

# Data Mining

MC536 – Banco de Dados

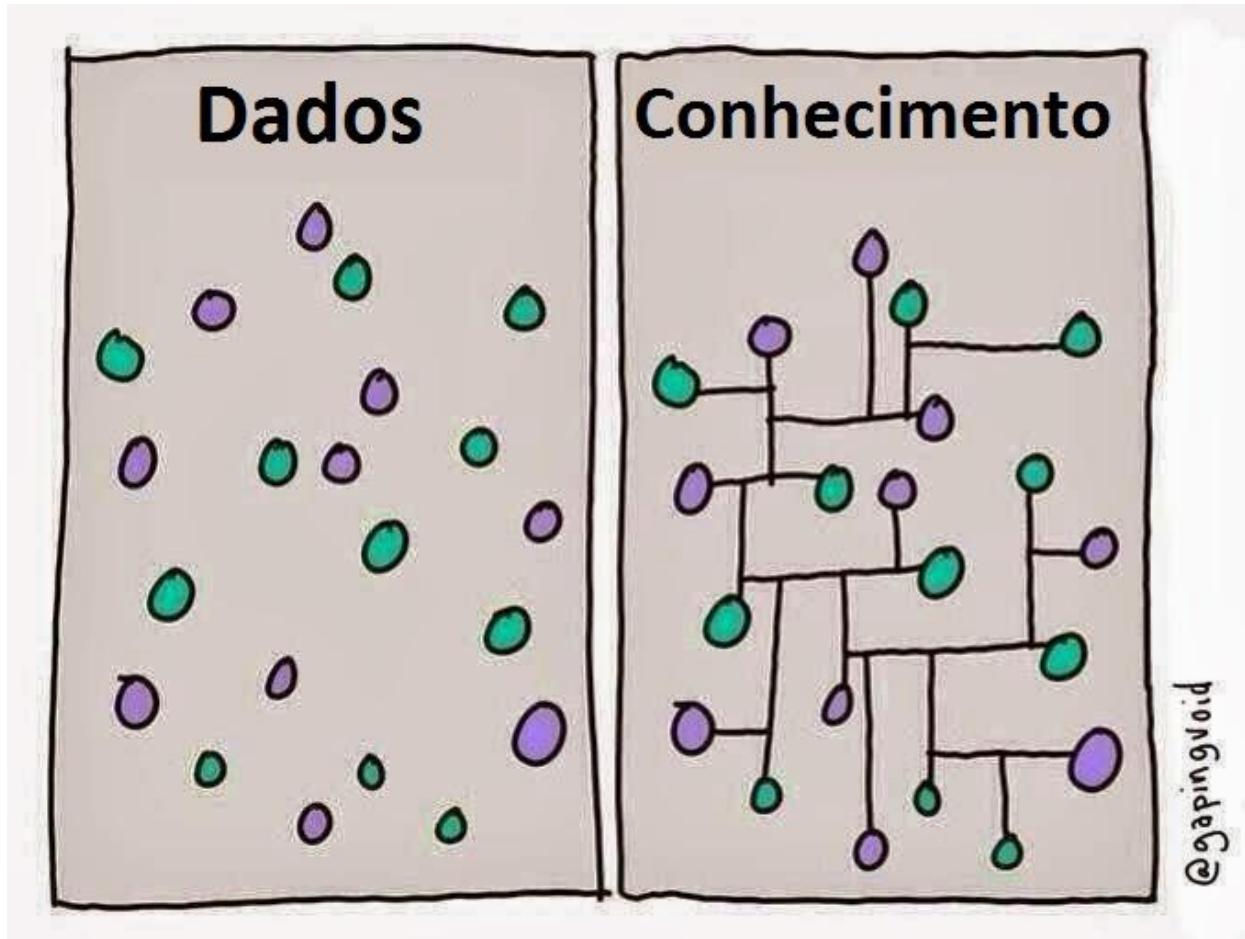
Profº.: André Santanchè

PED: Lucas Oliveira Batista

# Introdução

- Dilúvio de dados
- Dados de empresa, sociedade, ciência, engenharia...
- Apenas dados são suficientes?

# Introdução



@gapingvoid

# O que é Data Mining?

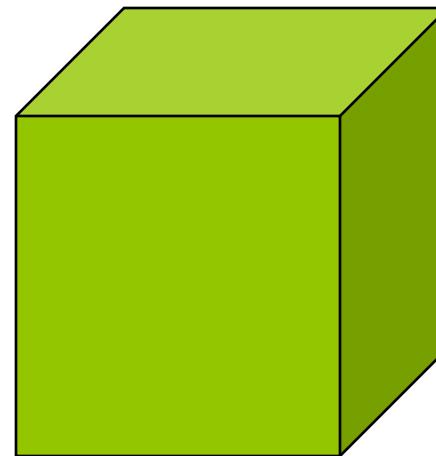
- “Data mining is the process of discovering interesting patterns and knowledge from large amounts of data” (Han; Kamber; Pei, 2011)
- Fontes de dados: Banco de Dados relacionais, Banco de Dados em grafos, Data Warehouse, Web...



# O que é Data Mining?

- Lots of raw data **in**
- Some data mining
- Facts, rules, patterns **out**

Lots of data



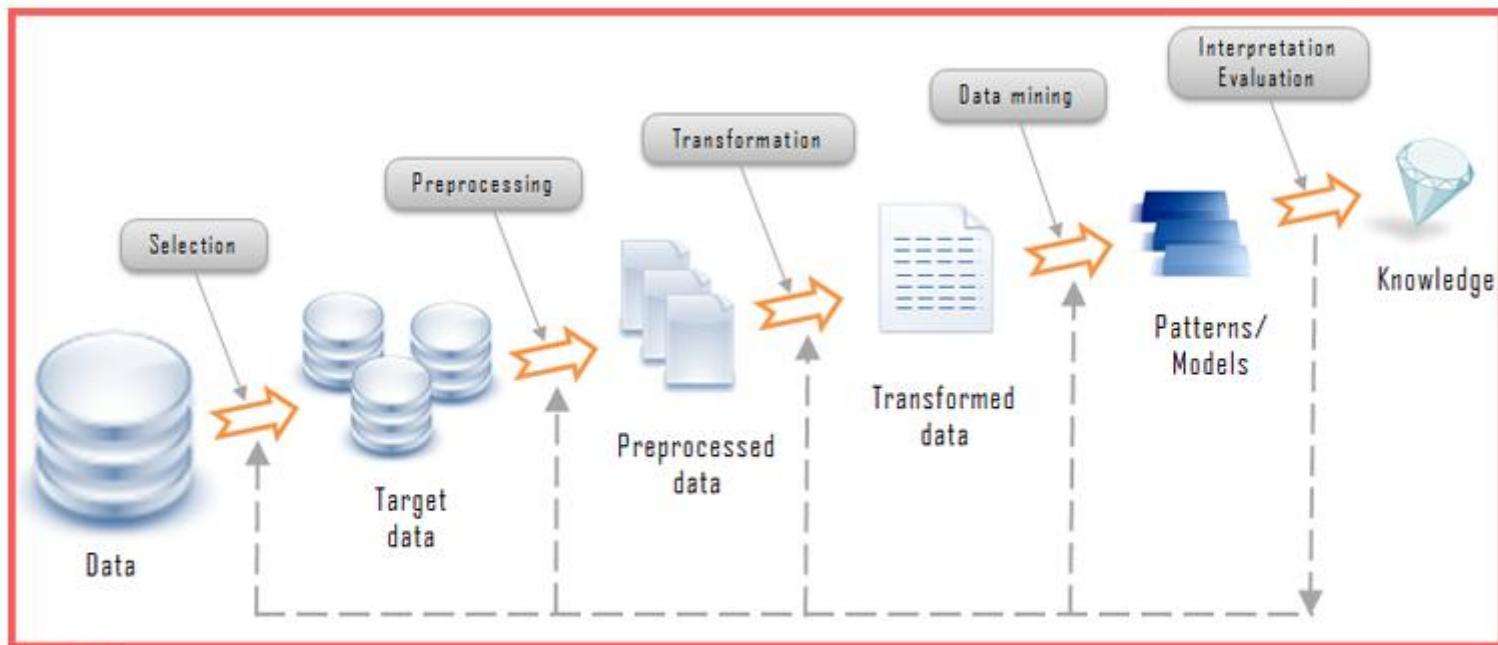
Fonte: Introdução a Data Mining Eamon Keogh

5

Some rules or facts or patterns

# O que é Data Mining?

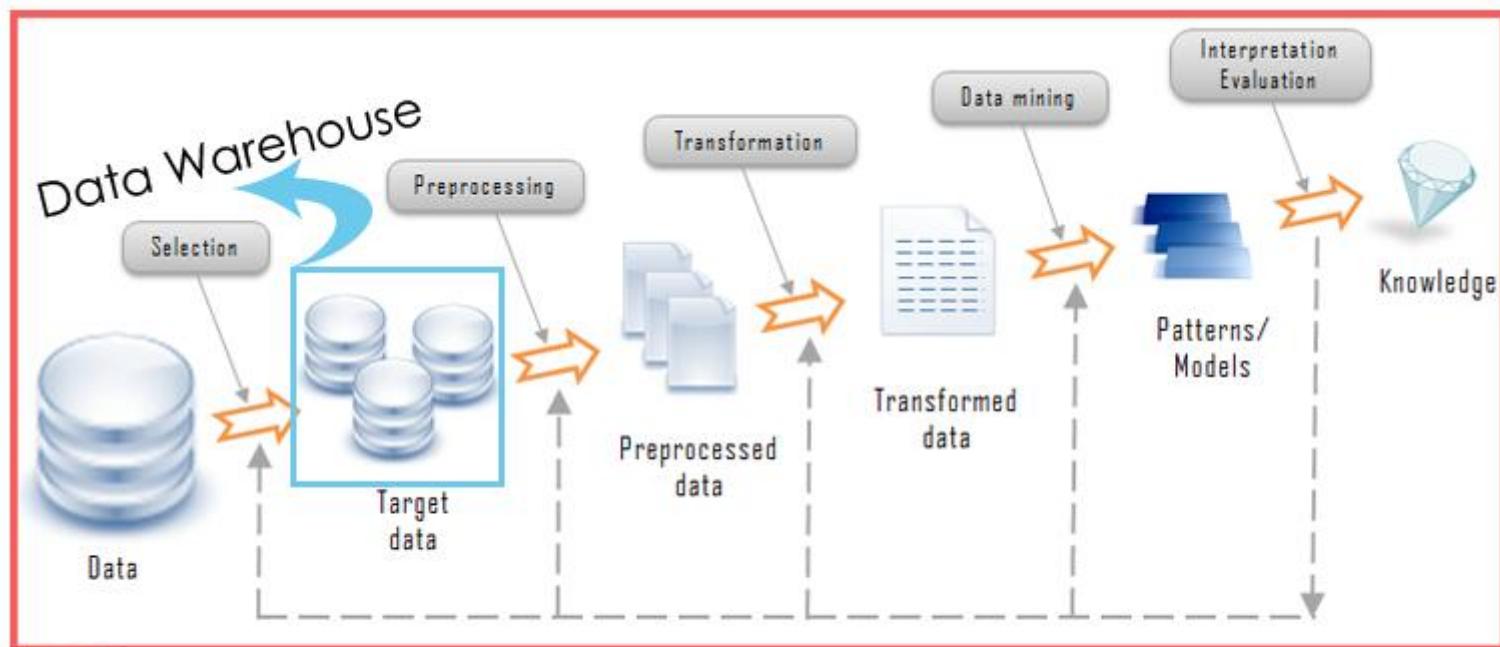
- Data Mining não é Knowledge Discovery from Data



Knowledge Discovery from Data ou KDD

# O que é Data Mining?

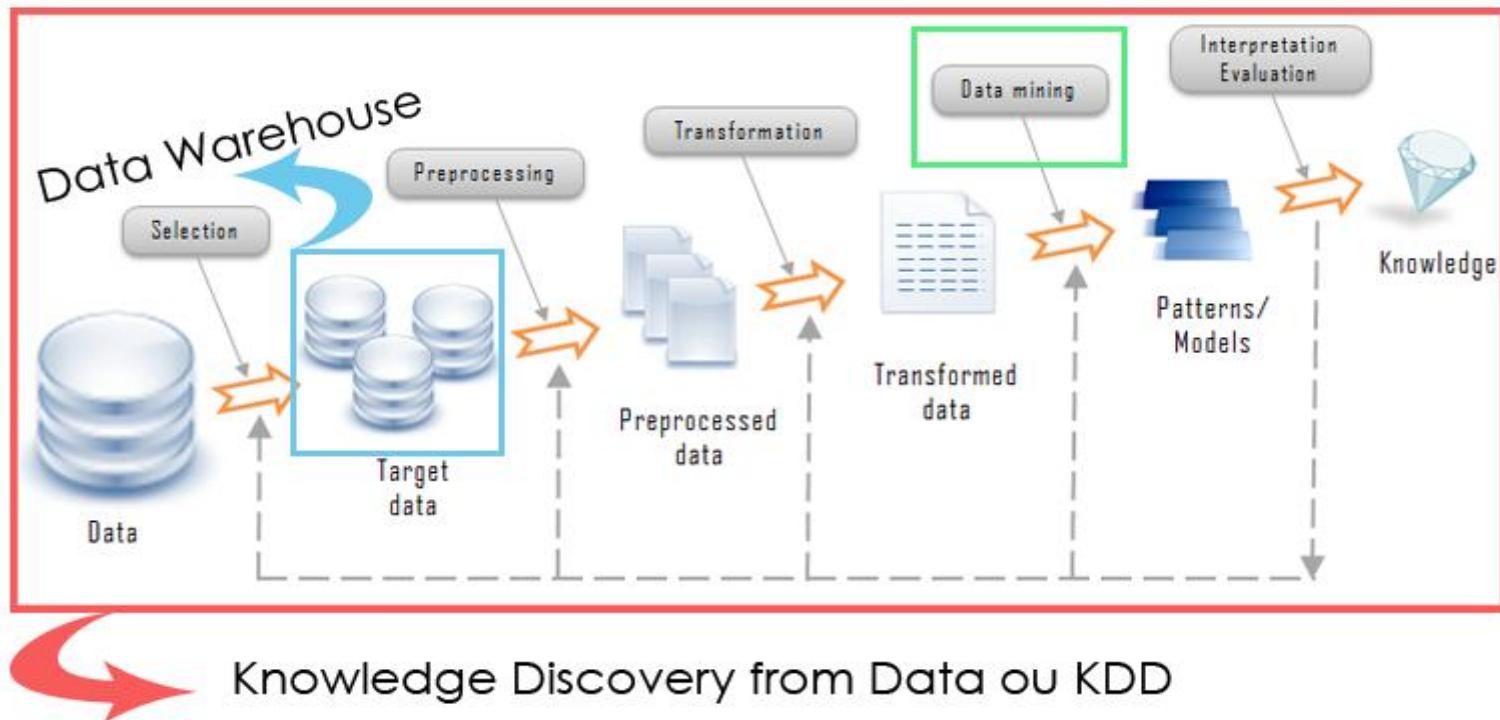
- Data Mining não é Data Warehouse



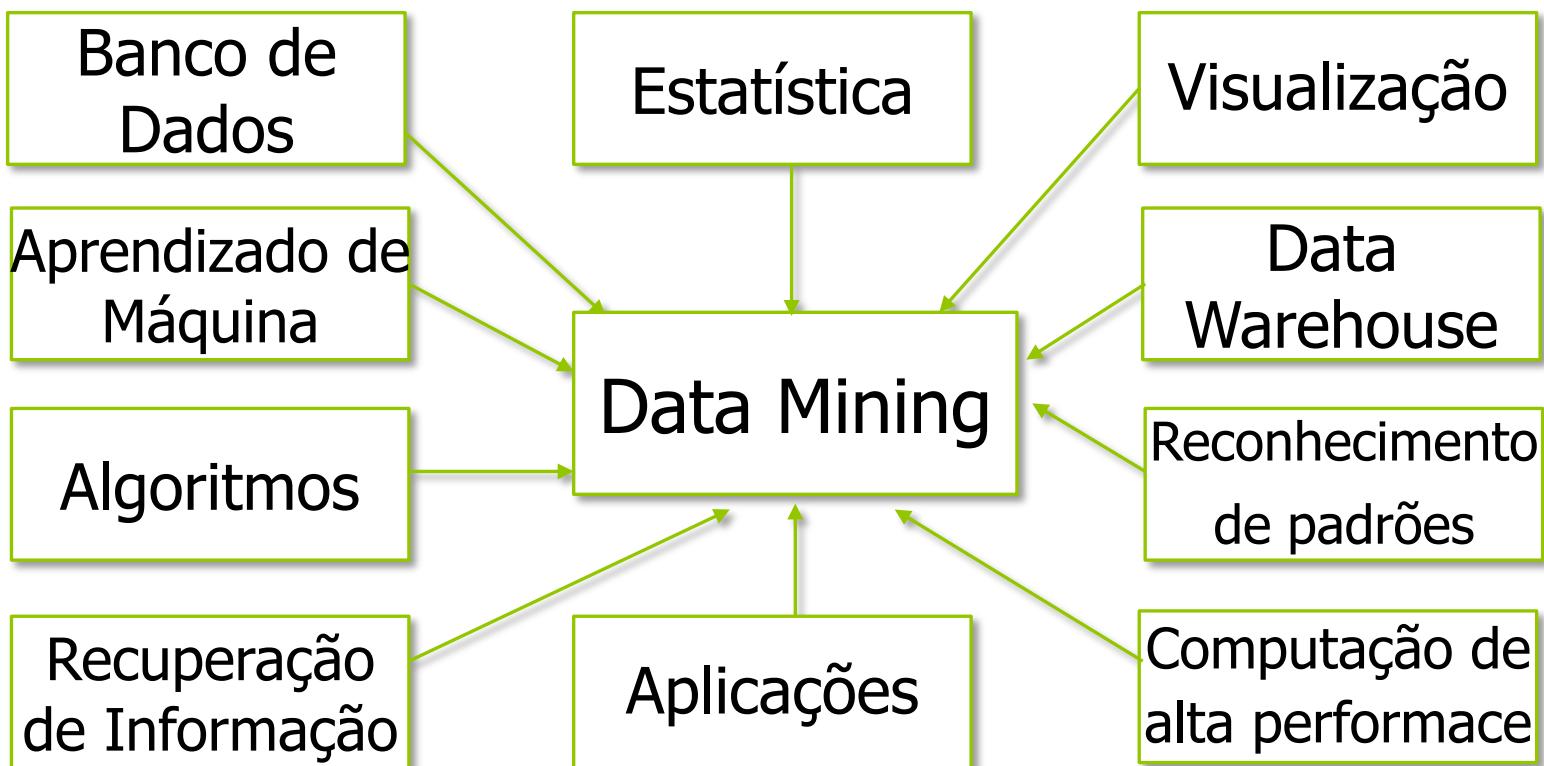
Knowledge Discovery from Data ou KDD

# O que é Data Mining?

- Data Mining é um passo da KDD que aplica algoritmos específicos para extrair padrões a partir de dados



# Quais técnicas são utilizadas?



# Porque utilizar Data Mining?

- Enorme quantidade de dados são coletadas diariamente
- Dificuldade dos humanos em visualizar e entender grande conjunto de dados
- Permite análise de dados automática

# Empresa “Um Pouco de Tudo”

- A Um Pouco de Tudo é uma grande empresa de eletrônicos com diversas filiais espalhadas pelo mundo
- Armazena uma grande quantidade de dados sobre filiais, empregados, clientes, produtos, transações de vendas...

# Quais métodos são utilizados para gerar padrões?

- Técnicas de Data Mining são divididas em:
  - Descrição de Classes/Conceitos
  - Mineração de padrões frequentes, associações e correlações
  - Classificação e Regressão para análise preditiva
  - Análise de agrupamento
  - Análise de outlier

# Quais métodos são utilizados para gerar padrões?

- Técnicas de Data Mining são divididas em:
  - Descrição de Classes/Conceitos
  - Mineração de padrões frequentes, associações e correlações
  - Classificação e Regressão para análise preditiva
  - Análise de agrupamento
  - Análise de outlier

# Descrição de Classes/Conceitos

- Associa dados a classes ou conceitos
  - Classes de itens a venda: computadores ou impressoras
  - Conceito de clientes: gastaMuito ou gastaPouco
- Derivados usando caracterização de dados e/ou discriminação de dados

# Descrição de Classes/Conceitos: Caracterização

- Características gerais de uma classe
- Um Pouco de Tudo: características de clientes que gastam mais de R\$ 5000 por ano

# Descrição de Classes/Conceitos: Caracterização

- Características gerais de uma classe
- Um Pouco de Tudo: características de clientes que gastam mais de R\$ 5000 por ano



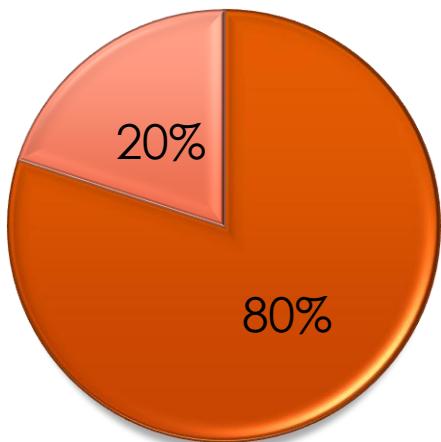
Clientes entre 40 e 50 anos, empregados e com alta taxa de crédito

# Descrição de Classes/Conceitos: Discriminação

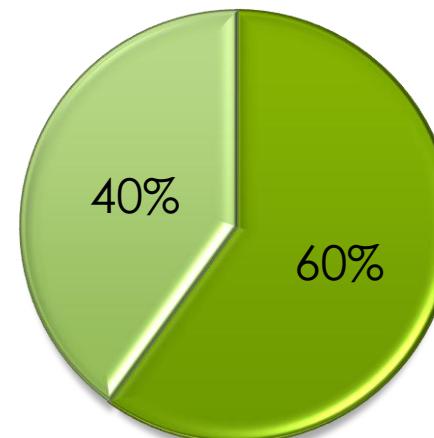
- Comparar características entre classes
- Um Pouco de Tudo: Clientes que compram regularmente X Clientes que raramente compram

# Descrição de Classes/Conceitos: Discriminação

- Um Pouco de Tudo: Clientes que compram regularmente X Clientes que raramente compram



■ 20 e 40 anos,  
ensino superior



■ Jovens ou  
idosos e sem  
ensino  
superior

# Quais métodos são utilizados para gerar padrões?

- Técnicas de Data Mining são divididas em:
  - Descrição de Classes/Conceitos
  - Mineração de padrões frequentes, associações e correlações
  - Classificação e Regressão para análise preditiva
  - Análise de agrupamento
  - Análise de outlier

# Padrões frequentes, associações e correlações

- Padrões frequentes gera associações e correlações entre dados
- Um Pouco de Tudo: Quais itens são frequentemente comprados juntos?

# Padrões frequentes, associações e correlações

- Padrões frequentes gera associações e correlações entre dados
- Um Pouco de Tudo: Quais itens são frequentemente comprados juntos?



Compra (Cliente, PC) => Compra (Cliente, **Software**) [suporte: **25%** confiança: **50%**]

# Padrões frequentes, associações e correlações

- Um Pouco de Tudo: Quais itens são frequentemente comprados juntos?



Compra (Cliente, PC) => Compra (Cliente, **Software**) [suporte: **25%** confiança: **50%**]

|             |                     |
|-------------|---------------------|
| Transação 1 | PC, DVD, Software   |
| Transação 2 | DVD, Cartão Memória |
| Transação 3 | PC, Cartão Memória  |
| Transação 4 | Televisão, Som      |

# Padrões frequentes, associações e correlações

- Um Pouco de Tudo: Quais itens são frequentemente comprados juntos?



Compra (Cliente, PC) => Compra (Cliente, **Software**) [**suporte: 25%** confiança: **50%**]

|             |                     |
|-------------|---------------------|
| Transação 1 | PC, DVD, Software   |
| Transação 2 | DVD, Cartão Memória |
| Transação 3 | PC, Cartão Memória  |
| Transação 4 | Televisão, Som      |

# Padrões frequentes, associações e correlações

- Um Pouco de Tudo: Quais itens são frequentemente comprados juntos?



Compra (Cliente, PC) => Compra (Cliente, **Software**) [suporte: **25%** confiança: **50%**]

|                    |                           |
|--------------------|---------------------------|
| <b>Transação 1</b> | <b>PC, DVD, Software</b>  |
| Transação 2        | DVD, Cartão Memória       |
| <b>Transação 3</b> | <b>PC, Cartão Memória</b> |
| Transação 4        | Televisão, Som            |

# Padrões frequentes, associações e correlações

- Padrões frequentes gera associações e correlações entre dados
- Um Pouco de Tudo: Quais itens são frequentemente comprados juntos?



Compra (Cliente, PC) => Compra (Cliente, **CD**) [suporte: **0.3%** confiança: **5%**]

# Padrões frequentes, associações e correlações

- Padrões frequentes gera associações e correlações entre dados
- Um Pouco de Tudo: Quais itens são frequentemente comprados juntos?

Compra (Cliente, PC) => Compra (Cliente, **CD**) [suporte: 0,2%, confiança: 5%]



# Exercício 1

- Cite 2 padrões frequentes que poderiam ser minerados considerando o banco de dados abaixo.

|             |   |
|-------------|---|
| Transação 1 | Pão, leite, queijo, presunto, desodorante, feijão |
| Transação 2 | Achocolatado, pão, leite                          |
| Transação 3 | Cebola, laranja, salsa, manga                     |
| Transação 4 | Carne, presunto, ovos, queijo, pão                |
| Transação 5 | Chocolate, pipoca, refrigerante, leite            |
| Transação 6 | Caneta, bala, fralda, queijo, leite, pão          |

# Quais métodos são utilizados para gerar padrões?

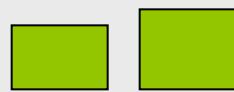
- Técnicas de Data Mining são divididas em:
  - Descrição de Classes/Conceitos
  - Mineração de padrões frequentes, associações e correlações
  - Classificação e Regressão para análise preditiva
  - Análise de agrupamento
  - Análise de outlier

# Classificação e Regressão para análise preditiva

- Classificação: baseada na análise de dados de classes conhecidas

# Pigeon Problem 1 (extraído de Eamon Keogh)

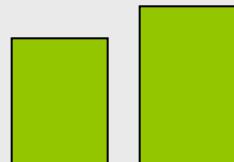
Examples of class A



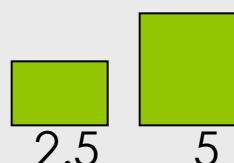
3      4



1.5      5

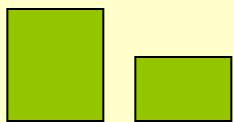


6      8

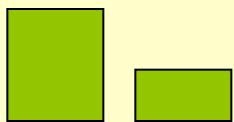


2.5      5

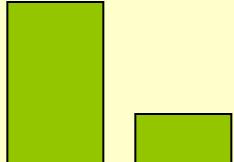
Examples of class B



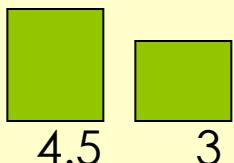
5      2.5



5      2



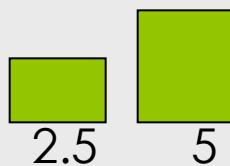
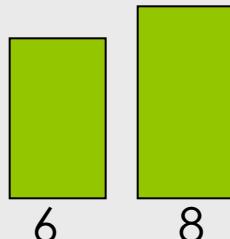
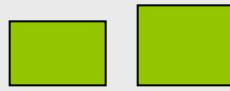
8      3



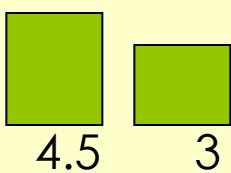
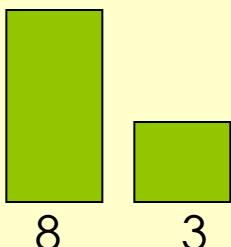
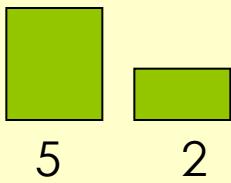
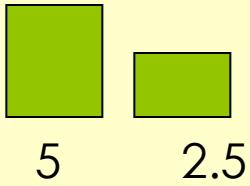
4.5      3

# Pigeon Problem 1

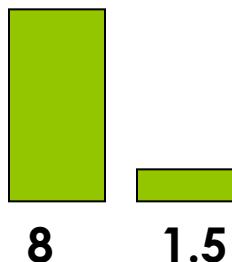
Examples of class A



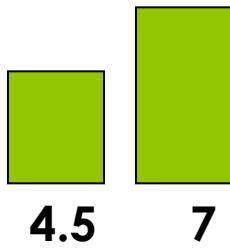
Examples of class B



What class is this object?

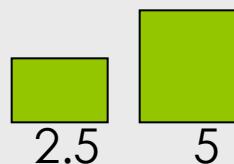
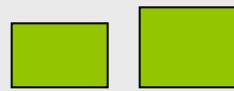


What about this one,  
A or B?

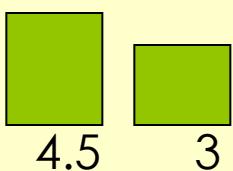
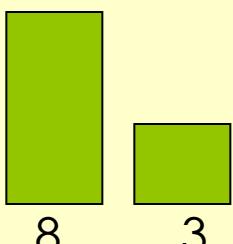
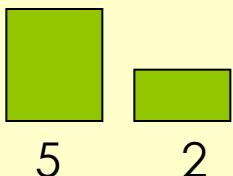
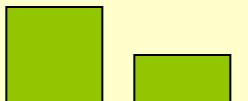


# Pigeon Problem 1

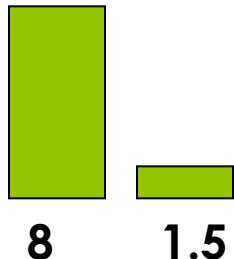
Examples of class A



Examples of class B



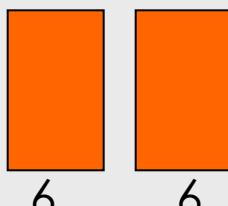
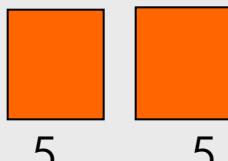
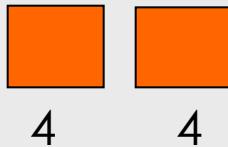
This is a B!



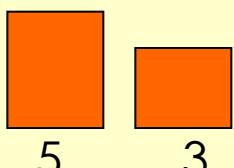
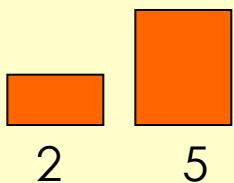
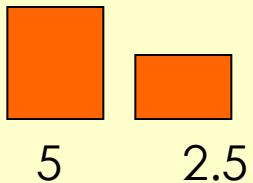
Here is the rule.  
If the left bar is  
smaller than the  
right bar, it is an A,  
otherwise it is a B.

# Pigeon Problem 2

Examples of  
class A



Examples of  
class B



Oh! This ones hard!

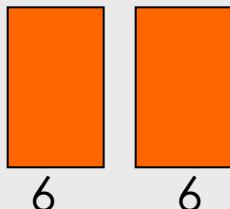
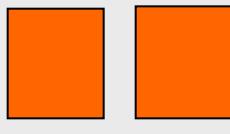
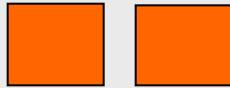


Even I know this one

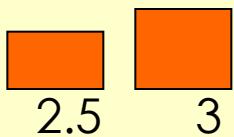
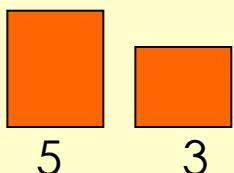
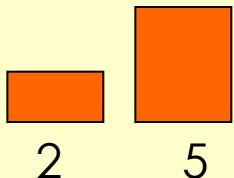
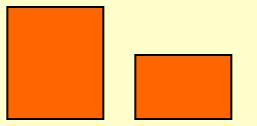


# Pigeon Problem 2

Examples of class A

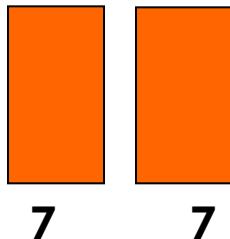


Examples of class B



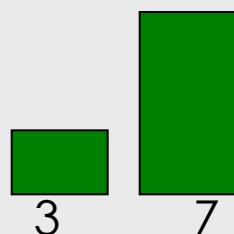
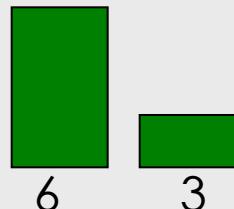
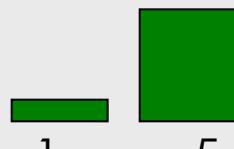
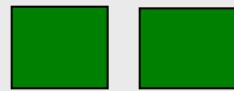
The rule is as follows, if the two bars are equal sizes, it is an **A**. Otherwise it is a **B**.

So this one is an **A**.

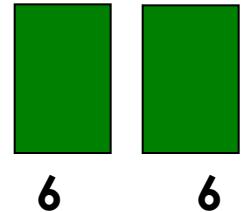
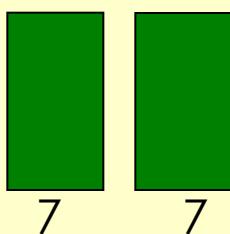
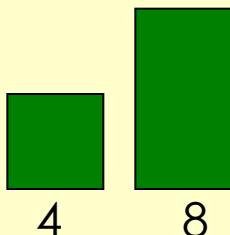
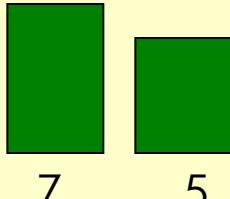
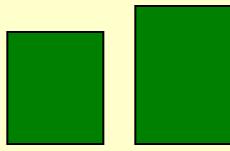


# Pigeon Problem 3

Examples of  
class A



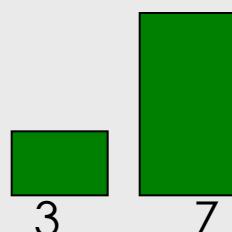
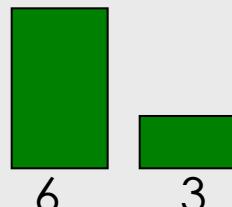
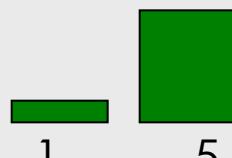
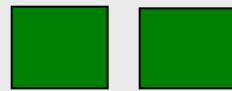
Examples of  
class B



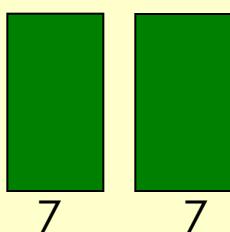
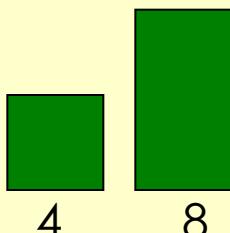
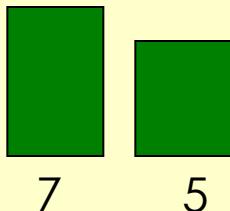
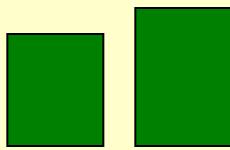
This one is really hard!  
What is this, A or B?

# Pigeon Problem 3

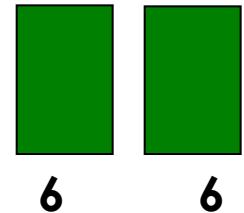
Examples of class A



Examples of class B



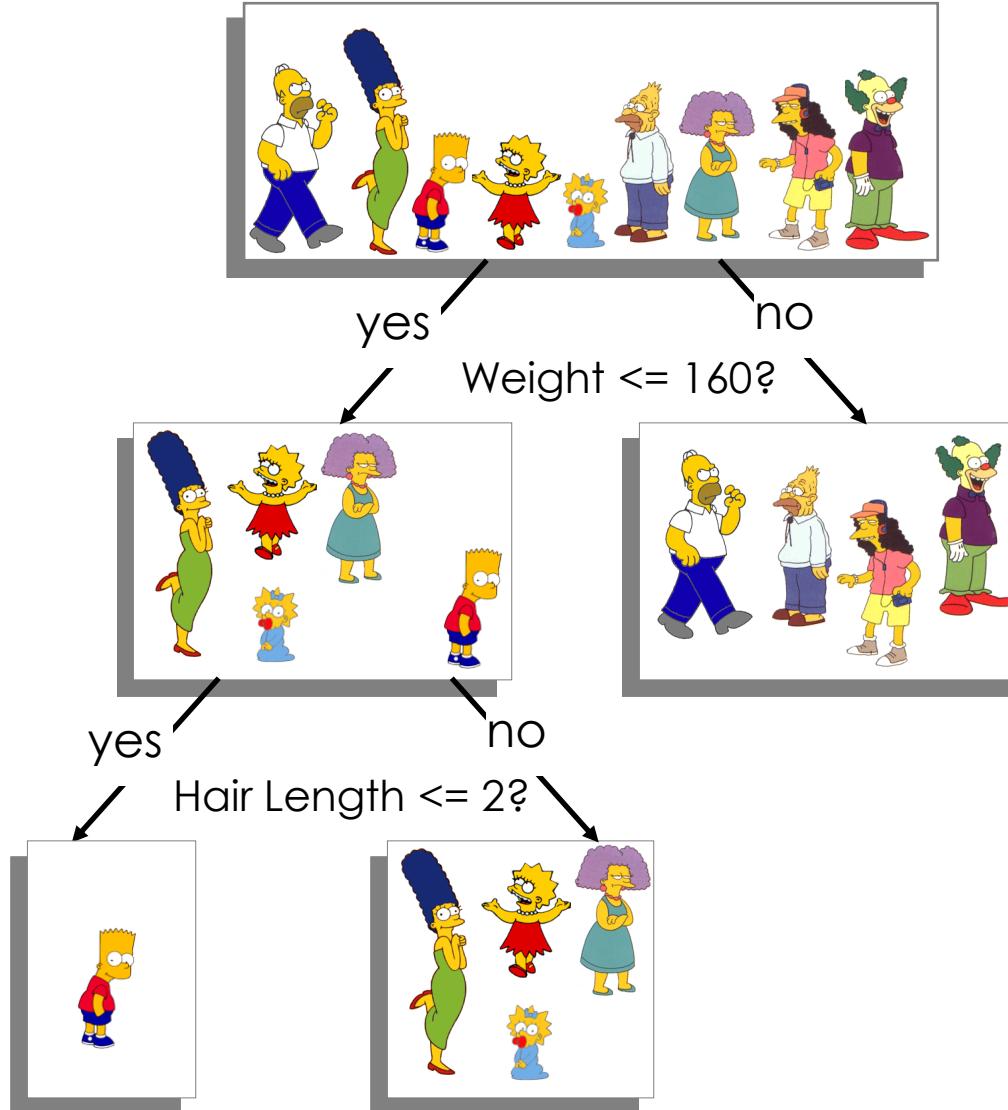
It is a B!



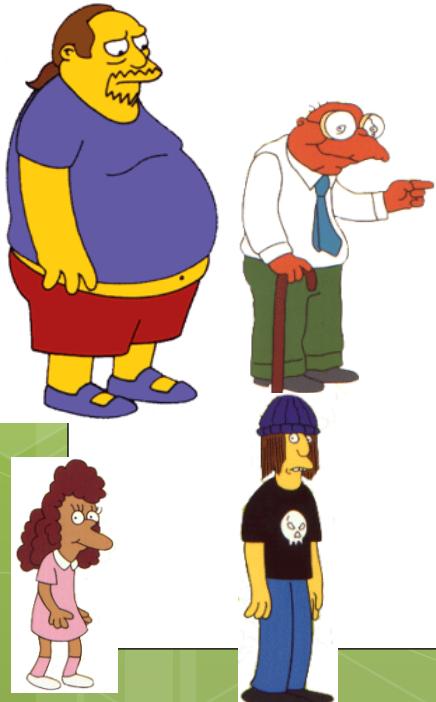
The rule is as follows, if the square of the sum of the two bars is less than or equal to 100, it is an A. Otherwise it is a B.

| Person   | Hair Length | Weight | Age | Class |
|--|-------------|--------|-----|-------|
|  Homer    | 0"          | 250    | 36  | M     |
|  Marge    | 10"         | 150    | 34  | F     |
|  Bart     | 2"          | 90     | 10  | M     |
|  Lisa     | 6"          | 78     | 8   | F     |
|  Maggie   | 4"          | 20     | 1   | F     |
|  Abe      | 1"          | 170    | 70  | M     |
|  Selma    | 8"          | 160    | 41  | F     |
|  Otto   | 10"         | 180    | 38  | M     |
|  Krusty | 6"          | 200    | 45  | M     |

|   |       |    |     |    |   |
|---|-------|----|-----|----|---|
|  | Comic | 8" | 290 | 38 | ? |
|---|-------|----|-----|----|---|



How would  
these people  
be classified?



**Weight  $\leq$  160?**

yes

no

**Hair Length  $\leq$  2?**

yes

no

**Male**

**Male**

**Female**

# Classificação e Regressão para análise preditiva

- Um Pouco de Tudo: Classificar o resultado de um item em promoção em **BOM** ou **RUIM**

# Classificação e Regressão para análise preditiva

- Um Pouco de Tudo: Classificar o resultado de um item em promoção em **BOM** ou **RUIM**



## Desconto, marca

20%, DELL  
50%, ITAUTEC  
30%, DELL  
21%, ITAUTEC  
10%, DELL  
15%, DELL

19%, ITAUTEC



## Desconto, marca

10%, ITAUTEC  
15%, ITAUTEC  
5%, ITAUTEC  
20%, ITAUTEC

# Classificação e Regressão para análise preditiva

- Um Pouco de Tudo: Classificar o resultado de um item em promoção em **BOM** ou **RUIM**



**Desconto, marca**

20%, DELL  
50%, ITAUTEC  
30%, DELL  
21%, ITAUTEC  
10%, DELL  
15%, DELL

19%, ITAUTEC

**Padrão:**  
**Se desconto>20%**  
**BOM**  
**Senão Se marca=DELL**  
**BOM**  
**Senão RUIM**

**Desconto, marca**

10%, ITAUTEC  
15%, ITAUTEC  
5%, ITAUTEC  
20%, ITAUTEC

# Classificação e Regressão para análise preditiva

- Um Pouco de Tudo: Classificar o resultado de um item em promoção em BOM ou RUIM



19%, ITAUTEC →



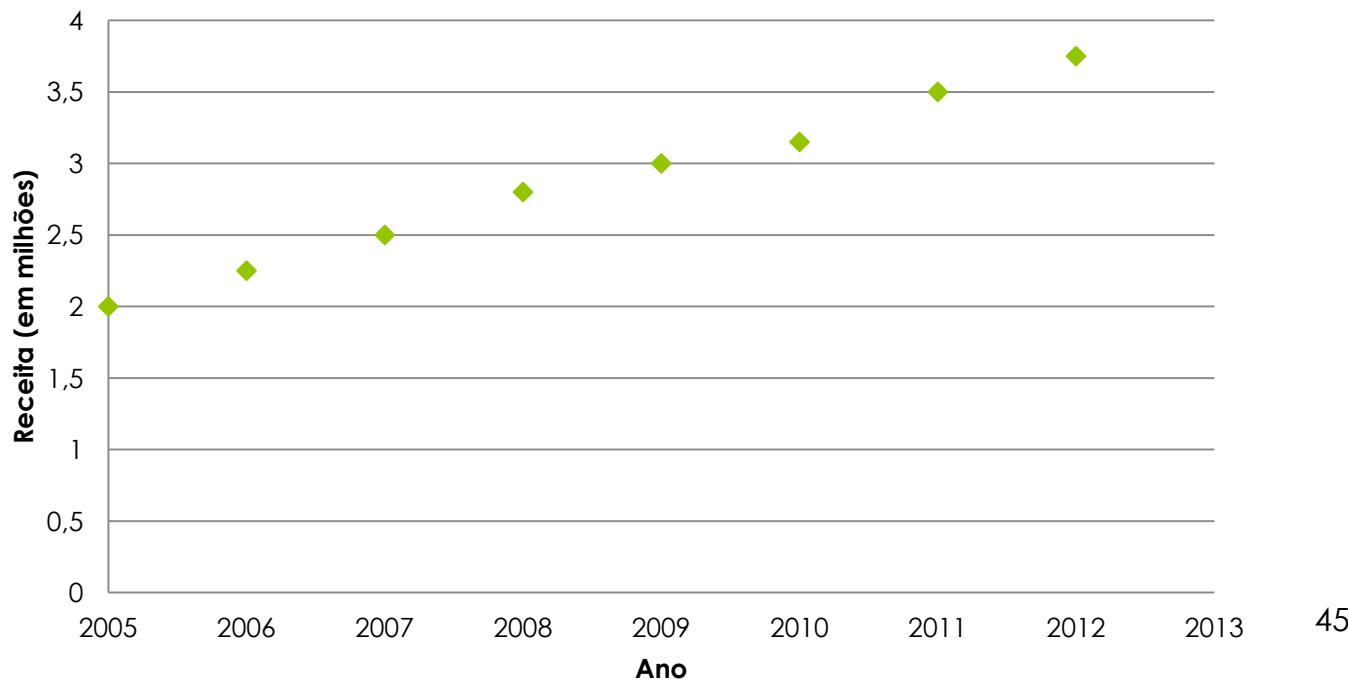
Padrão:  
Se desconto>20%  
BOM  
Senão Se marca=DELL  
BOM  
Senão RUIM

# Classificação e Regressão para análise preditiva

- Regressão: prever valores em falta ou não disponíveis
- Um Pouco de Tudo: Prever a receita de um item com base em anos anteriores

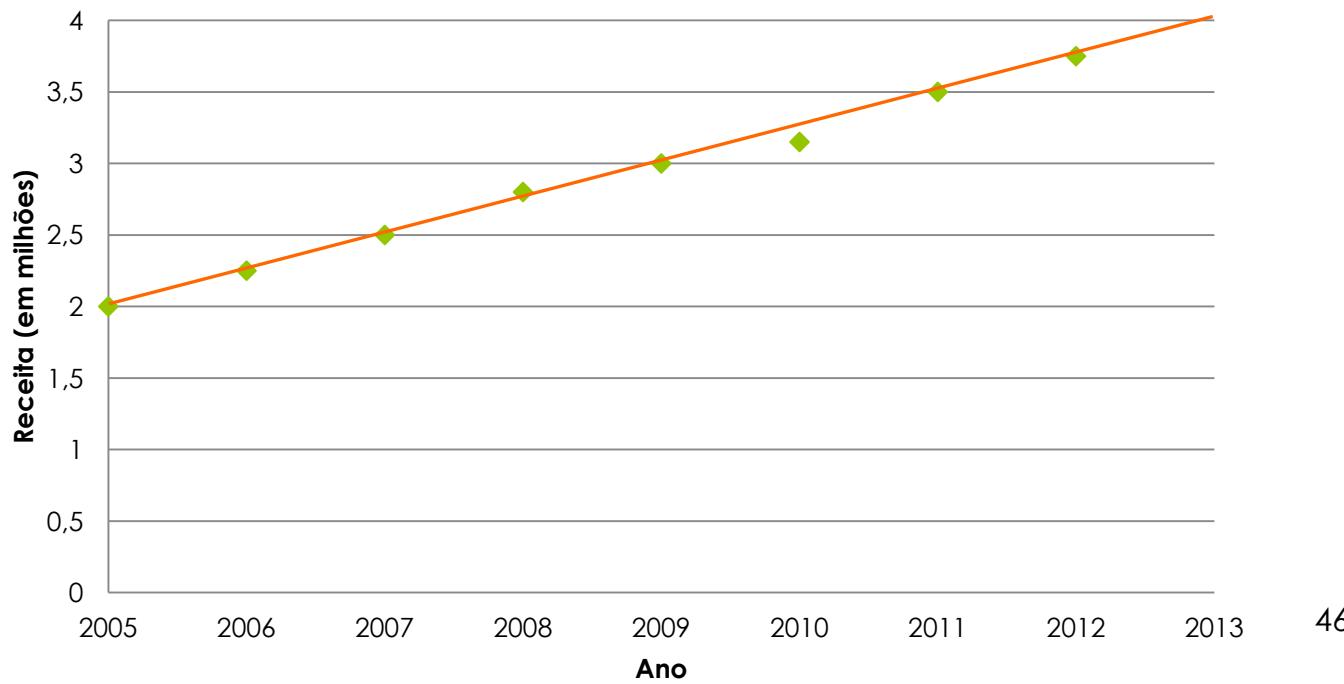
# Classificação e Regressão para análise preditiva

- Um Pouco de Tudo: Prever a receita de um item com base em anos anteriores



# Classificação e Regressão para análise preditiva

- Um Pouco de Tudo: Prever a receita de um item com base em anos anteriores



# Quais métodos são utilizados para gerar padrões?

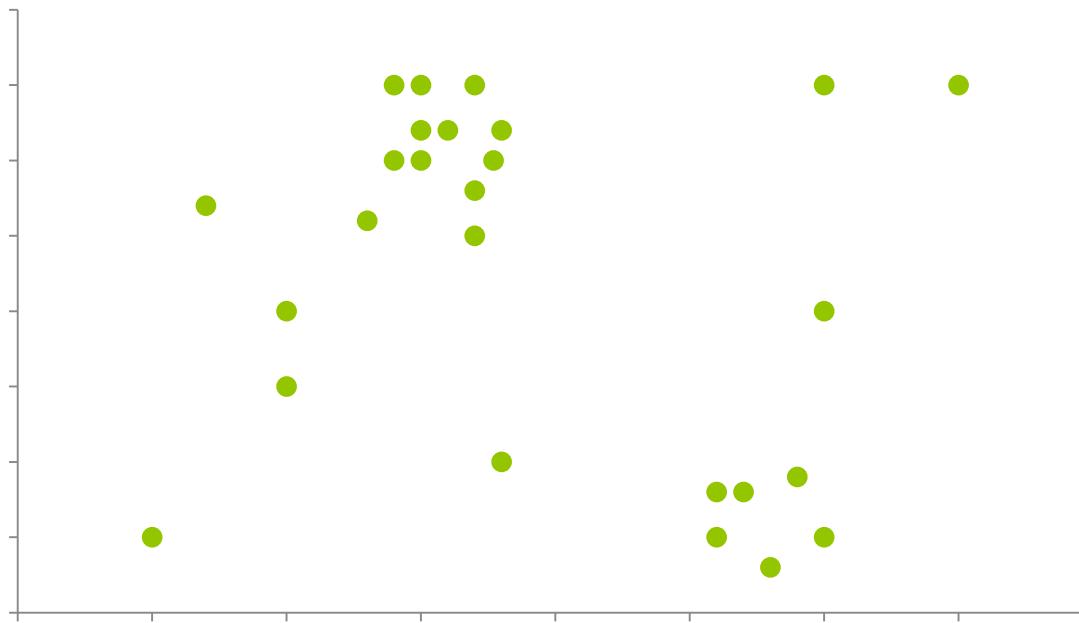
- Técnicas de Data Mining são divididas em:
  - Descrição de Classes/Conceitos
  - Mineração de padrões frequentes, associações e correlações
  - Classificação e Regressão para análise preditiva
  - Análise de agrupamento
  - Análise de outlier

# Análise de Agrupamento

- Analisa o conjunto de dados sem conhecer as classes que pertencem
- Um Pouco de Tudo: Agrupar os clientes de acordo com seu endereço

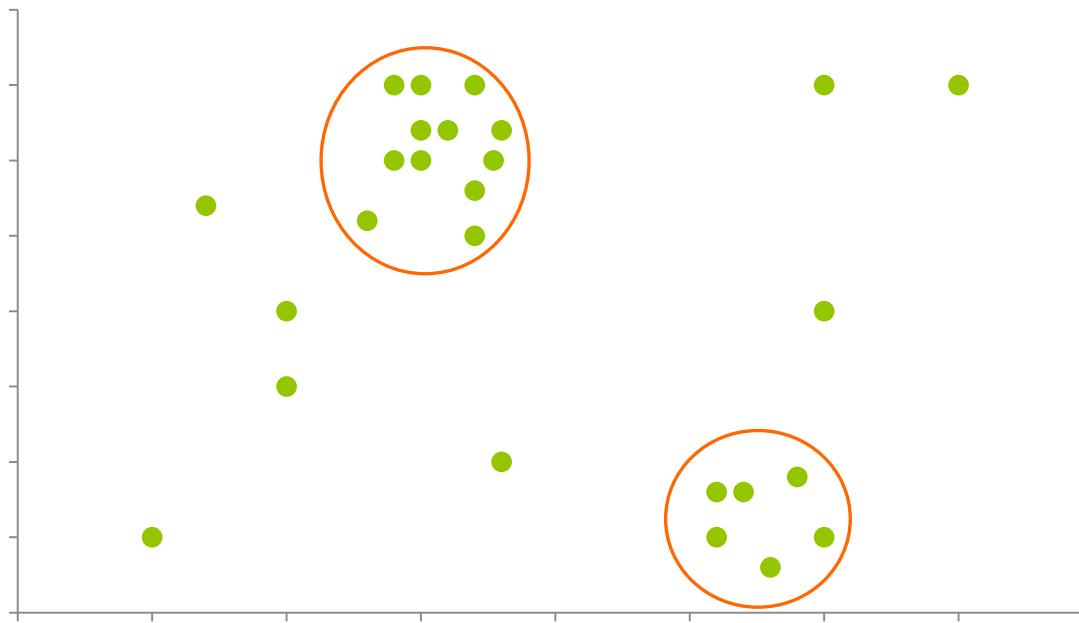
# Análise de Agrupamento

- Um Pouco de Tudo: Agrupar os clientes de acordo com seu endereço



# Análise de Agrupamento

- Um Pouco de Tudo: Agrupar os clientes de acordo com seu endereço



# Quais métodos são utilizados para gerar padrões?

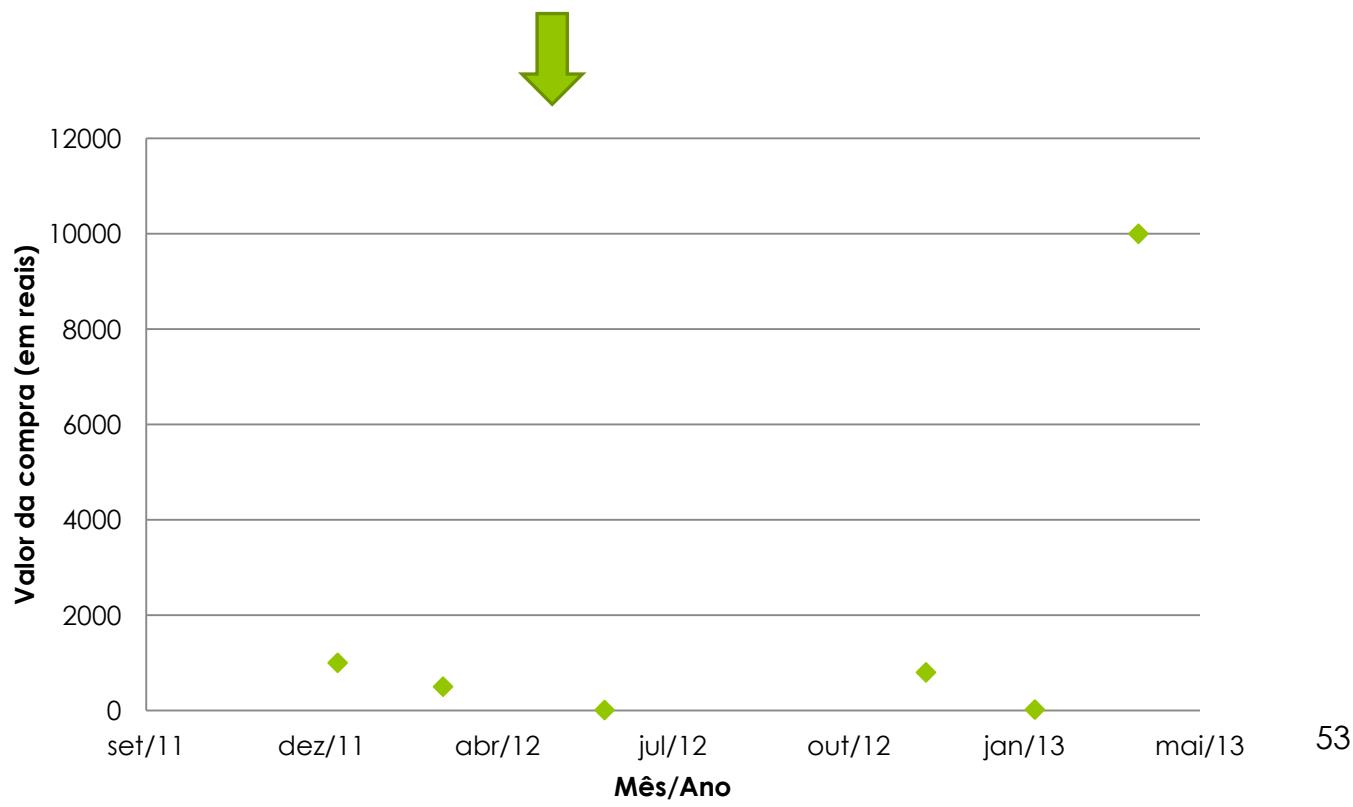
- Técnicas de Data Mining são divididas em:
  - Descrição de Classes/Conceitos
  - Mineração de padrões frequentes, associações e correlações
  - Classificação e Regressão para análise preditiva
  - Análise de agrupamento
  - Análise de outlier

# Análise de Outlier

- Analisa dados com comportamento muito diferente dos demais dados
- Um Pouco de Tudo: Detectar fraudes no uso do cartão de crédito

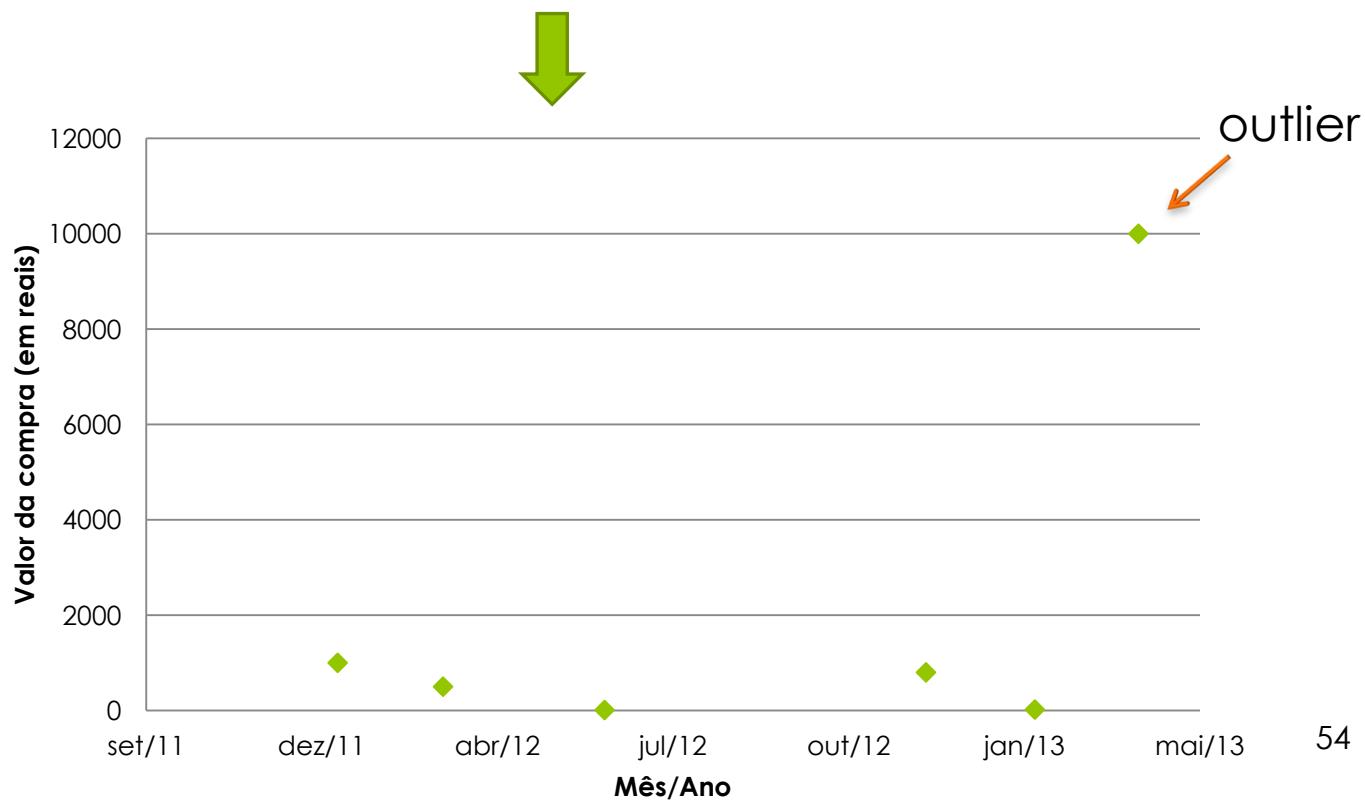
# Análise de Outlier

- Um Pouco de Tudo: Detectar fraudes no uso do cartão de crédito



# Análise de Outlier

- Um Pouco de Tudo: Detectar fraudes no uso do cartão de crédito



# Todos os padrões são interessantes?



- Não!
- Milhões de padrões podem ser gerados e pequena fração de padrões interessam ao usuário
- Padrão interessante:
  - Facilmente compreendido por humanos
  - Válido com um determinado grau de certeza
  - Potencialmente útil
  - Novo
  - OU
  - Valida a hipótese do usuário

# Exercício 2

- Dentre os conceitos de Data Mining apresentados, quais conceitos você utilizaria no banco de dados da sua rede social? Justifique.

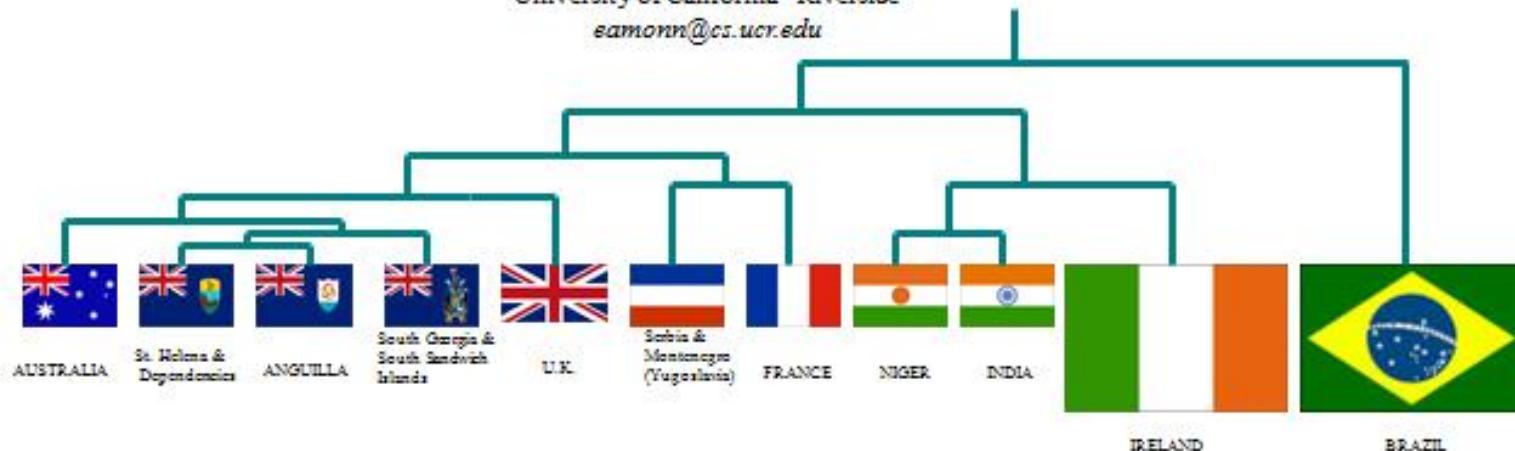


# A Gentle Introduction to Machine Learning and Data Mining for the Database Community

**Dr Eamonn Keogh**

University of California - Riverside

[samonn@cs.ucr.edu](mailto:samonn@cs.ucr.edu)



# Database vs. Data Mining

- **Query**

- Well defined
- SQL

- **Output**

- Subset of database

- **Field**

- Mature

- **Query**

- Poorly defined
- No precise query language

- **Output**

- Not a subset of database

- **Field**

- Maturing

# Query Examples

## Database

- Find all customers that live in Boa Vista
- Find all customers that use Mastercard
- Find all customers that missed one payment

## Data mining

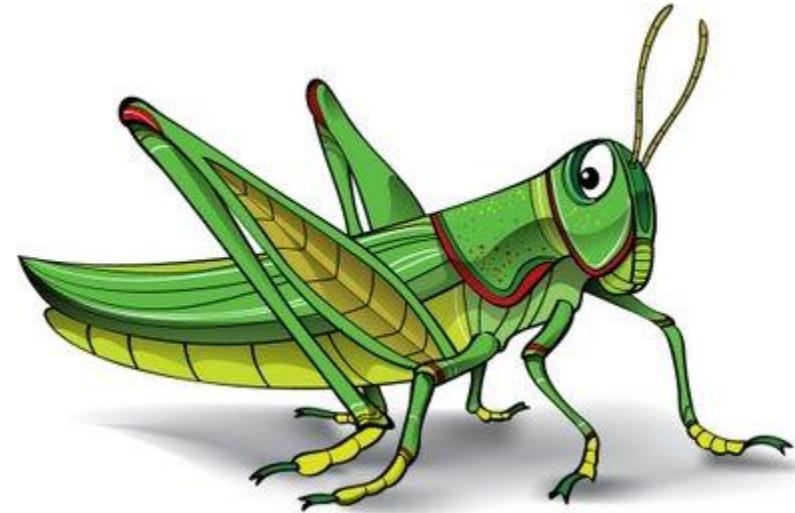
- Find all customers that are likely to miss one payment (**Classification**)
- Group all customers with simpler buying habits (**Clustering**)
- List all items that are frequently purchased with bicycles (**Association rules**)
- Find any “unusual” customers (**Outlier detection, anomaly discovery**)

# Why is Data Mining Hard?

- Scalability
- Heterogeneous and Complex Data
- Data Ownership and Distribution
- Non-traditional Analysis
- Privacy issues

# Data Mining x Sociedade

- Qual o impacto do data mining na sociedade?
  - Violacão de privacidade, direitos autorais
- Data mining ajuda em pesquisas científicas, gerenciamento empresarial
  - Divulgação imprópria de dados, violacão de privacidade
- Data mining invisível



# Aplicações

# Em empresas

- Diversas empresas utilizam data mining para marketing, investimento, detecção de fraude...
- Google, Facebook, Walmart, Visa, Mastercard...

# Caso Target

- Segunda maior rede varejista dos Estados Unidos
- “Aumentou alguns bilhões de dólares no seu faturamento anual, apenas criando estratégias de venda com base nas informações extraídas da mineração de dados.”
- A Target sabia que uma adolescente estava grávida antes mesmo dos pais dela

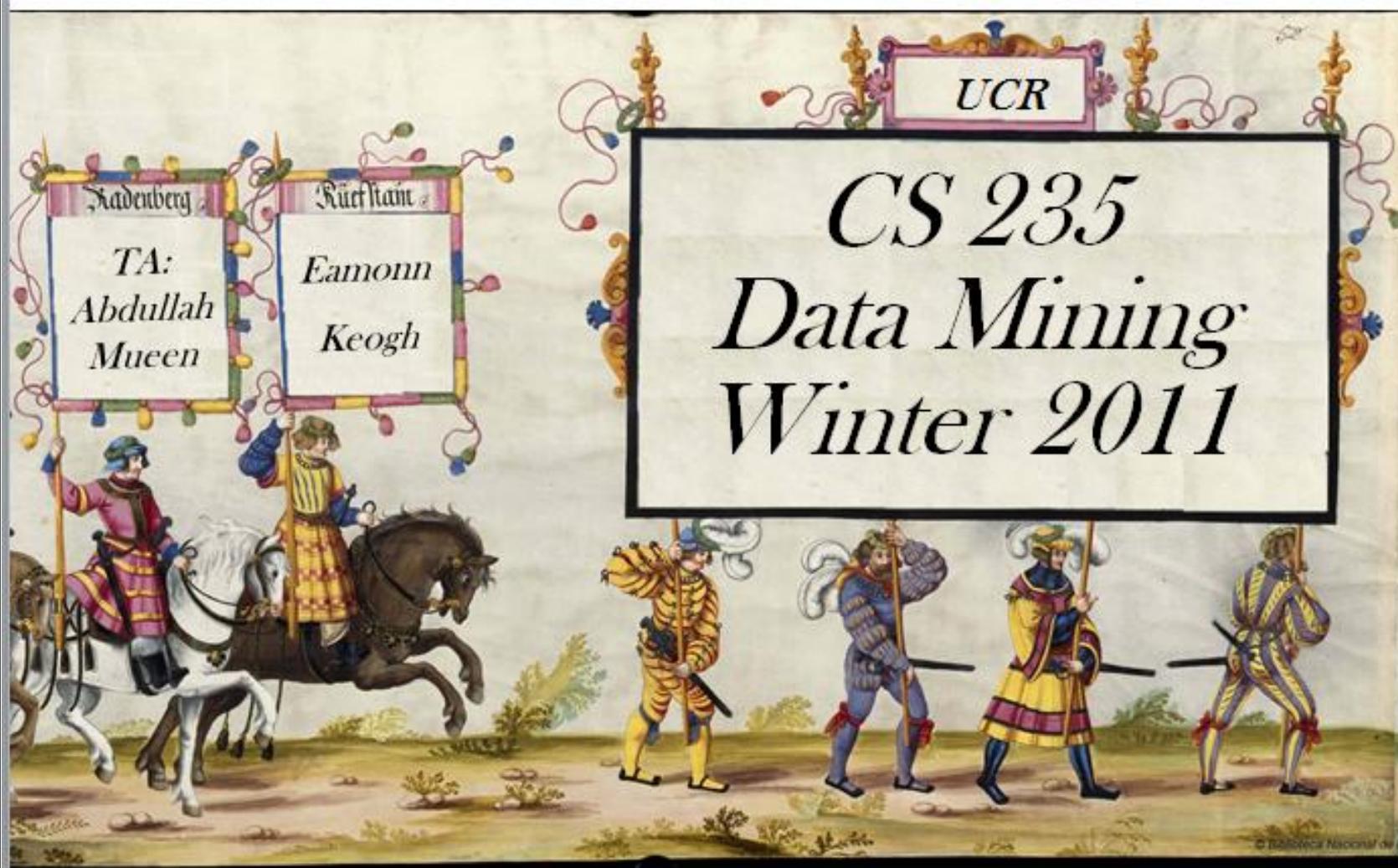
# Caso Target

- “Conforme o computador analisava os dados, ele foi capaz de identificar cerca de 25 produtos que, quando analisados em conjunto, lhe permitiram atribuir a cada cliente uma pontuação de “previsão de gravidez”. Mais importante, ele também poderia estimar a data do parto para dentro de um pequeno intervalo de tempo, assim a Target poderia enviar cupons programados para estágios muito específicos de sua gravidez.”

Fonte: <http://tecnoblog.net/151635/potencial-whatsapp-mineracao-de-dados/>

# Em pesquisas

- Eamon Keogh
  - Mineração de séries temporais
  - Classificação de insetos, folhas....
  - <http://www.cs.ucr.edu/~eamonn/>



UCR

# CS 235

## Data Mining

### Winter 2011

Stadenberg

Rüefstätt

TA:  
Abdullah  
Mueen

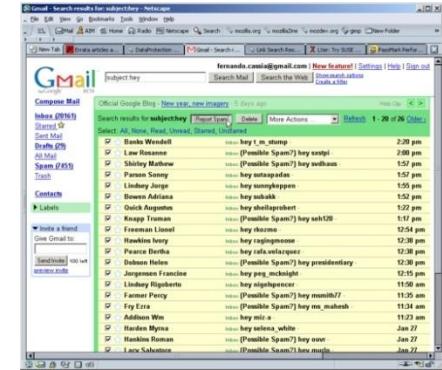
Eamonn  
Keogh

© Biblioteca Nacional de E

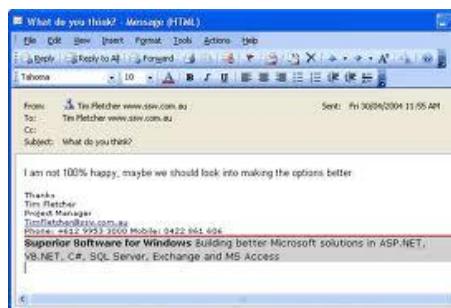
# The Classification Problem

Given a collection of annotated data...

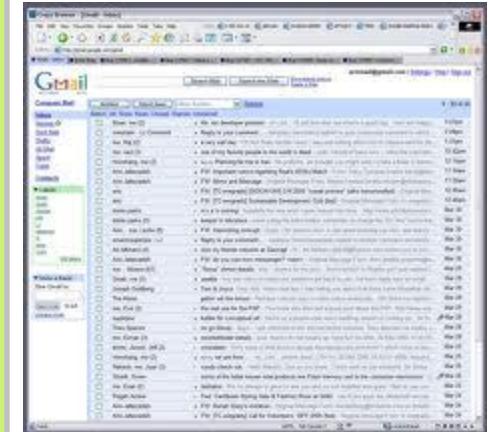
spam



email



Spam or email?



# The Classification Problem

Given a collection of annotated data...



Spanish or Polish?

Spanish



Polish



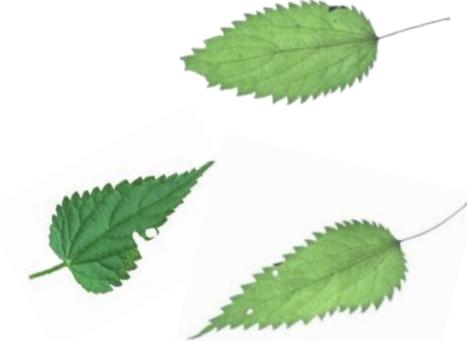
# The Classification Problem

Given a collection of annotated data...

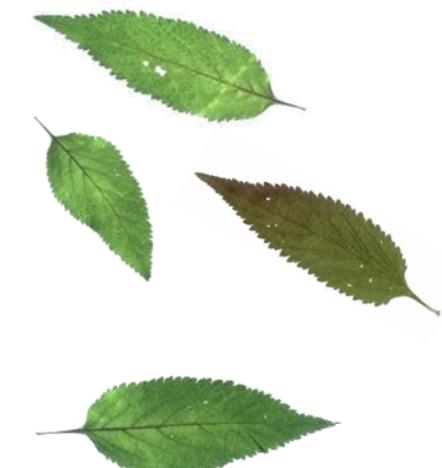


**Stinging Nettle** or **False Nettle?**

**Stinging  
Nettle**



**False Nettle**



# The Classification Problem

Given a collection of annotated  
data...

Tsotras

Greek or Irish?

**Greek**

Gunopoulos

Papadopoulos

Kollios

Dardanos

**Irish**

Keogh

Gough

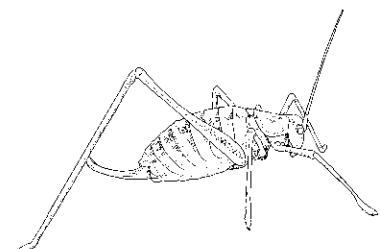
Greenhaugh

Hadleigh

# The Classification Problem (informal definition)

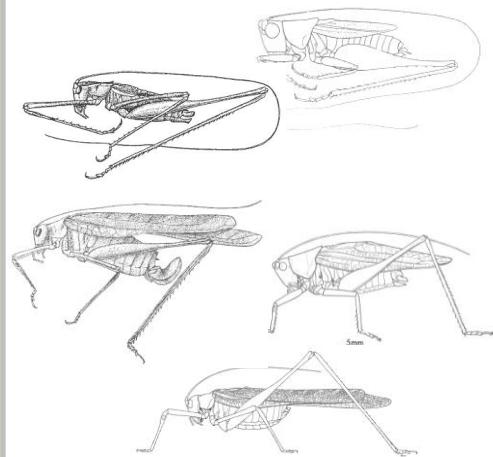
Given a collection of annotated data. In this case 5 instances

**Katydid**s of and five of  
**Grasshoppers**, decide what  
type of insect the unlabeled  
example is.

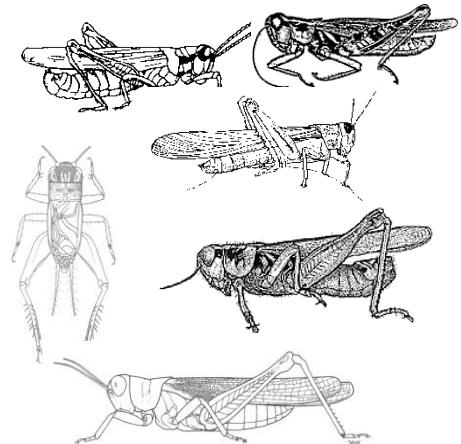


**Katydid** or **Grasshopper**?

## Katydid



## Grasshoppers



For any domain of interest, we can measure features

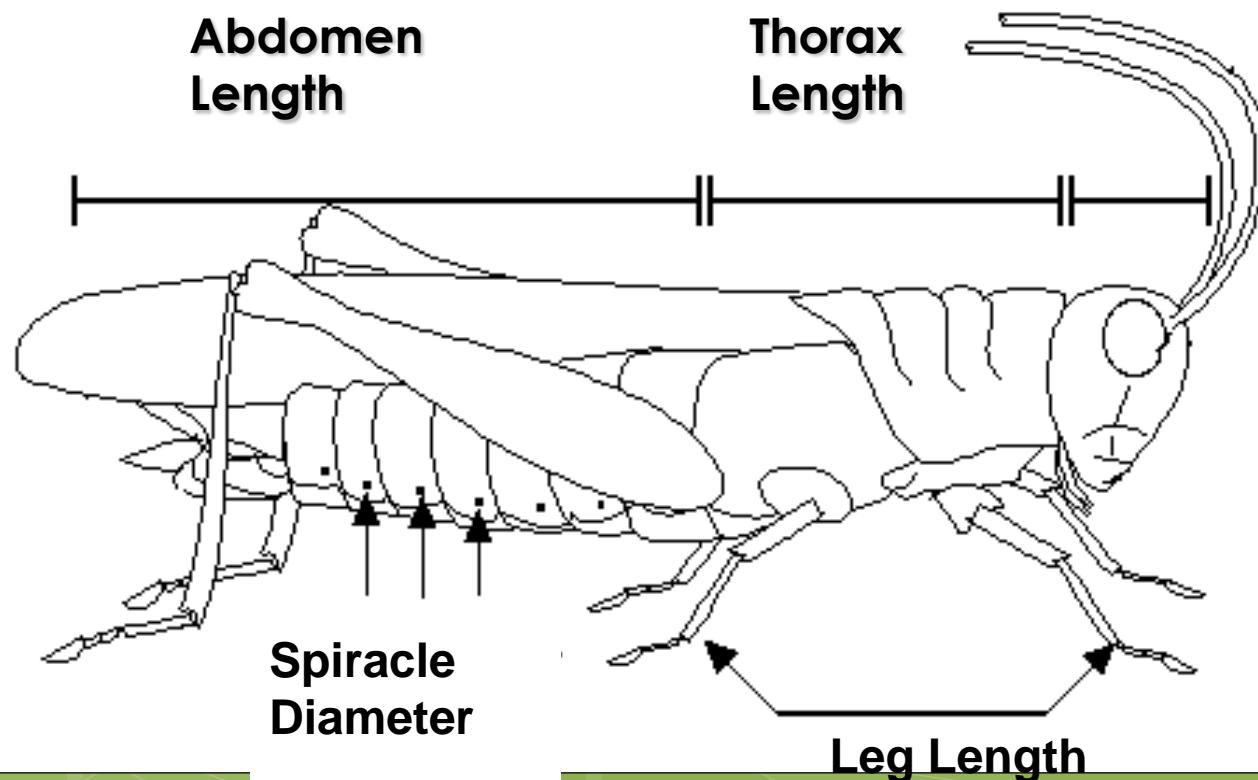
**Color {Green, Brown, Gray, Other}**

**Has Wings?**

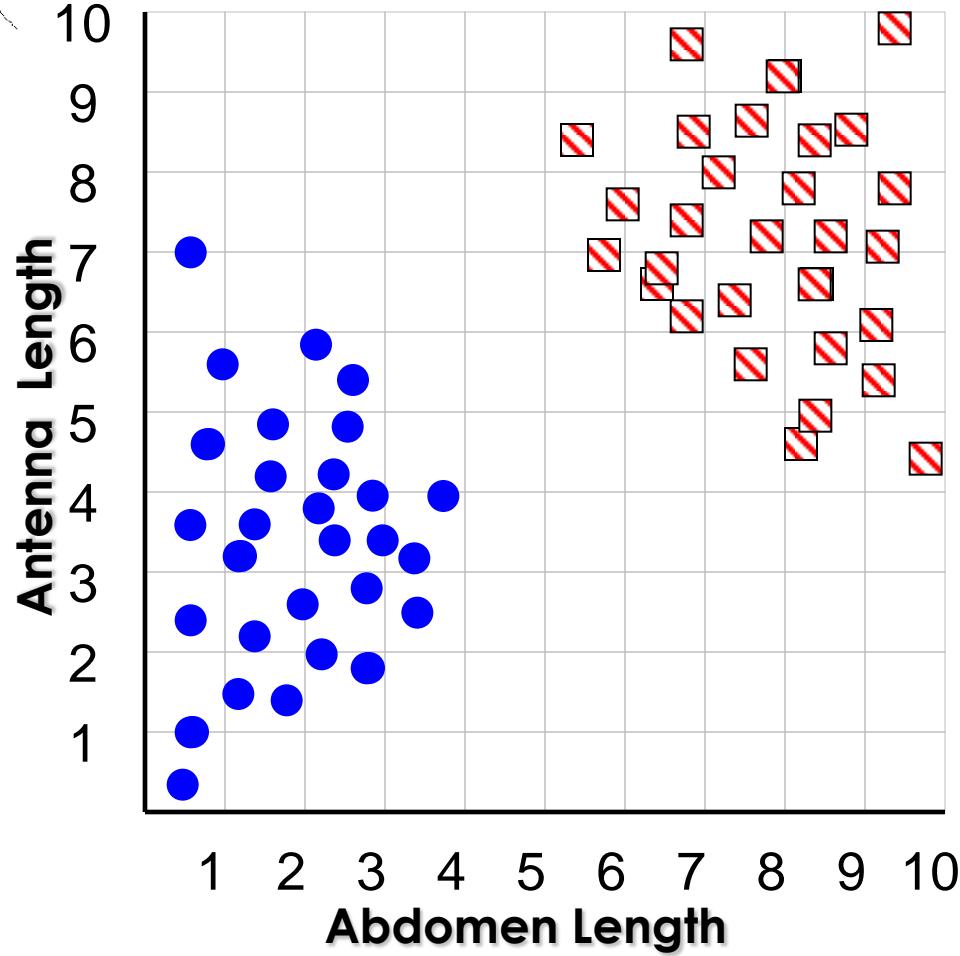
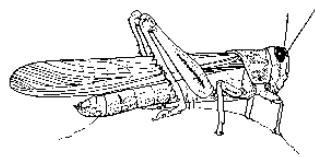
**Abdomen Length**

**Thorax Length**

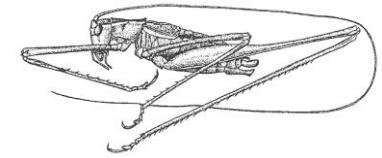
**Antennae Length**

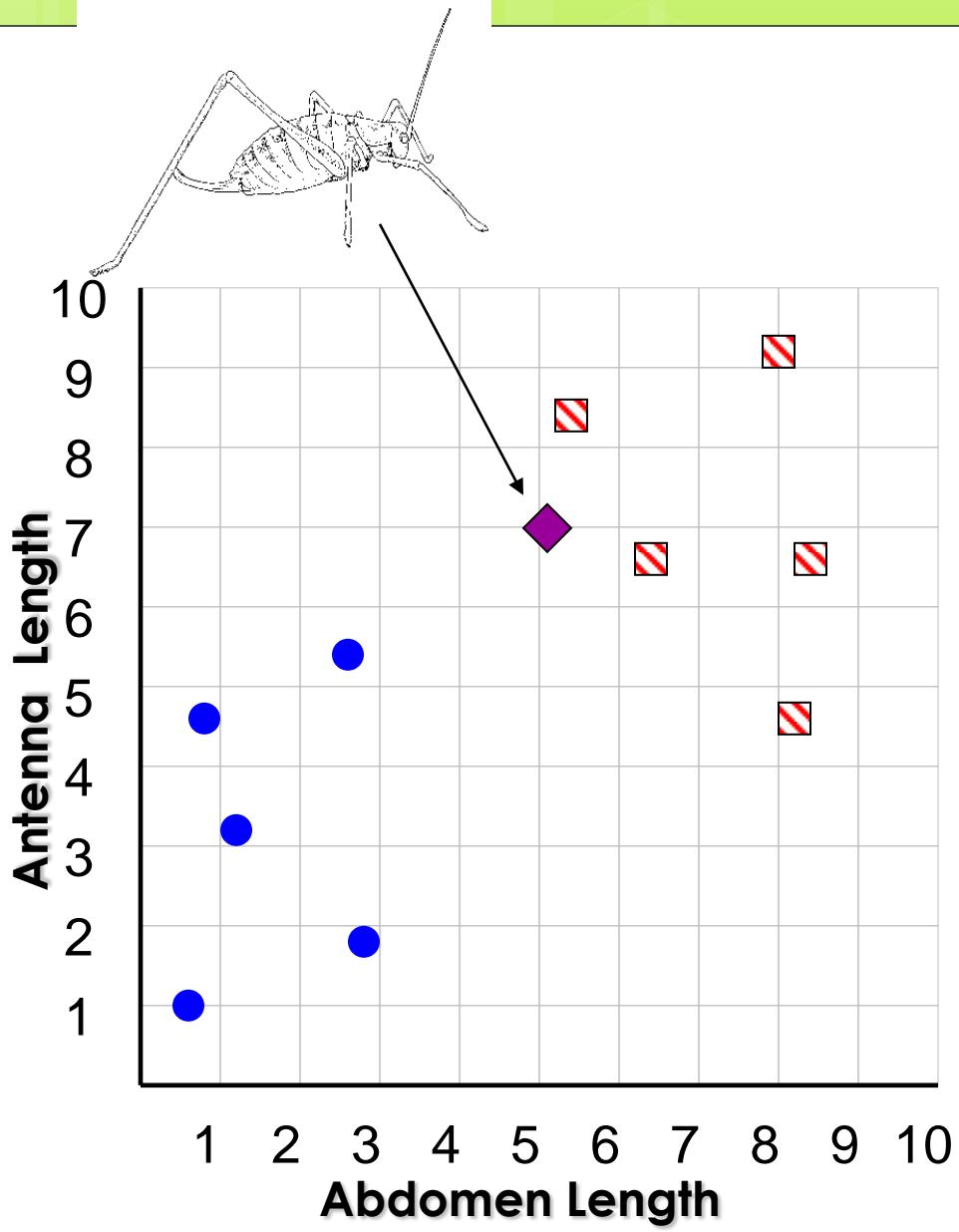


# Grasshoppers



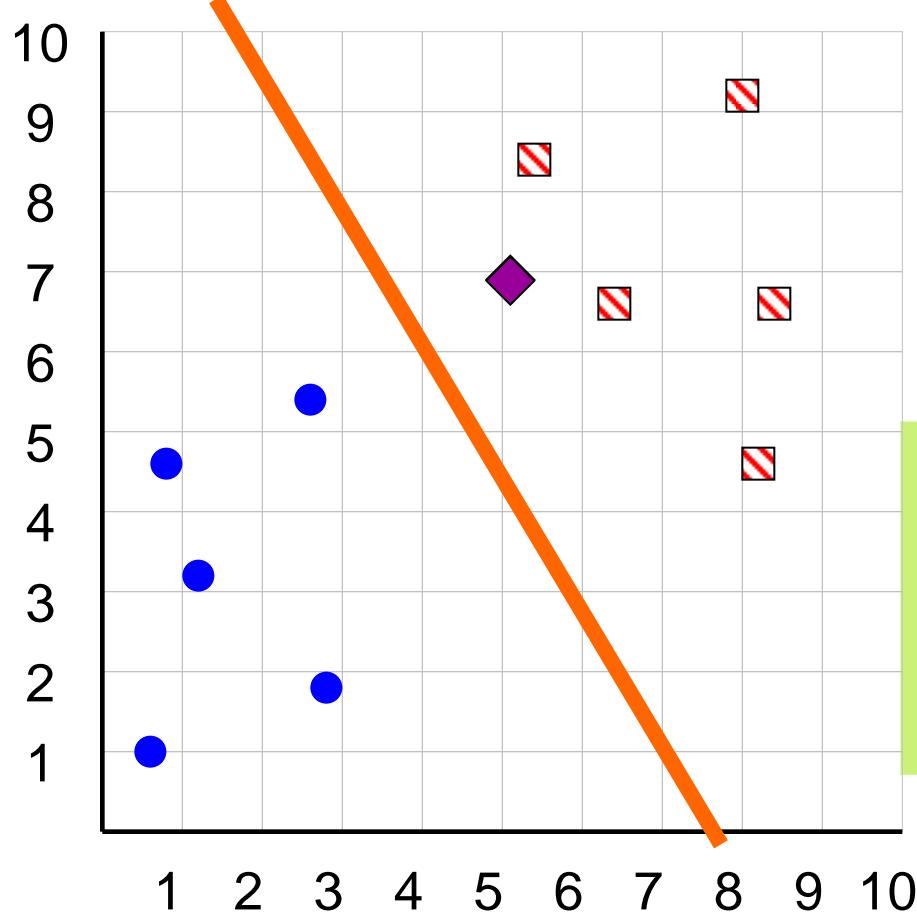
# Katydid





**Katydids**  
 **Grasshoppers**

# Simple Linear Classifier

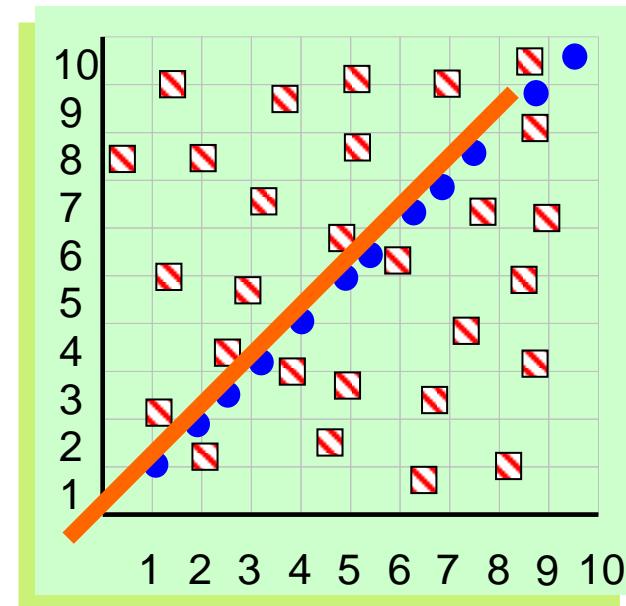
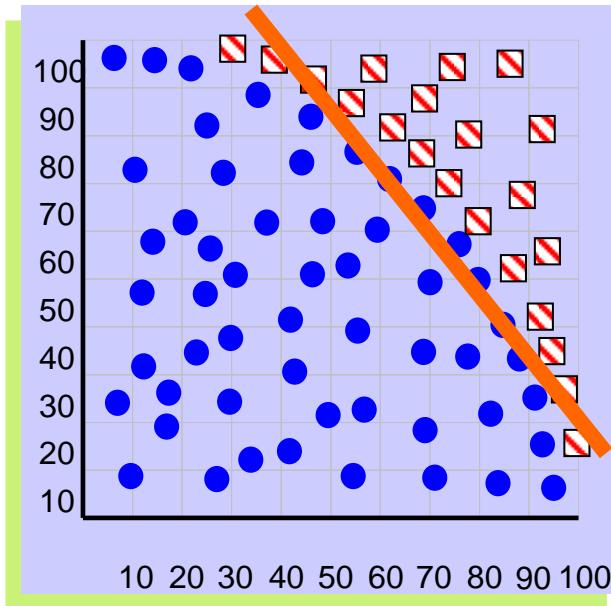


R.A. Fisher  
1890-1962

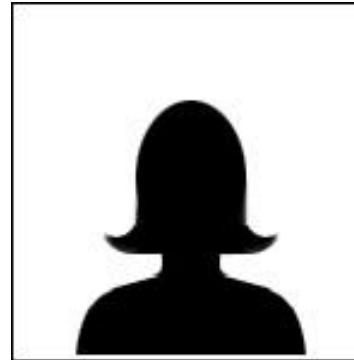
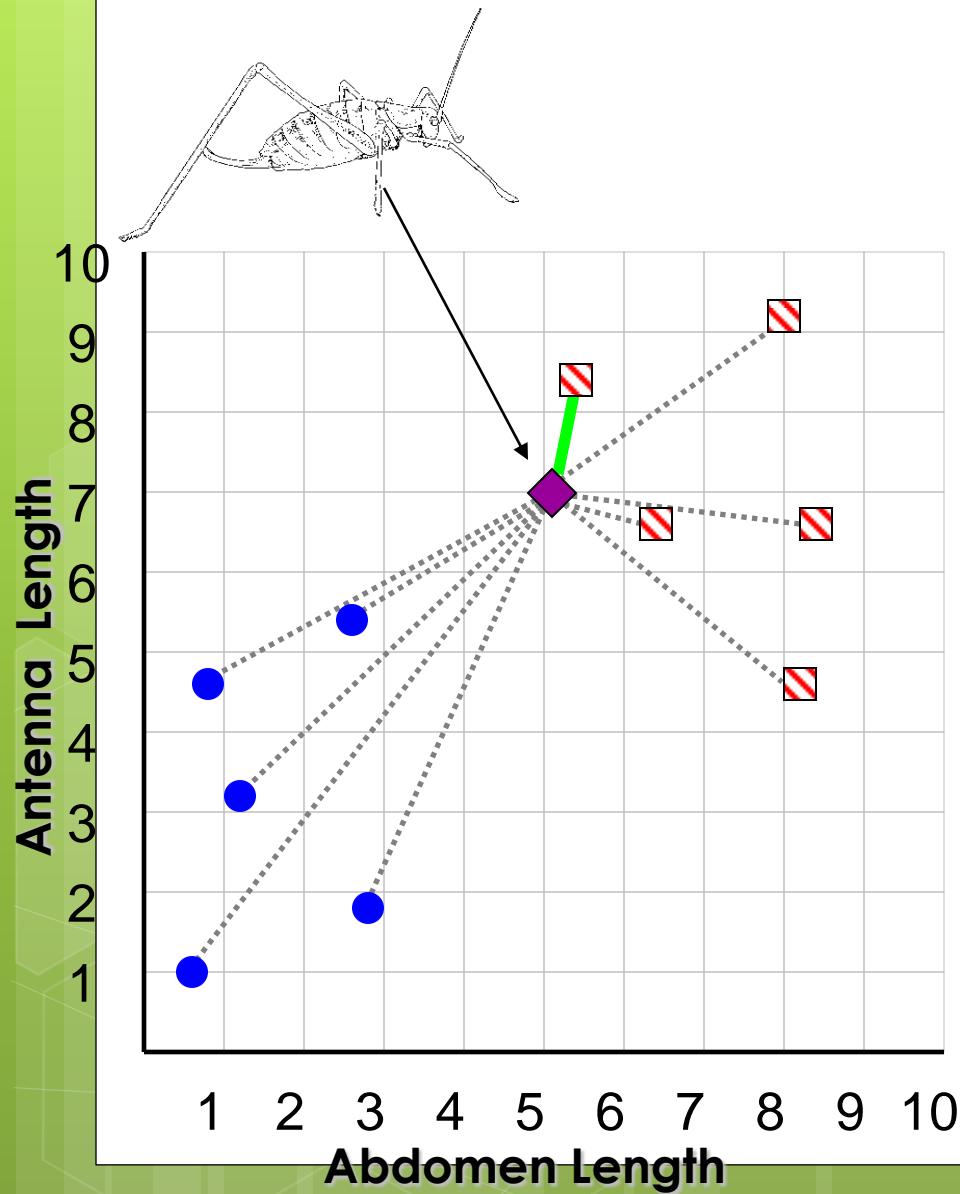
If previously unseen instance above the line  
then  
    class is **Katydid**  
else  
    class is **Grasshopper**

■ **Katydid**  
● **Grasshoppers**

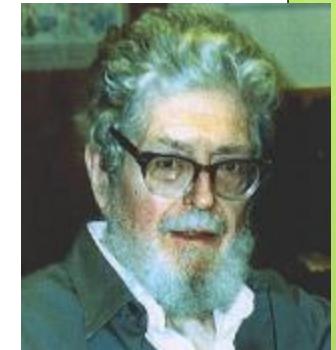
# Problemas



# Nearest Neighbor Classifier



Evelyn Fix  
1904-1965

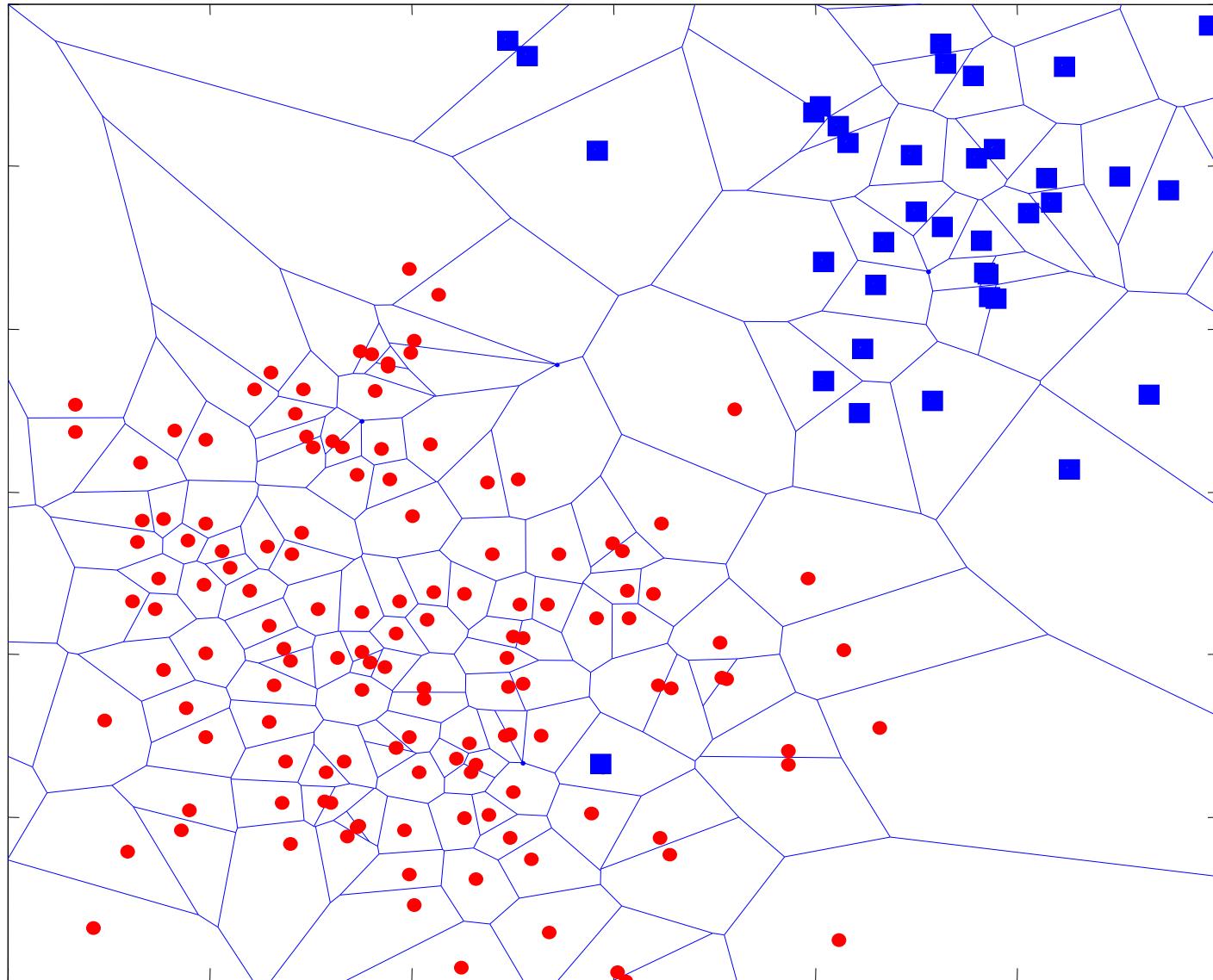


Joe Hodges  
1922-2000

If the **nearest** instance to the previously unseen instance **is a Katydid** class is **Katydid**  
**else** class is **Grasshopper**

■ **Katydid**  
● **Grasshopper**

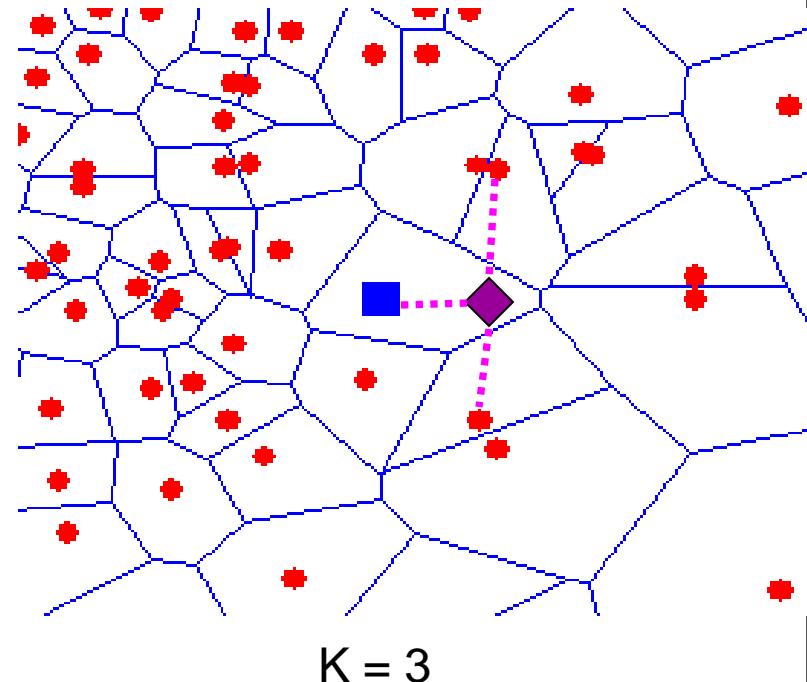
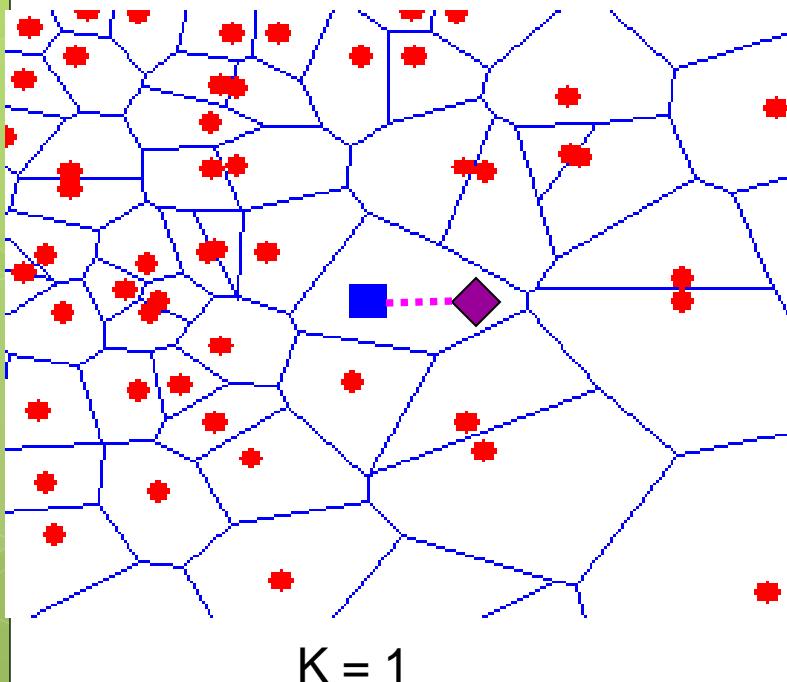
The nearest neighbor algorithm is sensitive to outliers...



The solution is to...

We can generalize the nearest neighbor algorithm to the K- nearest neighbor (KNN) algorithm.

We measure the distance to the nearest K instances, and let them vote. K is typically chosen to be an odd number.

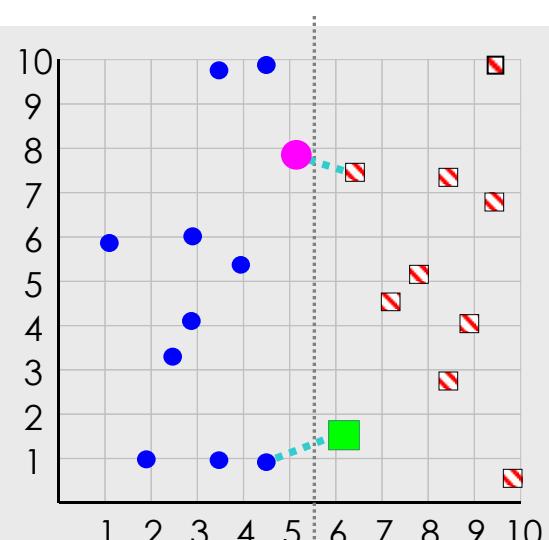
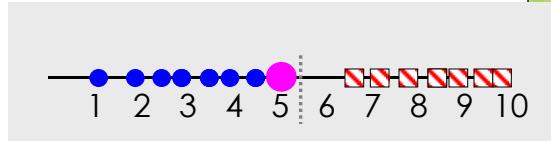
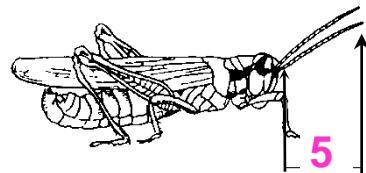
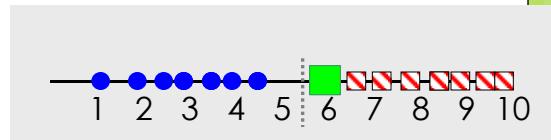
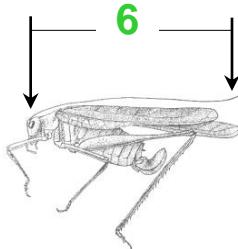
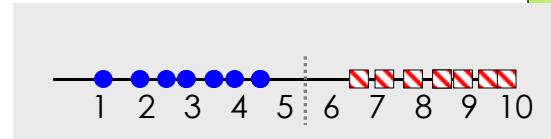


# The nearest neighbor algorithm is sensitive to irrelevant features...

Suppose the following is true, if an insects antenna is longer than 5.5 it is a **Katydid**, otherwise it is a **Grasshopper**.

Using just the antenna length we get perfect classification!

Training data



Suppose however, we add in an **irrelevant** feature, for example the insects mass.

Using both the antenna length and the insects mass with the 1-NN algorithm we get the wrong classification!

# Algumas ferramentas



“Weka is a collection of machine learning algorithms for data mining tasks”  
<http://www.cs.waikato.ac.nz/ml/weka/>



“The Apache Mahout™ project's goal is to build a scalable machine learning library. [...] Currently Mahout supports mainly three use cases: [...] Recommendation, Classification and Clustering”  
<https://mahout.apache.org/>



Data Mining software to business  
<http://www.pentaho.com/>

# Referências

- Fayyad, Ussama; Piatetsky-Shapiro, Gregory; SMYTH, Padhraic. **From Data Mining to knowledge Discovery in Databases.** AI Magazine, vol 17, nº3. AAAI, 1996.
- Fayyad, Ussama. **Data Mining and Knowledge Discovery in Databases:** Implications for Scientific Databases. SSDM, 1997.
- HAO, Yuan; CAMPANA, Bilson; KEOGH, Eamonn. **Monitoring and Mining Insect Sounds in Visual Space.** SDM 2012.
- HAN, Jiawei; KAMBER, Micheline; PEI, Jian. **Data Mining:** Concepts and Techniques. 3<sup>a</sup> ed. Elsevier, 2011.
- KEOGH, Eamonn. **Introduction to Data Mining.** Apresentação. Data Mining Winter 2011.
- KEOGH, Eamonn. **A Gentle Introduction to Machine Learning and Data Mining for the Database Community**

# Obrigado!



# Exercício 1- Resposta

- Cite 2 padrões frequentes considerando o banco de dados abaixo.

|             |   |
|-------------|---|
| Transação 1 | Pão, leite, queijo, presunto, desodorante, feijão |
| Transação 2 | Achocolatado, pão, leite                          |
| Transação 3 | Cebola, laranja, salsa, manga                     |
| Transação 4 | Carne, presunto, ovos, queijo, pão                |
| Transação 5 | Chocolate, pipoca, refrigerante, leite            |
| Transação 6 | Caneta, bala, fralda, queijo, leite, pão          |

# Exercício 1- Resposta

Compra (Cliente, Pão) => Compra (Cliente, **Leite**) [suporte: **50%** confiança: **75%**]

Compra (Cliente, Queijo) => Compra (Cliente, **Presunto**) [suporte: **33%** confiança: **66%**]

# Exercício 2 - Resposta

- Possíveis respostas:
  - Agrupar usuários de acordo com o gênero musical escolhido. Sugestões de bandas similares podem ser feitas para o grupo.
  - Classificar as bandas de acordo com a popularidade.