produto associado ao primeiro;

 Análise de elos - descreve e estuda a regularidade de modelos ou tendências para objetos cujo comportamento muda ao longo do tempo. Por exemplo, ampliação de estoque;

Algoritmos: Apriori

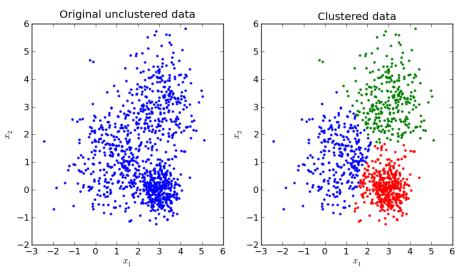
Transaction 1	
Transaction 2	9 🕦 😏
Transaction 3	(4)
Transaction 4	(4)
Transaction 5	/ D 🗇 💊
Transaction 6	∅ 🕨 👄
Transaction 7	∅
Transaction 8	Ø `
Halisaction o	<u> </u>



NÃO SUPERVISIONADO

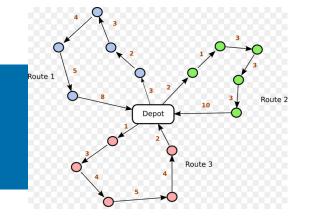
Segmentação

- Agrupamento ou Clustering tem o objetivo de identificar e aproximar os registros similares. Consiste de uma coleção de registros similares entre si, porém diferentes de outros tipos de registros em demais agrupamentos.
- Identificação utilizar padrões de dados para identificar a existência de um item, um evento ou uma atividade. Por exemplo, aplicações biológicas para autenticação de usuário específico ou de classe autorizada;





NÃO SUPERVISIONADO

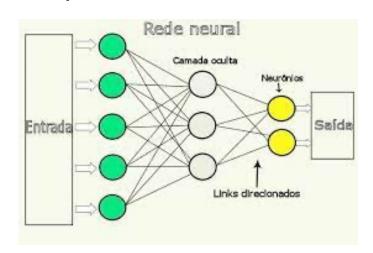


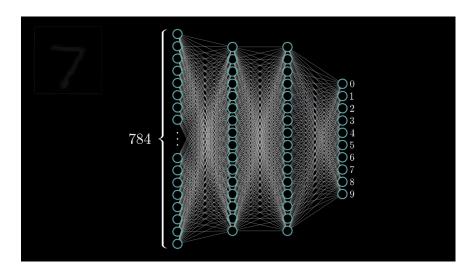
Outros

Análise em dados no formato texto, vídeo, voz - trabalhar dados em formatos complexos visando transformar em formato de uso e extrair seus resultados baseados em técnicas de tratamento e exploração de dados complexos. Por exemplo: Alexa, Automoveis inteligentes

Otimização - visa otimizar recursos limitados como tempo, espaço, dinheiro, matéria-prima, dentre outros, buscando maximizar resultados com venda, lucros, distribuição, economia de espaço e etc.

Por exemplo, estudo das vendas de um supermercado;

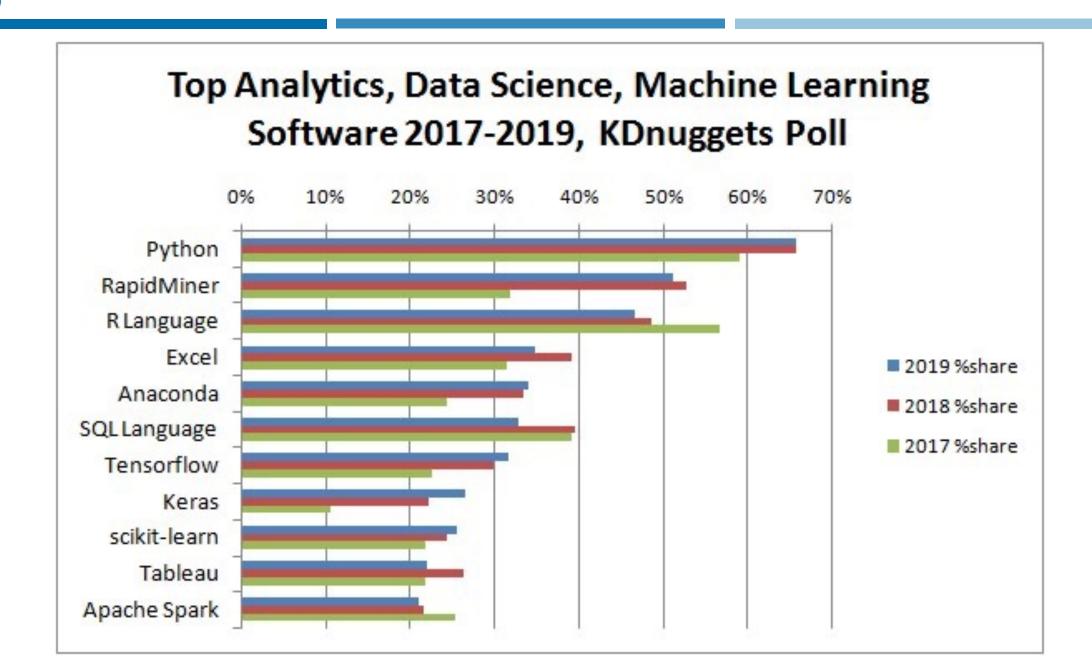






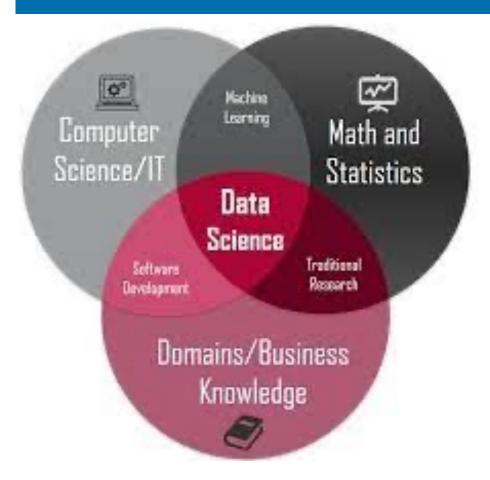
Ferramenta	Fornecedor	Tarefas
WEKA	University of Waikato	Classificação, Regressão e Regras de Associação.
Intelligent Miner	IBM Corp.	Classificação, Regras de Associação, Clusterização e Sumarização.
Oracle Data Miner	Oracle	Classificação, Regressão, Associação, Clusterização e Mineração de Textos.
SAS Enterprise Miner Suite	SAS Inc.	Classificação, Regras de Associação, Regressão e Sumarização.
Clementine	SPSS Inc.	Classificação, Regras de Associação, Clusterização, Sequência e Detecção de Desvios.
Darwin	Thinking Machines	Classificação.
Business Objects	Business Objects	Classificação, Regras de Associação, Clusterização e Sumarização.
Microsoft Data Analyser	Microsoft Corp.	Classificação e Clusterização.
MineSet	Silicon Graphics Inc.	Classificação, Regras de Associação, Análise Estatística.
DBMiner Technology Inc.		Classificação, Regras de Associação e Clusterização.
Gemanics Expression	Gemanics Developer	Análise de Sequências.
SAS Text Miner	SAS Inc.	Mineração de Textos.







CARREIRA EM DADOS



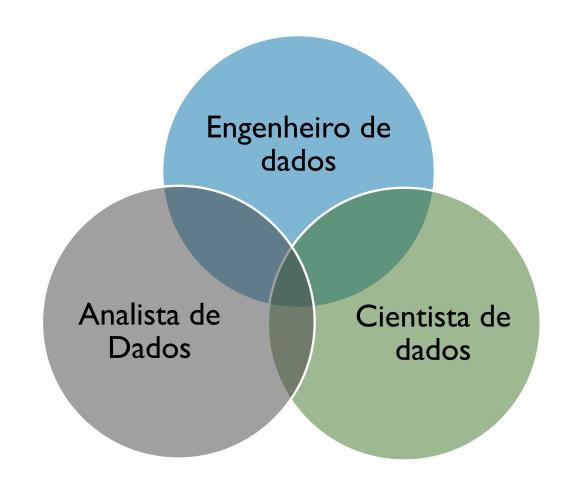
- Interdisciplinar
- Orientada a problemas
- Dados como fonte de trabalho

https://www.datasciencesociety.net/data-science-career-path-after-college/



TRILHAS DE CARREIRAS

- Ciência de dados é um grande guarda chuva
 - Engenheiro de dados: data pipeline (e2e), qualidade do dado, escalabilidade
 - MLOps: delivery da solução em nuvem, normalmente
 - Cientista de dados: modelos preditivos, prescritivos, hipóteses, avaliação
 - Analista de dados (BI): interface com cliente, storytelling, criação de visuais relevantes, KPIs





Forbes

empregos na area.

As 25 profissões de tecnologia mais buscadas por empregadores:

- 1. Desenvolvedor back-end 21.802 vagas
- 2. Desenvolvedor front-end 18.680 vagas
- 3. Engenheiro de software 12.870 vagas
- 4. Product manager 12.005 vagas
- 5. Desenvolvedor full-stack 8.366 vagas
- 6. Gestor de mídias sociais 5.086 vagas
- 7. Analista de Business Intelligence 3.781 vagas
- 8. Especialista em machine learning 3.414 vagas
- 9. Engenheiro de dados 2.928 vagas
- 10. Cientista de dados 2.213 vagas
- 11. Scrum master 2.093 vagas
- 12. Gestor de projetos 2.085 vagas
- 13. Desenvolvedor web 1.551 vagas
- 14. Desenvolvedor de banco de dados 1.476 vagas
- 15. DPO (Data Protection Officer) 1.366 vagas

A pesquisa entrevistou seis mil profissionais de todo o Brasil no ano passado, em cargos de suporte à gestão até alta e média gerência. Depois, a empresa analisou a remuneração mensal de 719 cargos em 15 setores.

Na comparação com o ano passado, 41% das posições tiveram reposição ou manutenção salarial, quanto 4% dos cargos registraram queda.

Segundo o estudo, o maior acréscimo de remuneração foi na área de tecnologia da informação. O cargo de analista de projetos teve aumento de 75%. Em segundo lugar, fica o analista de business intelligence, com 70%.



https://exame.com/carreira/cargos-salario-em-alta-2022-pagegroup/



OBRIGADO E ATÉ A PRÓXIMA AULA!