

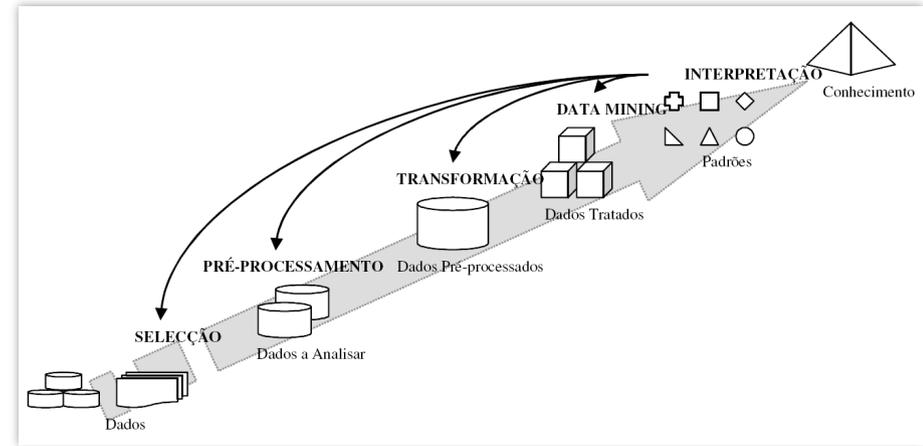
Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento



## ■ Preparação dos Dados (Pré-processamento), porquê?

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



# Preparação de dados



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- **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 selecionar 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.

## Porquê preparar os dados?



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- Os dados recolhidos do “mundo real”:
  - são incompletos:
    - falta de valores em alguns atributos, falta de alguns atributos, ou dados agregados ou generalizados;
    - Código postal: 4710-... Braga;
    - Nº de filhos: “”;
  - contêm lixo;
  - podem conter inconsistências.

## Porquê preparar os dados?



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- Os dados recolhidos do “mundo real”:
  - são incompletos;
  - contêm lixo:
    - identificam valores impossíveis;
    - Salário: -1.000EUR;
    - Idade: 321;
    - Data: 31/abril/2005;
    - País: Madeira;
  - podem conter inconsistências.

## Porquê preparar os dados?



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- 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.

## Porquê preparar os dados?



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Tarefas na preparação de dados



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Tarefas na preparação de dados



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- Discretização;
- 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



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Tarefas na preparação de dados



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Tarefas na preparação de dados



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- Discretização;
- Limpeza;
- Integração;
- Transformação;
- Redução:
  - obtenção de representações de dados menos volumosas, mas com capacidade para produzir idênticos resultados analíticos;
  - agregação, redução de dimensões e compressão de dados.

## Tarefas na preparação de dados



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Tipos de dados



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

## 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.**



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

## 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.



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

## Tipos de dados

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



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

## Tipos de dados

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



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

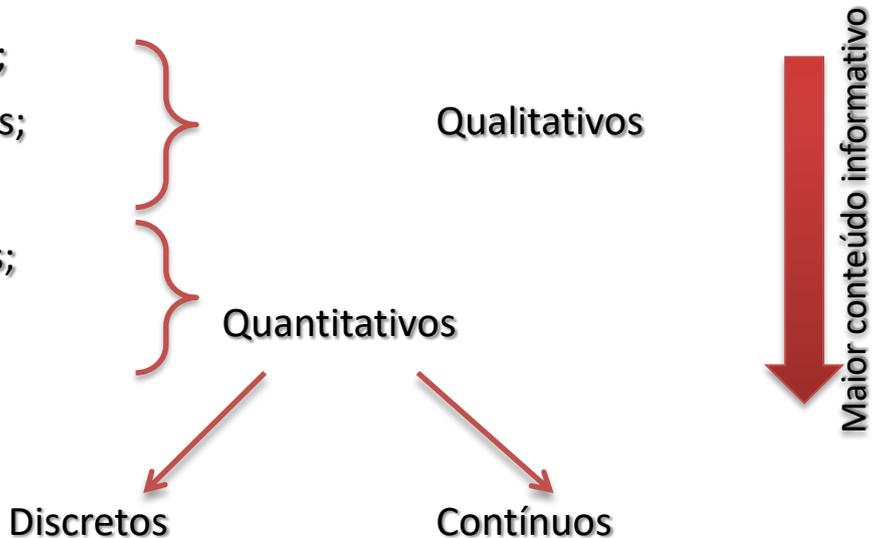
## Tipos de dados

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



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- Nominais;
- Categorias;
- Ordinais;
- Intervalos;
- Rácios.



## Tipos de dados



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Tarefas na preparação de dados



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

## Discretização

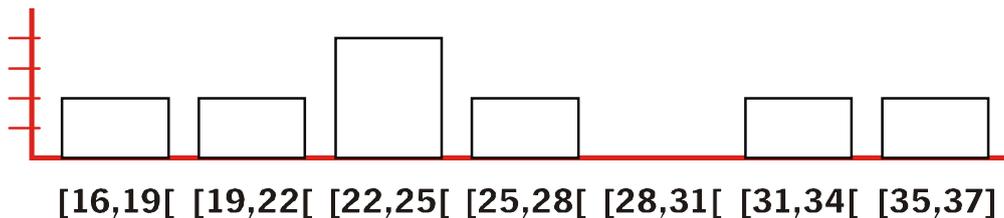
- Utiliza-se a discretização (ou enumeração) para reduzir o número de valores de um atributo contínuo, dividindo-o em intervalos;
  - Os métodos mais utilizados (Naïve Bayes, CHAID, etc.), requerem valores discretos;
  - Redução do tamanho dos dados;
  - Método utilizado para produzir sumariação dos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



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- *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  $L = (B - A) / N$ :

16 17 20 21 22 23 24 24 27 27 32 33 35 37



## Discretização de igual largura



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

## ▪ Vantagens:

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

## ▪ Desvantagens:

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



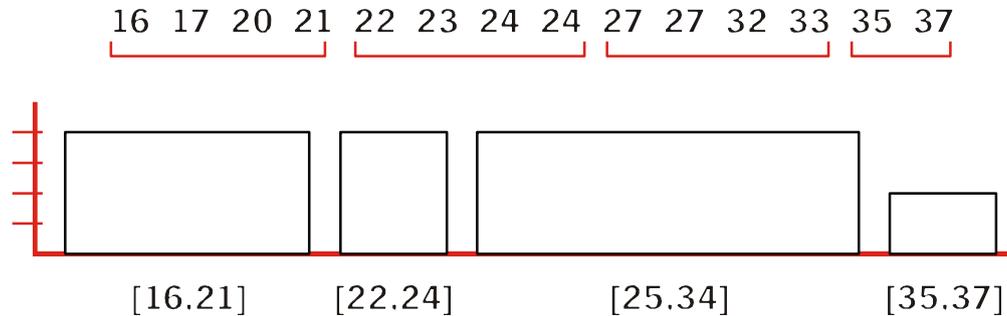
## Discretização de igual largura



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Discretização de igual altura





Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- Normalmente preferida à discretização por 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;
- Não deverá permitir a dispersão de valores frequentes por diferentes intervalos;
- Deverá criar intervalos separados para valores especiais (“0”).

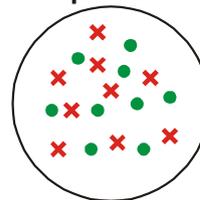
## Discretização de igual altura



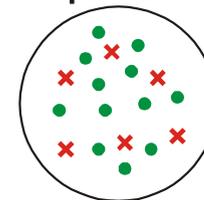
Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- Método 1R:
  - Método supervisionado, baseado na divisão por *binning*;
- Discretização baseada em Entropia;
- Discretização baseada em Impurezas;

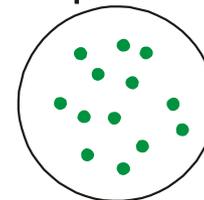
Muitas  
impurezas



Poucas  
impurezas



Sem  
impurezas



## Discretização: outros métodos

- Detecção de limites;
- etc.



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Limpeza de dados



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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 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;
- **IMPORTANTE:** evitar adicionar distorção aos dados.
- Quanto mais valores “inventados”, maior o desvio dos dados que caracterizam o problema face à realidade que o problema ilustra!



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Transformação de dados



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Transformação de dados



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

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

## Transformação de dados



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- 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



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- 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.

## Transformação de dados



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- 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**”.

## Integração de dados



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- 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



Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

## 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.



KNOWLEDGE  
ENGINEERING  
GROUP

# Preparação de Dados para Extração de Conhecimento

Universidade do Minho  
Escola de Engenharia  
Departamento de Informática

- **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

## Referências bibliográficas