### Luiza Torello Vieira Victor Azadinho Miranda

### KDD em Big Data

### Motivações

- Dominação da Internet sobre a comunicação global
  - 1993: 1% do trafego de informação das redes de telecomunicação era feito pela Internet.
  - 2000: 51% do trafego de informação.
  - 2007: 97% do trafego de informação.
- O surgimento da Internet aumentou de forma abrupta a quantidade de dados produzidos.
- Internet das coisas fez com que saíssemos da era do Terabyte para o Petabyte.

### Motivações

- Novas tecnologias surgiram para extrair informações e padrões de grandes volumes de dados.
- Extração do conhecimento do Big Data é o processo de transformar tais dados em informações acionáveis.
- Com essas informações, análises podem ser feitas.

#### Desafios

- Transformação de dados em informações não é simples.
- Processo de Mineração de Dados é recheado de desafios.
- Tais desafios podem ser categorizados nos chamados 3V's do Big Data:
  - Volume;
  - Variedade;
  - Velocidade.

#### Desafios

- Volume:
  - Faz referência ao volume de dados;
  - Constante crescimento.
- Variedade:
  - Múltiplas fontes produtoras;
  - Dados não seguem um padrão.
- Velocidade:
  - Geração de dados extremamente rápida.

### Transformação

- Os três Is do KDD em Big Data:
  - Intuição Informada: auxiliar na predição de ocorrências futuras;
  - Inteligência: reconhecer situações atuais para determinar ações;
  - Visão (em inglês: Insight): sabido o que ocorreu, decidir qual ação deve ser tomada.

#### **KDD**

- Sigla: Knowledge Discovery.
- Processo utilizado para o descobrimento de conhecimento.
- Processo pode ser dividido em 5 etapas:
  - Seleção;
  - Pré-processamento;
  - Transformação;
  - Data Mining;
  - Interpretação.

### Etapas do KDD

- Seleção:
  - Definição das fontes de dados.
- Pré-processamento:
  - Aprimoramento do conjunto de dados.
- Transformação:
  - Variáveis, suas importâncias, interações e correlações são analisadas.

### Etapas do KDD

- Data Mining (em português: Mineração de Dados):
  - Uso de algoritmos estatísticos e de machine learning;
  - Extração de estruturas, correlações e padrões dos dados.
- Interpretação:
  - Revela caso os padrões detectados são realmente interessantes ou não.

### Etapa 1 - Seleção

- Escolher as fontes de dados que se encaixam nas metas do projeto.
- Apenas dados confiáveis devem ser utilizados.
- Certos fatores podem afetar as amostras:
  - Tamanho muito pequeno;
  - Amostras tendenciosas.

### Etapa 1 - Seleção

- Definição de qualidade de dados varia.
- Não existe um conjunto universal de características as quais possam descrevê-la.
- Dimensões mais comuns para medir a qualidade:
  - Precisão;
  - Completude;
  - Consistência;
  - Correlação;
  - Atualidade.

### Exemplo

- Objetivo: aplicar uma metodologia efetiva para descrever o aparecimento de qualquer problema, e permitir o desenvolvimento de uma ferramenta preditiva nos sistemas de montagem.
- Etapa de seleção:
  - Informações gerais do layout de montagem: códigos de rastreamento e reconhecimento de modelos; data e horário do processamento de itens; tempo total de cada estação de trabalho;
  - Informações de estações específicas: variáveis físicas referentes a operações realizadas; resultados da estação.

- Medir a confiabilidade do conjunto de dados
- $D = \{ D_1, D_2, ..., D_n \}$
- Para cada uma dessas D dimensões, temos os seguintes indicadores de qualidade:
- $Q = \{ q_1, q_2, ..., q_k \}$

- O indicador de qualidade é baseado na razão entre o número de violações V e o número total de instâncias onde a regra é aplicada, multiplicado pelo peso do indicador.
- Q = ( V / T ) \* peso<sub>q</sub>

 Q é uma razão de erros. A pontuação de medição de qualidade M é calculada através da divisão da soma das pontuações dos pesos dos indicadores de qualidade pelo número total de instâncias nesse contexto, como a fórmula a seguir demonstra.

• 
$$M = 1 - ((\sum_{i=1}^{n} Q_i) / |Q_i|)$$

 Utilizando essa formulação, definimos a pontuação da seleção de dados como:

• Pontuação Seleção de Dados = (  $\sum_{i=1}$  ( peso<sub>m</sub> \* M<sub>i</sub> )) / | M<sub>i</sub> |

### Etapa 2 - Pré-processamento

- Aprimoramento do conjunto de dados.
- Limpeza do conjunto de dados melhora na qualidade do processo.
- Menos ruído nos dados geram resultados mais eficientes.
- Limpeza dos dados:
  - Suplementar valores ausentes;
  - Remover instâncias duplicadas;
  - Resolver inconsistências de dados;
  - Geração de novos atributos.

### Etapa 3 - Transformação

- Selecionar um subconjunto ótimo de características que representem os dados e que maximizem a precisão do algoritmo utilizado.
- Principal parte dessa etapa é a seleção de características.

### Etapa 3 - Transformação

- A escolha do algoritmo é de extrema importância.
- Escolha incorreta de extração de características pode levar a padrões não representativos.
- Alguns autores consideram como algoritmo confiável aquele que possui uma complexidade de tempo menor.

### Etapa 3 - Transformação

- Algoritmo chi-squared.
- Complexidade: O(n \* m)
  - n: número de amostras
  - m: número de características
- Como o próprio nome sugere, baseado no cálculo do quiquadrado.

$$\chi^2 = \frac{N(AN - MP)^2}{PM(N - P)(N - M)}$$

### Etapa 4 – Data Mining

- Desafio nesta etapa é a determinação dos métodos e técnicas corretos para utilizar nos dados.
- Para o mesmo método, diversas configurações diferentes podem ser adotadas as quais podem alterar o resultado final.

### Etapa 4 – Data Mining

- Fatores que influenciam o desempenho do algoritmo:
  - Sobreajuste: uso de modelos que incluem mais termos que o necessário ou utilizam de abordagens excessivamente complexas;
  - Defeitos do próprio algoritmo: tais como a incompletude de aprendizagem indutiva;
  - Problemas de design do algoritmo: quando o mesmo é facilmente afetado por um item de dados com ruído ou errôneo, detectando um padrão inexistente.

### Etapa 5 - Interpretação

- Análise dos resultados.
- Abertura para a avaliação humana.

# Obrigado