

Universidade do Minho

Escola de Engenharia

Departamento de Informática

Preparação de dados para Extração de Conhecimento

Aprendizagem e Extração de Conhecimento

Perfil Sistemas Inteligentes @ MiEI/4º – 1º Semestre

Cesar Analide, Filipe Gonçalves, Paulo Novais

Porquê preparar os dados?

▪ Porque SIM!

- O principal objetivo da **preparação dos dados consiste em transformar** os *data sets* por forma a que a **informação** neles contida esteja **adequadamente exposta à ferramenta** de extração de conhecimento;
- A preparação dos dados “também prepara o preparador” por forma seleccionar os modelos de EC mais adequados;
- Os dados têm de ser formatados para se adequarem a uma determinada ferramenta de EC;
- Os dados recolhidos do “mundo real”:
 - são incompletos;
 - contêm lixo;
 - podem conter inconsistências.



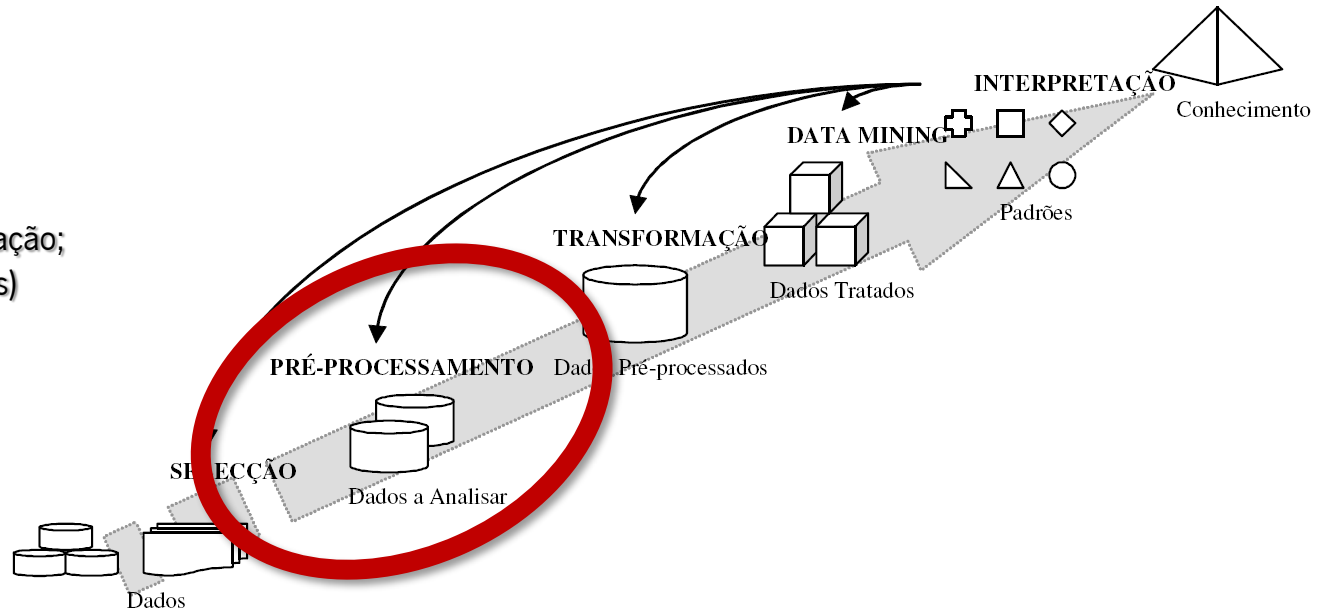
ISLab

Synthetic Intelligence Lab

Preparação de dados

■ Preparação dos Dados (Pré-processamento). Como?

- Discretização;
(classes etárias)
- Limpeza;
(nº BI)
- Integração e Transformação;
(fontes; diários/mensais)
- Redução de dados.
(moradas/regiões)



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

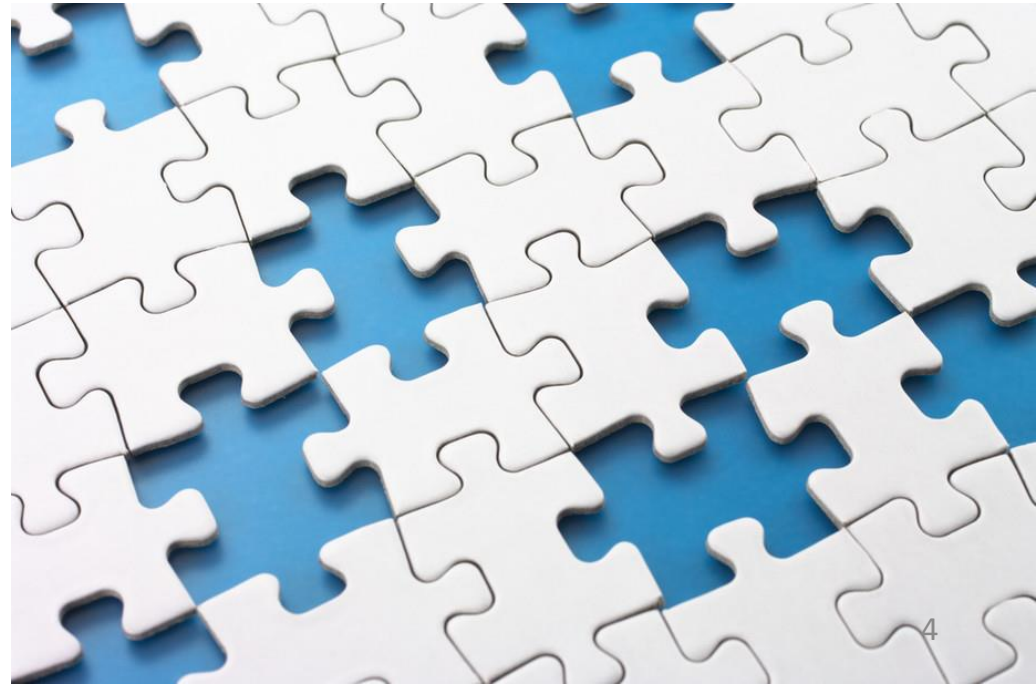


ISLab

Synthetic Intelligence Lab

Porquê preparar os dados?

- Os dados recolhidos do “mundo real”:
 - são incompletos:
 - falta de valores em alguns atributos;
 - falta de alguns atributos;
 - dados agregados ou generalizados;
 - Código postal: 4710-... Braga;
 - N° de filhos: “”;
 - contêm lixo;
 - podem conter inconsistências.



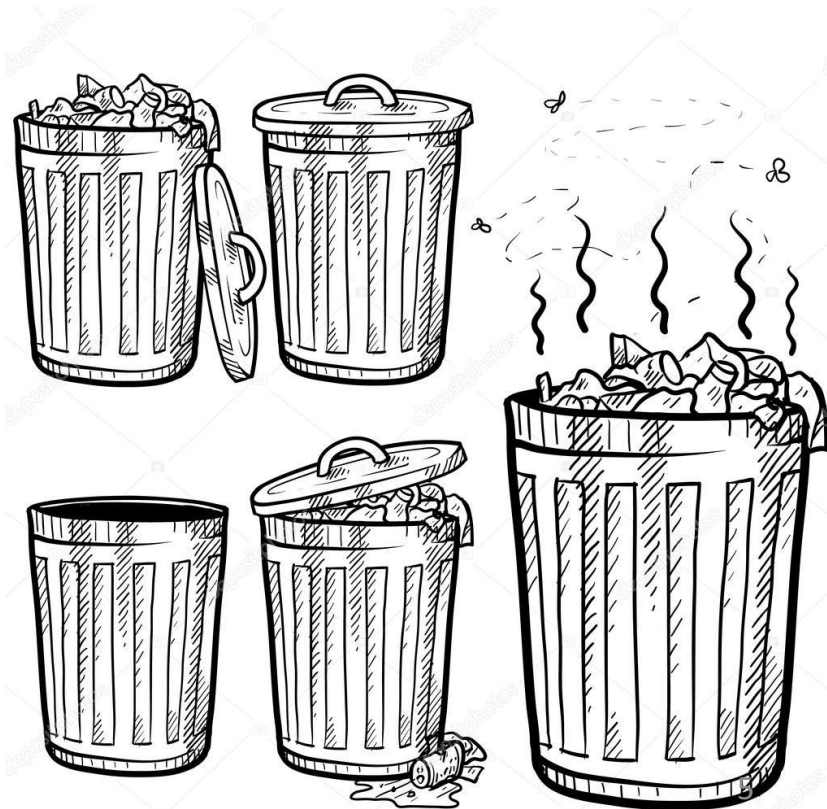


ISLab

Synthetic Intelligence Lab

- Os dados recolhidos do “mundo real”:
 - são incompletos;
 - contêm lixo:
 - identificam valores impossíveis;
 - Salário: -1.000EUR;
 - Idade: 321;
 - Data: 31/novembro/2017;
 - País: Catalunha;
 - podem conter inconsistências.

Porquê preparar os dados?





ISLab

Synthetic Intelligence Lab

Porquê preparar os dados?

- Os dados recolhidos do “mundo real”:
 - são incompletos;
 - contêm lixo;
 - podem conter inconsistências:
 - encontram-se discrepâncias entre valores ou nomes;
 - Idade = 35; Data de nascimento = 31/maio/1969;
 - Sexo: “M/F”; “0/1”; “Masculino/Feminino/Desconhecido”;
 - diferenças entre valores de registos duplicados.



Tarefas na preparação de dados

- Discretização/Enumeração;
- Limpeza;
- Integração;
- Transformação;
- Redução.



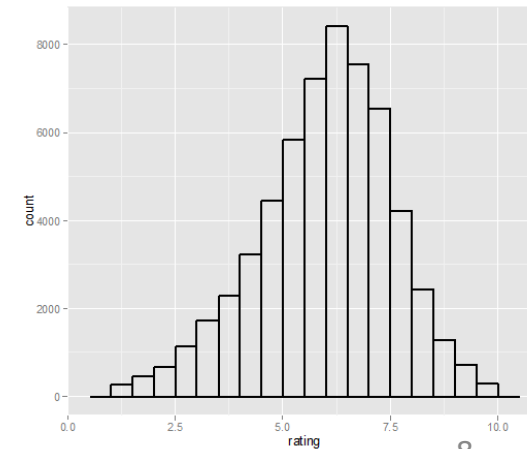
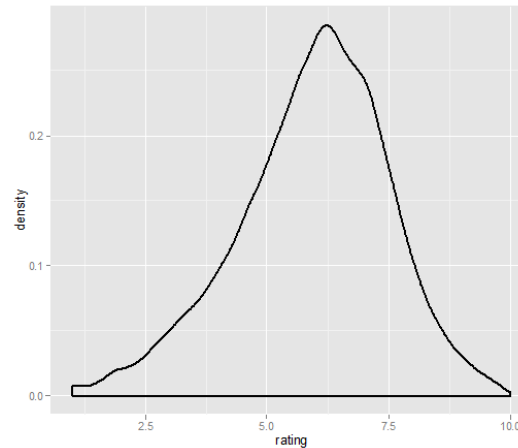


ISLab

Synthetic Intelligence Lab

Tarefas na preparação de dados

- Discretização/Enumeração:
 - Redução de dados com importante aplicação a dados numéricos;
- Limpeza;
- Integração;
- Transformação;
- Redução.





ISLab

Synthetic Intelligence Lab

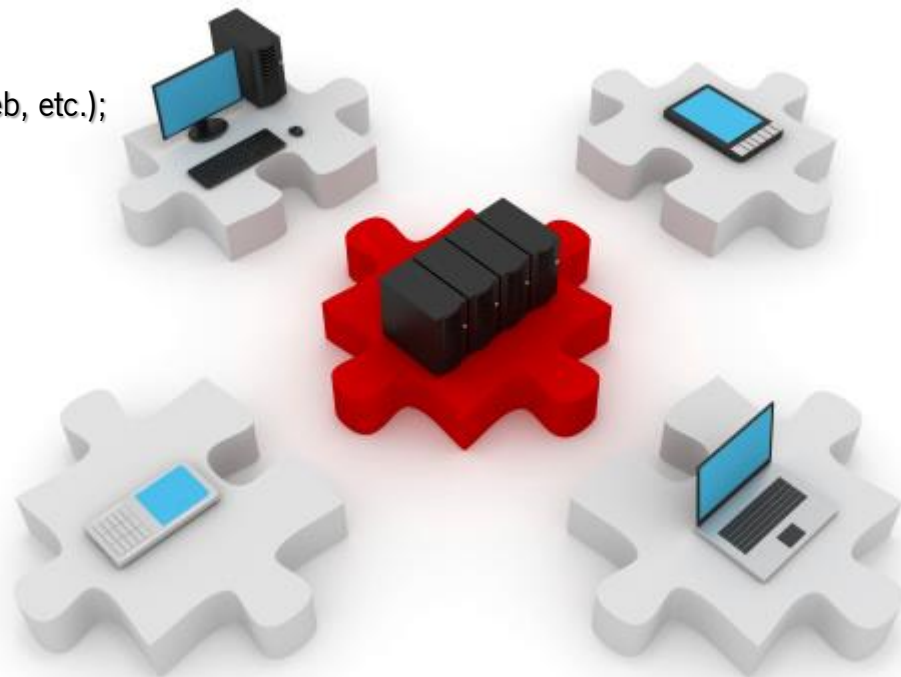
Tarefas na preparação de dados

- Discretização/Enumeração;
- Limpeza:
 - Preenchimento de valores de atributos;
 - Remoção de lixo dos dados;
 - Remoção de valores impossíveis;
 - Resolução de inconsistências;
- Integração;
- Transformação;
- Redução.



Tarefas na preparação de dados

- Discretização/Enumeração;
- Limpeza;
- Integração:
 - Múltiplas fontes de dados (BD's, ficheiros, papel, web, etc.);
- Transformação;
- Redução.



Tarefas na preparação de dados

- Discretização/Enumeração;
- Limpeza;
- Integração;
- Transformação:
 - Normalização e agregação de dados;
- Redução.



Tarefas na preparação de dados

- Discretização/Enumeração;
- Limpeza;
- Integração;
- Transformação;
- Redução:
 - Obtenção de representações de dados menos volumosas, mas com capacidade para produzir idênticos resultados analíticos;
 - Redução de dimensões;
 - Compressão de dados.






Tipos de dados

- Os tipos dos dados diferem na sua natureza e na quantidade de informação que proporcionam:
- Qualitativos ou Quantitativos.**



Eu estou **correto!**



Mas só **5%!**

Tipos de dados

- Nominais:
 - Atribui nomes únicos a objetos:
 - Não existe outra informação que se possa deduzir;
 - Nomes de pessoas;
 - Códigos de identificação;
- Categorias;
- Ordinais;
- Intervalos;
- Rácios.

Tipos de dados

- Nominais;
- Categorias:
 - Atribui categorias a objetos:
 - Podem ser valores numéricos, mas são **não ordenados**;
 - Código postal;
 - Sexo;
 - Cor dos olhos;
- Ordinais;
- Intervalos;
- Rácios.



ISLab

Synthetic Intelligence Lab

Tipos de dados

- Nominais;
- Categorias;
- Ordinais:
 - Os valores podem ser ordenados naturalmente;
 - Classificação: Excelente, Bom, Suficiente, etc.;
 - Temperatura: frio, morno, quente;
- Intervalos;
- Rácios.

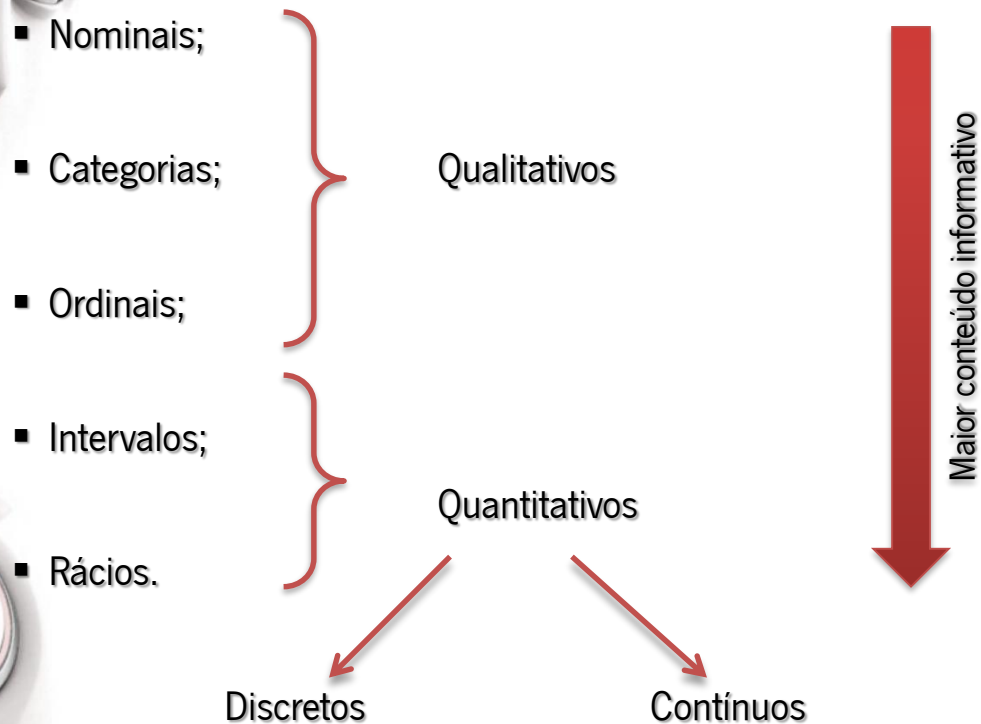
Tipos de dados

- Nominais;
- Categorias;
- Ordinais;
- Intervalos:
 - É possível calcular a distância entre dois valores;
 - Temperatura;
- Rácios.

Tipos de dados

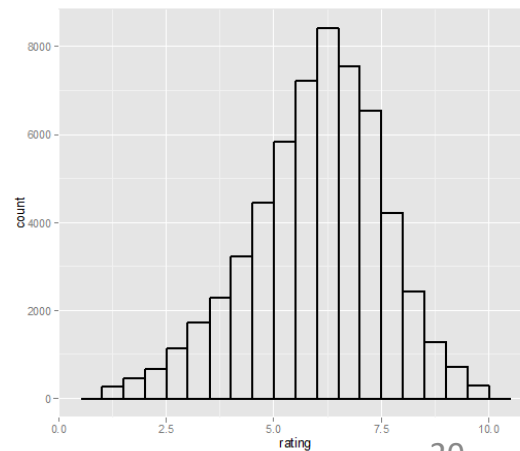
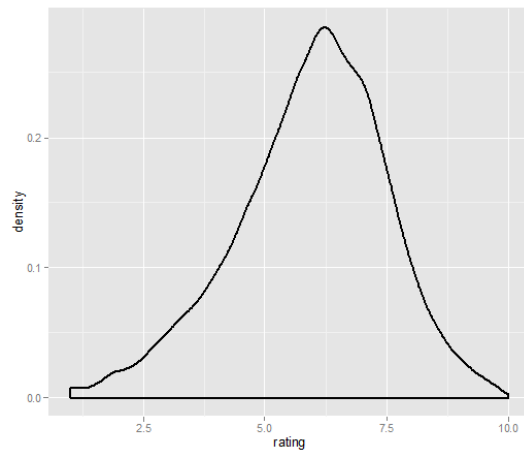
- Nominais;
- Categorias;
- Ordinais;
- Intervalos;
- Rácios:
 - Os valores podem ser utilizados para determinar um rácio significativo entre eles:
 - Salário;
 - Balanço bancário.

Tipos de dados



Tarefas na preparação de dados

- **Discretização/Enumeração;**
- Limpeza;
- Integração;
- Transformação;
- Redução.





ISLab

Synthetic Intelligence Lab

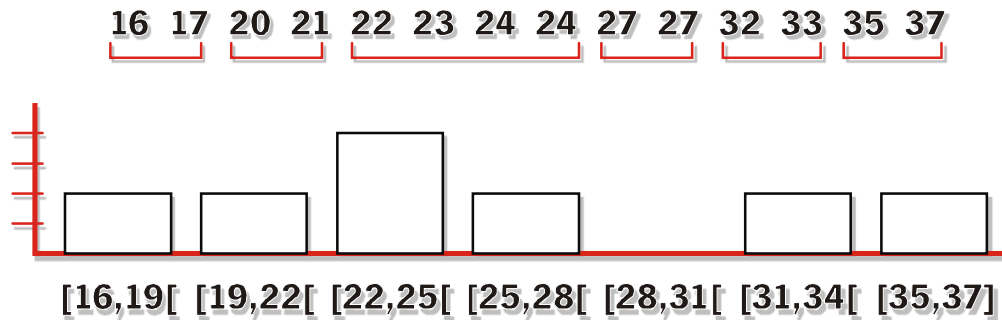
Discretização/Enumeração

- Utiliza-se a discretização (ou enumeração) para reduzir o número de valores de um atributo contínuo, dividindo-o em intervalos;
 - Os métodos mais utilizados (Naïve Bayes, CHAID, etc.), requerem valores discretos;
 - Redução do tamanho dos dados;
 - Método utilizado para produzir sumariação dos dados;
 - (Sinónimo de *binning*.)



Discretização de igual largura

- *Equal-width binning.*
- Divide a gama de valores em N intervalos de igual largura, resultando numa grelha uniforme;
- Sendo A e B os limites da gama de valores, a largura dos intervalos será $L = (B - A) / N$:



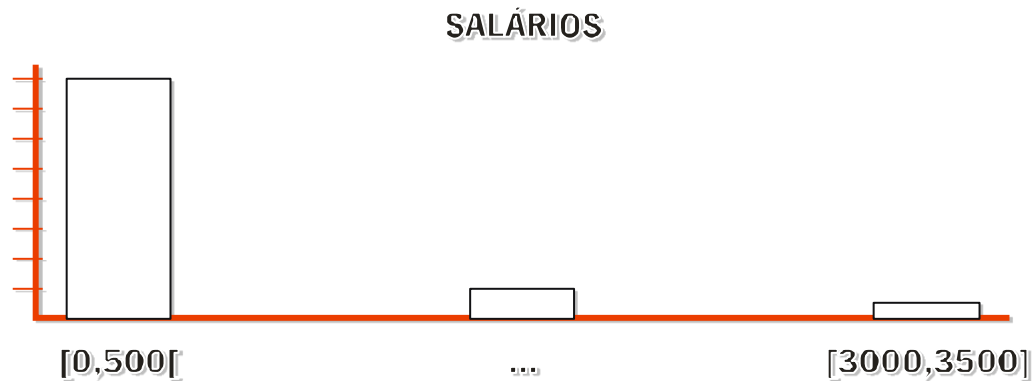
Discretização de igual largura

■ Vantagens:

- Simples e fácil de implementar;
- Produz abstrações de dados razoáveis;

■ Desvantagens:

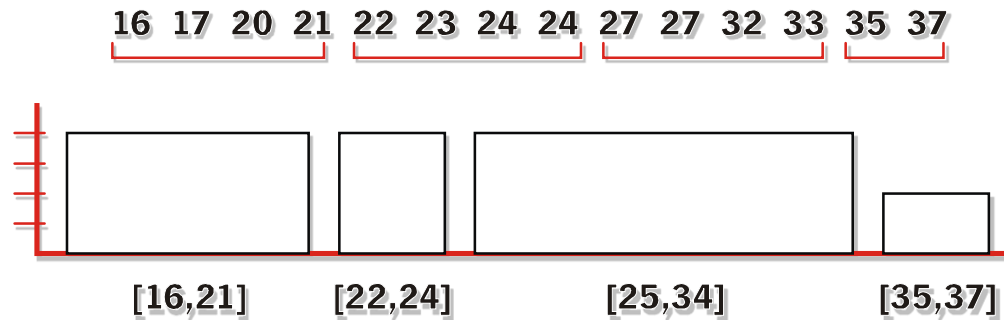
- Não supervisionado;
- Quem determina N?;
- Sensível a valores fronteira.





Discretização de igual altura

- *Equal-height binning.*
- Divide a gama de valores em N intervalos, contendo, cada um, **aproximadamente** a mesma quantidade de valores:



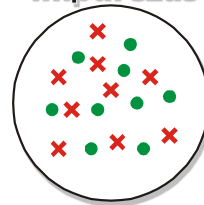
Discretização de igual altura

- Normalmente preferida à discretização de igual largura, uma vez que permite evitar o “amontoar” de valores;
- Na prática, utiliza-se uma discretização de “quase-igual” altura, garantindo intervalos mais intuitivos;
- Deverá impedir a dispersão de valores frequentes por diferentes intervalos;
- Deverá criar intervalos separados para valores especiais (“0”).

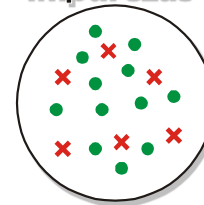
Discretização: outros métodos

- Método 1R:
 - Método supervisionado, baseado na divisão por *binning*;
- Discretização baseada em Entropia;
- Discretização baseada em Impurezas;
- Detecção de limites;
- etc.

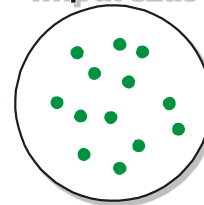
Muitas
impurezas



Poucas
impurezas



Sem
impurezas





ISLab

Synthetic Intelligence Lab

- Discretização/Enumeração;
- **Limpeza;**
- Integração;
- Transformação;
- Redução.

Tarefas na preparação de dados



Limpeza de dados

- Ausência de valores em determinados atributos devido a:
 - inconsistência;
 - dados não registrados;
 - análise incorreta;
 - dados registrados de forma errada;
 - etc.
- **A ausência de dados pode revelar algo sobre que campos não foram preenchidos!**



Limpeza de dados: como tratar a ausência de dados?

- Ignorar os registos onde faltam os dados e lidar, apenas com os dados conhecidos;
 - não aconselhável se a quantidade de dados em falta em cada atributo for elevada;
- Ignorar os atributos onde faltam os dados;
 - não aconselhável se os atributos onde acontece revelarem informação importante;
- Preencher (manualmente) os dados em falta:
 - é mais trabalhoso preencher ou é mais difícil adivinhar?
- Preencher os dados em falta com um mesmo valor (“talvez”):
 - pode criar tendências nos dados ou novas classes;
- Preencher com o valor médio do atributo:
 - pouco impacto negativo, desde que o desvio padrão não seja grande;
- Preencher com o valor mais frequente do atributo;
- Quanto mais valores “inventados”, maior o desvio dos dados que caracterizam o problema face à realidade que o problema ilustra!



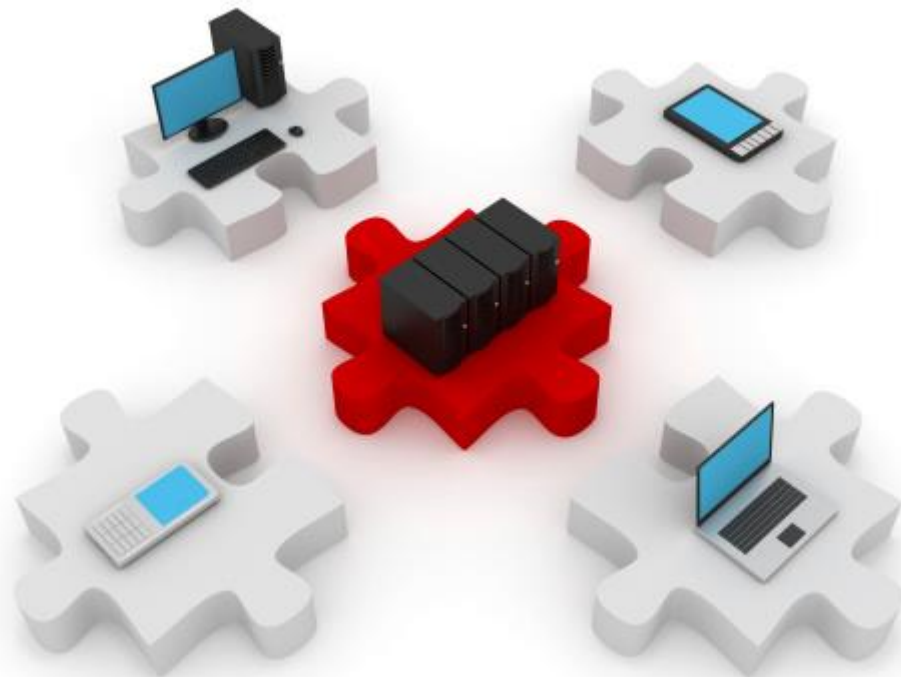
Limpeza de dados: como tratar a ausência de dados?

- Ignorar os registos onde faltam os dados e lidar, apenas com os dados conhecidos;
 - não aconselhável se a quantidade de dados em falta em cada atributo for elevada;
- Ignorar os atributos onde faltam os dados;
 - não aconselhável se os atributos onde acontece revelarem informação importante;
- Preencher (manualmente) os dados em falta;
 - é mais trabalhoso preencher ou é mais difícil adivinhar?
- Preencher os dados em falta com um mesmo valor (“talvez”);
 - pode criar tendências nos dados ou novas classes;
- Preencher com o valor médio do atributo;
 - pouco impacto negativo, desde que o desvio padrão não seja grande;
- Preencher com o valor mais frequente do atributo;
- Quantos mais valores “inventados”, maior o desvio dos dados que caracterizam o problema face à realidade que o problema tinha!

Evitar adicionar distorção aos dados.

Tarefas na preparação de dados

- Discretização/Enumeração;
- Limpeza;
- **Integração;**
- Transformação;
- Redução.



Integração de dados

- Os dados que caracterizam o problema podem ter proveniências diversas;
- O objetivo da integração é o de compor um conjunto de peças de informação numa coleção coerente e integrada de dados.
- Detetar e resolver conflitos entre os dados:
 - qual a fonte de dados mas fiável, quando os valores que transportam são inconsistentes?
- Integração exige “**conhecimento do negócio**”.

- Discretização/Enumeração;
- Limpeza;
- Integração;
- **Transformação;**
- Redução.

Tarefas na preparação de dados



Transformação de dados

- Alisamento (*smoothing*):
 - Remover lixo/ruído dos dados (*binning*, regressão, *clustering*);
- Agregação;
- Generalização;
- Construção de Atributos;
- Normalização.



ISLab

Synthetic Intelligence Lab

Transformação de dados

- Alisamento (*smoothing*);
- Agregação:
 - Pressupõe que o resultado sumaria os dados iniciais;
(resumo de vendas trimestrais, durante 5 anos, em valores anuais)
- Generalização;
- Construção de Atributos;
- Normalização.



ISLab

Synthetic Intelligence Lab

Transformação de dados

- Alisamento (*smoothing*);
- Agregação;
- Generalização:
 - Hierarquização de conceitos:
 - distrito → cidade → rua;
 - Valores diferentes: 18 → centenas → (largos) milhares
- Construção de Atributos;
- Normalização.



ISLab

Synthetic Intelligence Lab

Transformação de dados

- Alisamento (*smoothing*);
- Agregação;
- Generalização;
- Construção de atributos:
 - Construção de novos atributos a partir de outros (cálculo do preço líquido baseado no preço ilíquido e no IVA);
- Normalização.

Transformação de dados

- Alisamento (*smoothing*);
- Agregação;
- Generalização;
- Construção de atributos;
- Normalização:
 - Pretende evitar que atributos com uma gama alargada de valores sobressaiam em relação a outros atributos com menor quantidade de valores.

Tarefas na preparação de dados

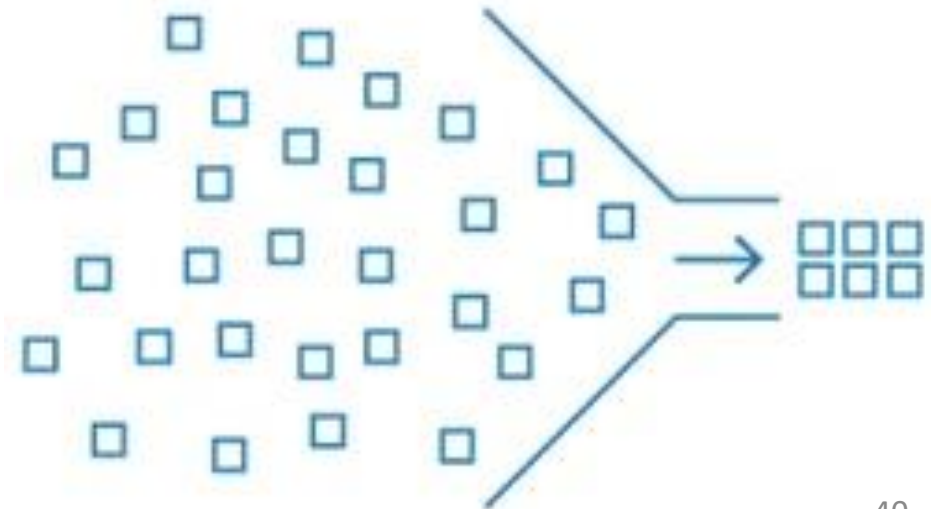
- Discretização/Enumeração;
- Limpeza;
- Integração;
- Transformação;
- **Redução.**





Redução de dados

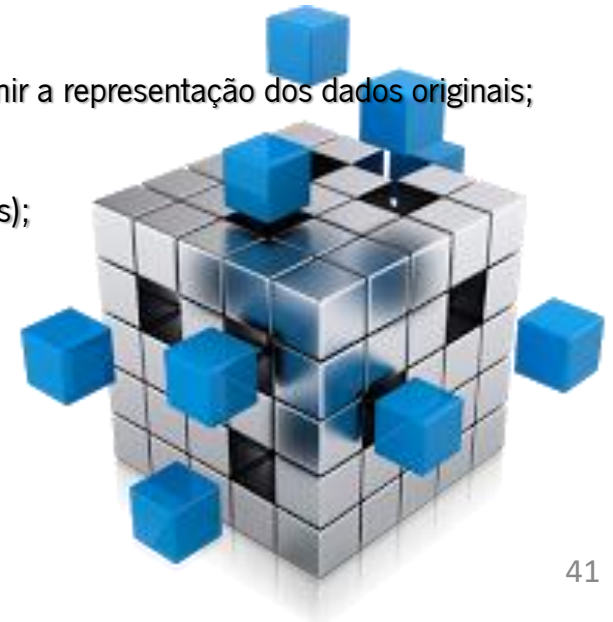
- Um *Data Warehouse* pode armazenar largos terabytes de dados;
- Realizar tarefas de EC em tais quantidades de dados pode tornar-se impraticável!
- A **Redução de dados** pretende obter uma representação reduzida do volume de dados, mas produzindo os mesmos (ou quase os mesmos) resultados analíticos.





Redução de dados: estratégias

- Construção de cubos de dados:
 - as operações de agregação são aplicadas de modo a construir cubos de dados;
- Redução de dimensões:
 - remoção de atributos que se mostrem irrelevantes, redundantes ou pouco interessantes para a análise;
- Compressão de dados:
 - aplicação de técnicas de compressão ou de transformação para comprimir a representação dos dados originais;
- Redução de quantidade:
 - redução do volume de dados (técnicas paramétricas ou não paramétricas);
- Discretização e generalização de conceitos:
 - redução da quantidade de valores por atributo.





ISLab

Synthetic Intelligence Lab

Referências bibliográficas

- Data Preparation for Data Mining
Dorian Pyle
- Data Mining: Concepts and Techniques
Jiawei Han, Micheline Kamber
- Data Mining: Practical Machine Learning Tools and Techniques with JAVA Implementations
Ian Witten, Eibe Frank
- Data Mining: Descoberta de Conhecimento em BDs
Manuel Filipe Santos, Carla Azevedo



Universidade do Minho

Escola de Engenharia

Departamento de Informática

Aprendizagem e Extração de Conhecimento

Perfil Sistemas Inteligentes @ MiEI/4º – 1º Semestre

Cesar Analide, Filipe Gonçalves, Paulo Novais