Sistemas de Apoio às http://linkedin Decisões

Aula 08 – Análise Preditiva de Dados

Prof. Esp. Guilherme Jorge Aragão da Cruz

- guilherme.jacruz@sp.senac.br
- in linkedin.com/in/guijac



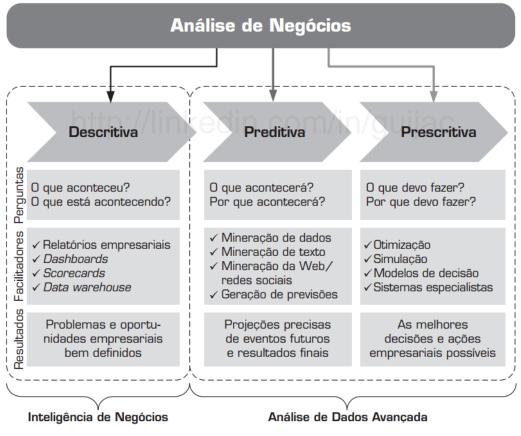
Roteiro

- A Análise Preditiva;
- A Mineração de Dados;
- Funcionamento da Mineração de Dados;
 - Técnicas de Agrupamento;
 - Técnicas de Previsões;
- Aplicações da Mineração de Dados;
- Atividade Discente Orientada 04;
- Referências Bibliográficas.



A Análise Preditiva

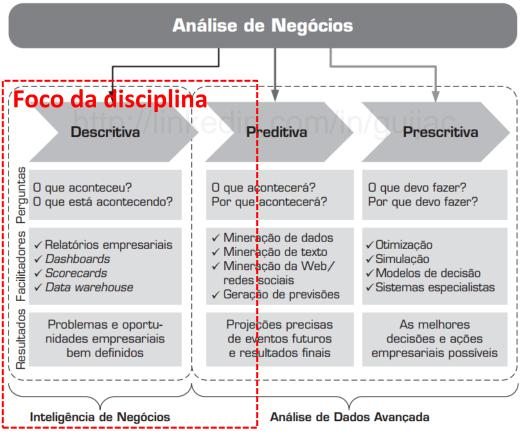
- Análise de dados preditiva (ou de extração de relatórios);
- Responde às perguntas: "O que vai acontecer" e "Por que isso vai acontecer?".





A Análise Preditiva

- Análise de dados preditiva (ou de extração de relatórios);
- Responde às perguntas: "O que vai acontecer" e "Por que isso vai acontecer?".





Mineração de Dados?



Mineração de Dados?





A Mineração de Dados

Processo não trivial de identificar padrões válidos, potencialmente úteis e ulteriormente compreensíveis junto a bases de dados estruturados.

FAYYAD et. al (1998)

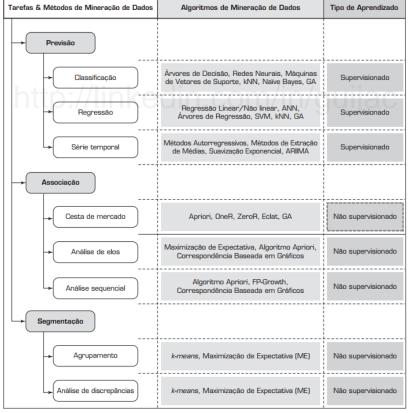
Outros nomes: extração de conhecimentos, análise de padrões, arqueologia de dados, colheita de informações, busca de padrões.





Funcionamento da Mineração de Dados

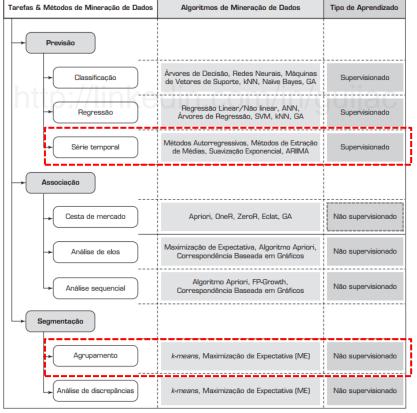
- A mineração de dados constrói modelos para revelar padrões dentre os atributos apresentados no conjunto de dados.
 - Modelos são as **representações matemáticas** que identificam os padrões dentre os atributos dos aspectos descritos no conjunto de dados.





Funcionamento da Mineração de Dados

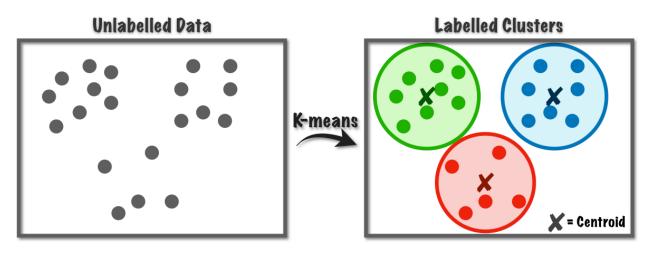
- A mineração de dados constrói modelos para revelar padrões dentre os atributos apresentados no conjunto de dados.
 - Modelos são as repre**sentações matemáticas** que identificam os padrões dentre os atributos dos aspectos descritos no conjunto de dados.





Técnicas de Agrupamento

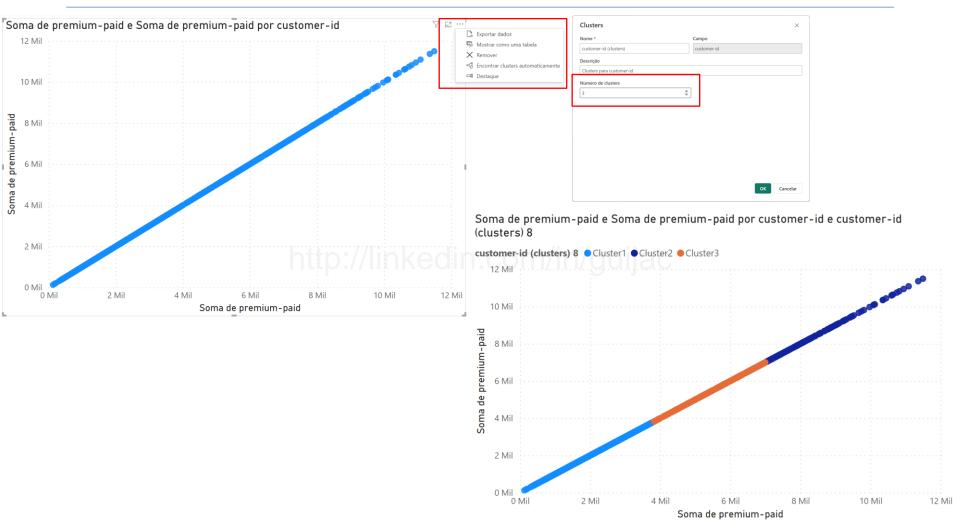
- Algoritmo de agrupamento por k-means
 - k = quantidade pré-determinada de agrupamentos.
 - Algoritmo (Etapa de inicialização: escolha o valor de k)
 - **Etapa 1**: Gere aleatoriamente *k* pontos como os centros iniciais dos agrupamentos.
 - Etapa 2: Designe cada ponto ao centro de agrupamento mais próximo.
 - Etapa 3: Recompute os novos centros de agrupamentos.
 - Etapa de repetição: Repita as etapas 2 e 3 até que algum critério de convergência seja alcançado.



Fonte: K-means: A Complete Introduction. K-means is an unsupervised clustering



Técnicas de Agrupamento no Power Bl

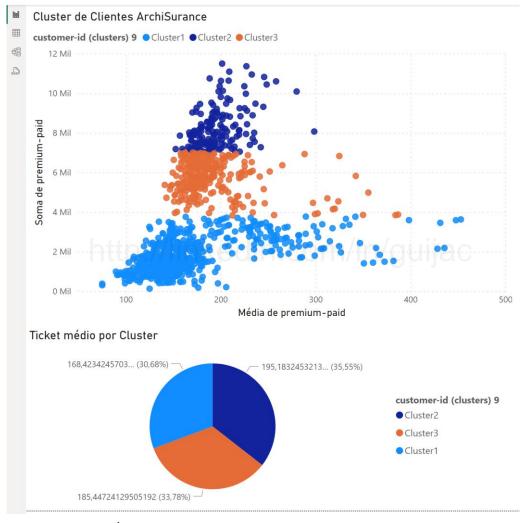


Exemplo de clusterização realizada no Power BI¹, levando em consideração a soma do prêmio pago por segurado, ideal para segmentação de clientes por renda/gastos.

¹ Algoritmo de clustering da Microsoft | Microsoft Learn



Técnicas de Agrupamento no Power Bl



Exemplo de clusterização realizada no Power BI¹, levando em consideração a soma do prêmio pago por segurado, ideal para segmentação de clientes por renda/gastos.

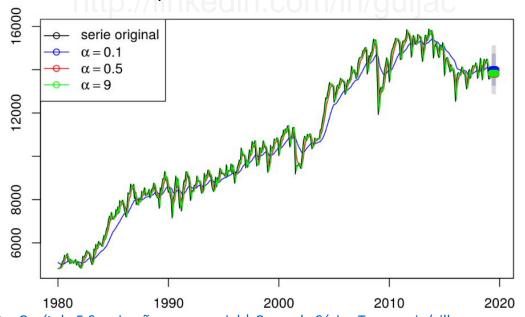
¹ Algoritmo de clustering da Microsoft | Microsoft Learn



Técnicas de Previsões

Suavização Exponencial Simples

- Etapa 1: Define a previsão anterior como o primeiro valor na série temporal.
- **Etapa 2**: Itera sobre cada valor na série temporal, começando pelo segundo valor.
- **Etapa 3**: Calcula a previsão atual utilizando a fórmula do SES, que é uma combinação ponderada do valor atual e da previsão anterior, com uma variável alfa de suavização.



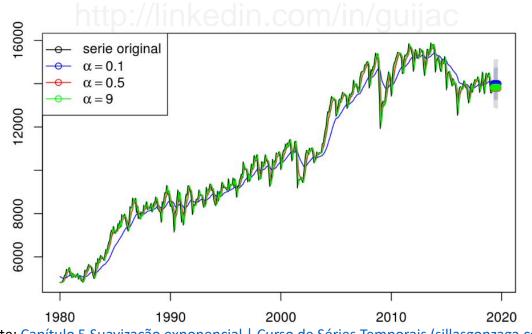
Fonte: Capítulo 5 Suavização exponencial | Curso de Séries Temporais (sillasgonzaga.com)



Técnicas de Previsões

Suavização Exponencial Simples

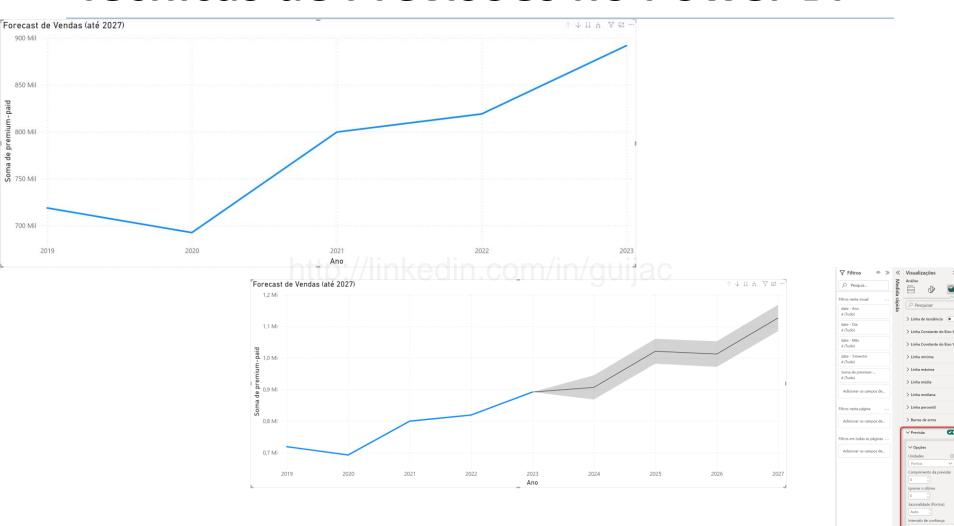
- Um alfa menor resulta em uma suavização maior, o que significa que o modelo é mais lento para reagir a mudanças nos dados;
- Um alfa maior torna o modelo mais sensível às mudanças recentes nos dados, resultando em menos suavização;
- É mais adequada para dados com padrões estáveis e mudanças graduais ao longo do tempo.



Fonte: Capítulo 5 Suavização exponencial | Curso de Séries Temporais (sillasgonzaga.com)



Técnicas de Previsões no Power BI



Exemplo de previsão por série temporal realizada no Power BI¹. A região sombreada mostra o intervalo de valores possíveis, ou seja, valores futuros devem estar dentro da área sombreada com uma probabilidade de 95%.

¹ Algoritmo de Série Temporal da Microsoft | Microsoft Learn

15 de 21



Aplicações da Mineração de Dados

Gestão de relacionamento com o cliente

- Identificar respondentes/compradores mais OS propensos de novos produtos/serviços;
- Entender as causas-raiz da evasão (churn) de clientes a fim de promover sua retenção;
- Descobrir associações variáveis no tempo entre produtos e serviços a fim de maximizar as vendas e o valor dos clientes:
- Identificar os clientes mais lucrativos e suas necessidades preferenciais a fim de reforçar relacionamentos e maximizar vendas.



Fonte: Valor do CRM: quanto custa a licenca das principais ferramentas? (ploomes.com)



Aplicações da Mineração de Dados

Setor bancário

- Automatização do processo de pedido de empréstimos;
- Detecção de transações fraudulentas;
- Identificação de maneiras de maximizar o valor dos clientes ao vender-lhes produtos e serviços mais propensos a serem por eles adquiridos;
- Otimização do retorno monetário ao prever com precisão o fluxo de caixa em entidades bancárias.



Fonte: Em constante evolução, setor bancário abraca a inovação; veja 5 tendências (febraban.org.br)



Aplicações da Mineração de Dados

Seguros

- Prever quantias de custos envolvendo sinistros de propriedades e médicos para planejar melhor os negócios;
- Determinar planos de taxas ideais com base na análise de sinistros e em dados dos clientes:
- Prever quais clientes são mais propensos a comprar novas apólices com itens especiais;
- Identificar e prevenir pagamentos incorretos de sinistros e atividades fraudulentas.



Fonte: Mercado Segurador Brasileiro – 1º Semestre de 2019 - Cresca com a Liberty (crescacomaliberty.com.br)

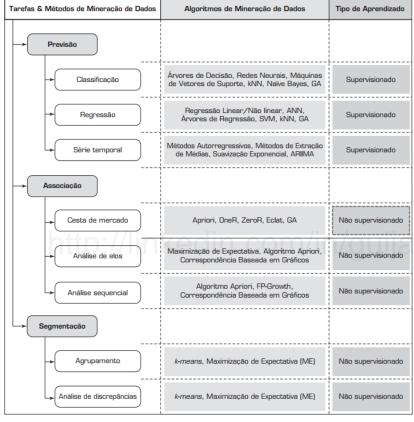


Atividade Discente Orientada 04

- Em grupos, a partir do Caso de Negócio da ArchiSurance ou através da base selecionada na ADO 01:
 - Realizar Análise Preditiva da Base de Dados.
- Critérios de Aceite:
 - Gráficos de Análise Preditiva da Base de Dados (Execução de Análise de Forecast/Previsão e/ou Agrupamento, 2.0 por gráfico, totalizando até 4.0);
 - Discussão de cada gráfico gerado (3.0 por discussão, totalizando até 6.0);
 - OU
 - Análise Preditiva da ArchiSurance (4.0);
 - Discussão de cada métrica obtida (2.0);
- Entregar arquivo PDF com a análise preditiva e discussão das medidas, contendo o nome dos integrantes até 13/04/2024 às 23h59;
- Quaisquer dúvidas, usem a aula de hoje!



Por hoje é só!



Fonte: SHARDA, R.; DELEN, D.; TURBAN (2019)

Prof. Esp. Guilherme Jorge Aragão da Cruz

guilherme.jacruz@sp.senac.br

linkedin.com/in/guijac



Referências Bibliográficas

- CENTRO DE INFORMÁTICA UFPE. Análise e Previsão de Séries Temporais. Disponível em https://www.cin.ufpe.br/~psgmn/Series%20Temporais/Aula_01.pdf. Acesso em 01 Abr 2024;
- MICROSOFT LEARN. Referência técnica do algoritmo MTS. Disponível em https://learn.microsoft.com/pt-br/analysis-services/data-mining/microsoft-time-series-algorithm-technical-reference?view=asallproducts-allversions. Acesso em 01 Abr 2024;
- QLIK. **Previsão de séries temporais**. Disponível em https://help.qlik.com/pt-BR/cloud-services/Subsystems/Hub/Content/Sense Hub/Visualizations/LineChart/timeseries-forecast.htm. Acesso em 01 Abr 2024;
- SHARDA, R.; DELEN, D.; TURBAN, E. **Business intelligence e análise de dados** para gestão do negócio. 4. ed. Porto Alegre: Bookman, 2019;
- SILAS GONZAGA. **Capítulo 5 Suavização exponencia.** Disponível em http://sillasgonzaga.com/material/curso series temporais/suavização. Acesso em 01 Abr 2024.