

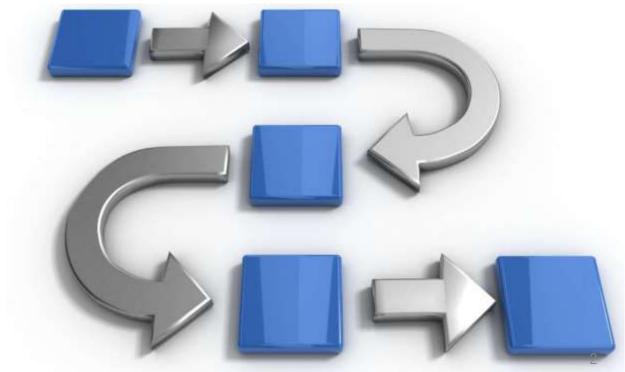
Metodologias de Análise de Dados

LEI/MiEI @ 2022/2023, 2º sem [ADI^3]



O que são Metodologias para Análise de Dados? (Extração de Conhecimento)

 Uma Metodologia para Análise de Dados descreve e cria um conjunto de passos pelos quais deverá passar o desenvolvimento de um Projeto de Aprendizagem Automática (Machine Learning) para a resolução de problemas.





Porquê?

- Enquadrar um processo de Análise de Dados ao abrigo de uma metodologia:
 - Garante maior robustez;
 - o Facilita a sua compreensão, implementação desenvolvimento;
 - Permite a replicação de processos;
 - Auxilia no planeamento e na gestão do projeto;
 - Confere "maturidade" ao processo;
 - o Encoraja a adoção de melhores práticas.





Que metodologias?

CRISP-DM

 CRoss Industry Standard Process for Data Mining (Dataler Chrysler, SPSS, NCR)

SEMMA

 Sample, Explore, Modify, Model and Assess (SAS Institute Inc.)

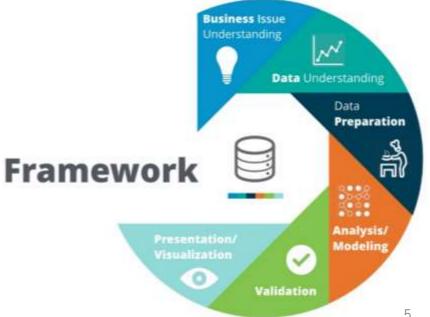
PMML

 Predictive Model Markup Language (Angoss Software, Magnify, Univ. Illinois, NCR, SPSS)



CRISP-DM

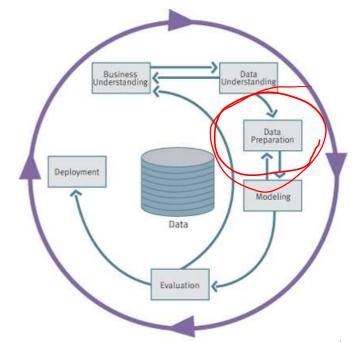
- **CR**oss Industry Standard Process for Data Mining (Daimler Chrysler, SPSS, NCR)
- Objetivos:
 - o Definir um processo de Análise de Dados para a indústria;
 - Construir e disponibilizar ferramentas de apoio;
 - Assegurar a qualidade dos projetos de Análise de Dados;
 - o Reduzir os conhecimentos específicos necessários para conduzir um processo de Análise de Dados.





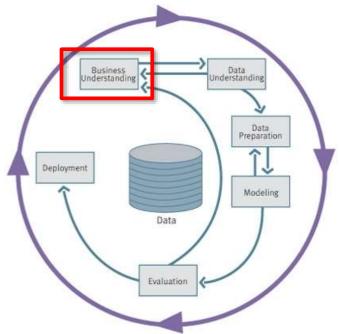
 O CRISP-DM é um modelo de processos com vista a definir um "guião" para o desenvolvimento de projetos de AD, que se desenvola em 6 etapas:

- Estudo do negócio;
- Estudo dos dados;
- Preparação dos dados;
- Modelação;
- Avaliação;
- Desenvolvimento.



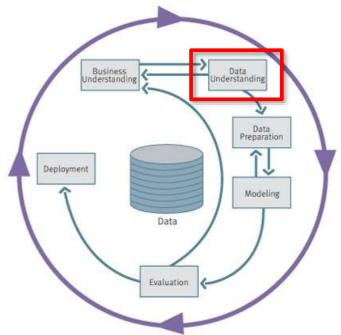


- Business Understanding/ Estudo do Negócio:
 - o Compreensão dos objetivos do projeto e definição do problema de AD;



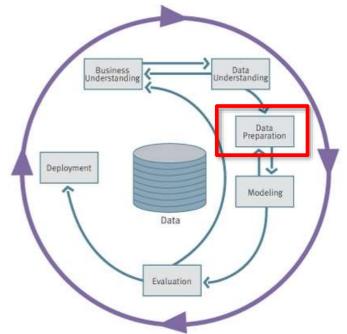


- Business Understanding/Estudo do Negócio:
 - o Compreensão dos objetivos do projeto e definição do problema de AD;
- Data Understanding/ Estudos dos Dados:
 - Obter os dados e identificar a qualidade dos dados;



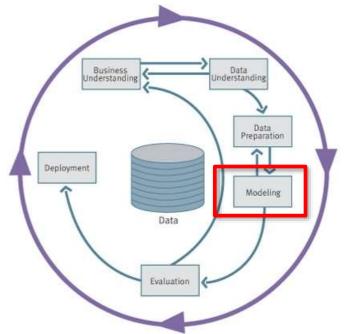


- Business Understanding/ Estudo do Negócio:
 - o Compreensão dos objetivos do projeto e definição do problema de AD;
- Data Understanding/ Estudos dos Dados:
 - o Obter os dados e identificar a qualidade dos dados;
- Data Preparation/Preparação dos Dados:
 - Seleção de atributos e limpeza dos dados;



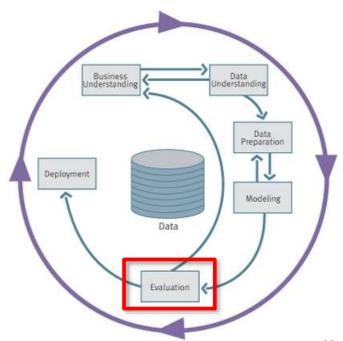


- Business Understanding/ Estudo do Negócio:
 - o Compreensão dos objetivos do projeto e definição do problema de AD;
- Data Understanding/ Estudos dos Dados:
 - o Obter os dados e identificar a qualidade dos dados;
- Data Preparation/Preparação dos Dados:
 - o Seleção de atributos e limpeza dos dados;
- Modeling/ Modelação:
 - Experimentação com as ferramentas de AD;



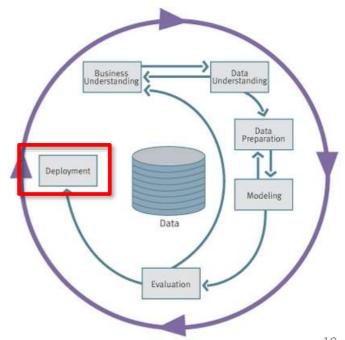


- Business Understanding/ Estudo do Negócio:
 - o Compreensão dos objetivos do projeto e definição do problema de AD;
- Data Understanding/Estudos dos Dados:
 - o Obter os dados e identificar a qualidade dos dados;
- Data Preparation/Preparação dos Dados:
 - o Seleção de atributos e limpeza dos dados;
- Modeling/ Modelação:
 - o Experimentação com as ferramentas de AD;
- Evaluation/ Avaliação:
 - o Comparação dos resultados com os objetivos do negócio;

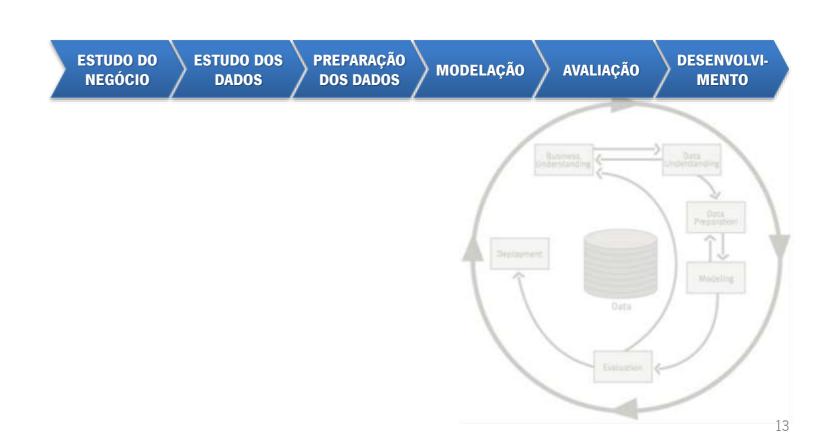




- Business Understanding/Estudo do Negócio:
 - o Compreensão dos objetivos do projeto e definição do problema de AD;
- Data Understanding/Estudos dos Dados:
 - o Obter os dados e identificar a qualidade dos dados;
- Data Preparation/Preparação dos Dados:
 - o Seleção de atributos e limpeza dos dados;
- Modeling/ Modelação:
 - o Experimentação com as ferramentas de AD;
- Evaluation/Avaliação:
 - o Comparação dos resultados com os objetivos do negócio;
- Deployment/ Desenvolvimento:
 - Colocação do modelo em produção.



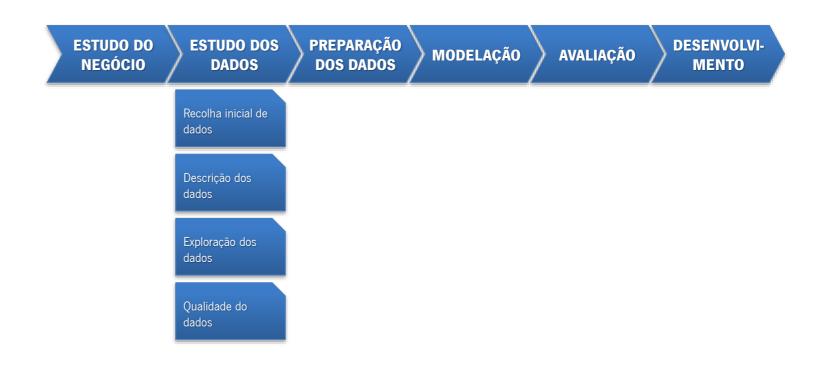






























ESTUDO DO NEGÓCIO	ESTUDO DOS DADOS	PREPARAÇÃO DOS DADOS	MODELAÇÃO	AVALIAÇÃO	DESENVOLVI- MENTO
Determinar obje- tivos de negócio	Recolha inicial de dados	Seleção de dados	Seleção de técni- cas de modelação	Avaliação de resultados	Planeamento da implementação
Avaliar a situação	Descrição dos dados	Limpeza de dados	Geração de testes	Revisão do processo	Planeamento de monitorização e
Definir objetivos	Exploração dos dados	Construção de dados	Construção de modelo	Próximos passos	Produção de relatório final
Elaborar plano do projeto	Qualidade do dados	Integração de dados	Avaliação do modelo		Revisão do projeto
		Formatação de dados			



"CRISP-DM 1.0: Step-by-step data mining guide", Pete Chapman (NCR), Julian Clinton (SPSS), Randy Kerber (NCR), Thomas Khabaza (SPSS), Thomas Reinartz (DaimlerChrysler) Colin Shearer (SPSS) Rüdiger Wirth (DaimlerChrysler)

- CRISP-DM
- IBM SPSS Modeler CRISP-DM Guide

Metodologia CRISP-DM





Que metodologias?

CRISP-DM

 CRoss Industry Standard Process for Data Mining (Daimler Chrysler, SPSS, NCR)

SEMMA

 Sample, Explore, Modify, Model and Assess (SAS Institute Inc.)

PMML

 Predictive Model Markup Language (Angoss Software, Magnify, Univ. Illinois, NCR, SPSS)



SEMMA

- Sample, Explore, Modify, Model and Assess;
- Produto de Data Mining desenvolvido pelo SAS Institute Inc.;
- Definição SAS:
 - "Data Mining é o processo de extrair conhecimento e relações complexas de grandes volumes de dados."
- Motivação:
 - o necessidade de definir, padronizar e integrar sistemas ou processos de *Data Mining* nos ciclos de produção.
- Desenvolvimento focado na ferramenta SAS Enterprise Miner.





- Divide o processo de Data Mining em 5 etapas:
 - Sample/Amostragem:
 - Extração de dados do universo do problema;
 - Baseia o processo de *Data Mining* no conceito de "amostra" do problema;
 - Amostra pequena e significativa;
 - Proporciona flexibilidade e rapidez no tratamento dos dados.
 - Explore/ Exploração;
 - Modify/ Modificação;
 - o Model/ Modelação;
 - o Assess/Avaliação.





- Divide o processo de Data Mining em 5 etapas:
 - Sample/Amostragem;
 - Explore/ Exploração:
 - Exploração visual e/ou numérica das tendências;
 - Refinamento do processo de descoberta (mining);
 - Técnicas estatísticas: regressão linear, mínimos quadrados, distribuição de Poisson, etc.;
 - Procura de tendências imprevistas nos dados;
 - Modify/ Modificação;
 - Model/ Modelação;
 - o Assess/Avaliação.





- Divide o processo de *Data Mining* em 5 etapas:
 - Sample/Amostragem;
 - Explore/ Exploração;
 - Modify/ Modificação:
 - Concentração de todas as modificações necessárias;
 - Inclusão de informação;
 - Seleção ou introdução de novas variáveis;
 - Objetivo: criar, selecionar e adaptar variáveis para a próxima etapa;
 - o Model/ Modelação;
 - o Assess/Avaliação.





- Divide o processo de *Data Mining* em 5 etapas:
 - Sample/Amostragem;
 - Explore/ Exploração;
 - Modify/ Modificação;
 - Model/ Modelação:
 - Definição das técnicas de construção de modelos de Data Mining: redes neuronais artificiais, árvores de decisão, regressão linear, etc.;

 Dependente do tipo de dados presentes em cada modelo (p.ex., RNA são mais adequadas quando os dados do problema apresentam relacionamentos complexos);

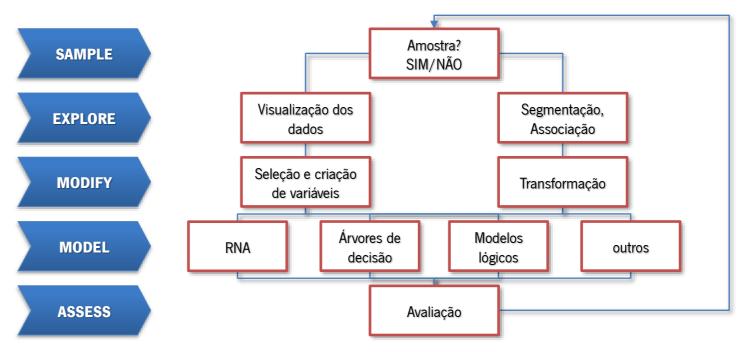
o Assess/Avaliação.



- Divide o processo de *Data Mining* em 5 etapas:
 - Sample/Amostragem;
 - Explore/ Exploração;
 - Modify/ Modificação;
 - o Model/ Modelação;
 - Assess/Avaliação:
 - Aferição do desempenho do modelo construído para Data Mining,
 - Aplicação do modelo a uma amostra de dados de teste;
 - Procedimento de ajuste do modelo.







in "Data Mining – Descoberta de Conhecimento em Bases de Dados" Manuel Filipe Santos, Carla Azevedo



CRISP-DM versus SEMMA

- Fases CRISP-DM:
 - o Estudo do negócio;
 - Estudo dos dados;
 - Preparação dos dados;
 - Modelação;
 - Avaliação;
 - o Desenvolvimento.

Processo SEMMA:

- Amostragem;
- Exploração;
- Modificação;
- o Modelação;
- Avaliação.



Que metodologias?

CRISP-DM

 CRoss Industry Standard Process for Data Mining (Daimler Chrysler, SPSS, NCR)

SEMMA

 Sample, Explore, Modify, Model and Assess (SAS Institute Inc.)

PMML

 Predictive Model Markup Language (Angoss Software, Magnify, Univ. Illinois, NCR, SPSS)





- Predictive Model Markup Language;
- Desenvolvido por investigadores de Data Mining e várias empresas (NCR, SPSS, etc.);
- A especificação PMML encontra-se em fase de desenvolvimento e consolidação (versão 4.2.1);
- Utilizada por diversas aplicações (IBM DB2 Data Warehouse Edition v.10.5, SAS Enterprise Miner v.5.1, v.5.3, v.7.1, v.13.1, SPSS Statistics v.21);
 (http://www.dmg.org/products.html)
- Expandir para transformá-la num padrão para o WWW;
- O PMML é uma linguagem para descrever modelos de DM;
- Utiliza XML para representar modelos de DM.





PMML: exemplos

```
sepal_length,sepal_width,petal_length,petal_width,class
5.1,3.5,1.4,0.2, Iris-setosa
4.9,3.0,1.4,0.2, Iris-setosa
4.7,3.2,1.3,0.2, Iris-setosa
4.6.3.1.1.5.0.2.lris-setosa
5.0,2.0,3.5,1.0,Iris-versicolor
5.9,3.0,4.2,1.5,Iris-versicolor
6.0,2.2,4.0,1.0,Iris-versicolor
6.1,2.9,4.7,1.4, Iris-versicolor
5.6,2.9,3.6,1.3, Iris-versicolor
6.7,3.1,4.4,1.4,Iris-versicolor
5.6,3.0,4.5,1.5,Iris-versicolor
5.8.2.7.4.1.1.0.lris-versicolor
6.3,2.5,4.9,1.5,Iris-versicolor
6.1,2.8,4.7,1.2, Iris-versicolor
6.7,2.5,5.8,1.8,Iris-virginica
7.2,3.6,6.1,2.5, Iris-virginica
6.5,3.2,5.1,2.0, Iris-virginica
6.4,2.7,5.3,1.9, Iris-virginica
6.8,3.0,5.5,2.1, Iris-virginica
5.7,2.5,5.0,2.0, Iris-virginica
5.8,2.8,5.1,2.4, Iris-virginica
6.4,3.2,5.3,2.3, Iris-virginica
```

```
<PMML version="2.0">
<Header copyright="Copyright (c) 2001, Oracle Corporation. All rights reserved.">
<Application name="Oracle 9i Data Mining" version="9.2.0"/>
</Header>
<DataDictionary numberOfFields="1">
<DataField name="item" optype="categorical"/>
</DataDictionary>
<TransformationDictionary>
<DerivedField name="PETAL LENGTH">
<Discretize field="PETAL LENGTH">
<DiscretizeBin binValue="1-1.59">
<Interval closure="closedOpen" leftMargin="1.0" rightMargin="1.59"/>
</DiscretizeBin>
<DiscretizeBin binValue="1.59-2.18">
<Interval closure="closedOpen" leftMargin="1.59" rightMargin="2.18"/>
</DiscretizeBin>
<DiscretizeBin binValue="2.18-2.77">
<Interval closure="closedOpen" leftMargin="2.18" rightMargin="2.77"/>
</DiscretizeBin>
```



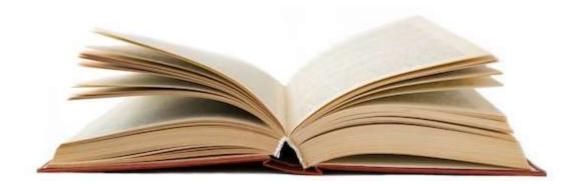


- Permitir que aplicações utilizem diversas fontes de dados sem se preocuparem com as diferenças entre elas;
- Permitir a utilização combinada e/ou cooperativa de modelos de Data Mining,
- Permitir a administração de modelos de Data Mining baseados em áreas de negócio.



Referências bibliográficas

- "CRISP-DM 1.0: Step-by-step data mining guide", Pete Chapman, Julian Clinton, Randy Kerber, Thomas Khabaza,
 Thomas Reinartz, Colin Shearer, Rüdiger Wirth.
- SAS Enterprise Miner:
 www.sas.com/technologies/analytics/datamining/miner/semma.html
- Data Mining Group (DMG): <u>www.dmg.org</u> <u>www.dmg.org/faq.html</u>





Metodologias de Análise de Dados

LEI/MiEI @ 2022/2023, 2º sem [ADI^3]