

Data Mining

MC536 – Banco de Dados

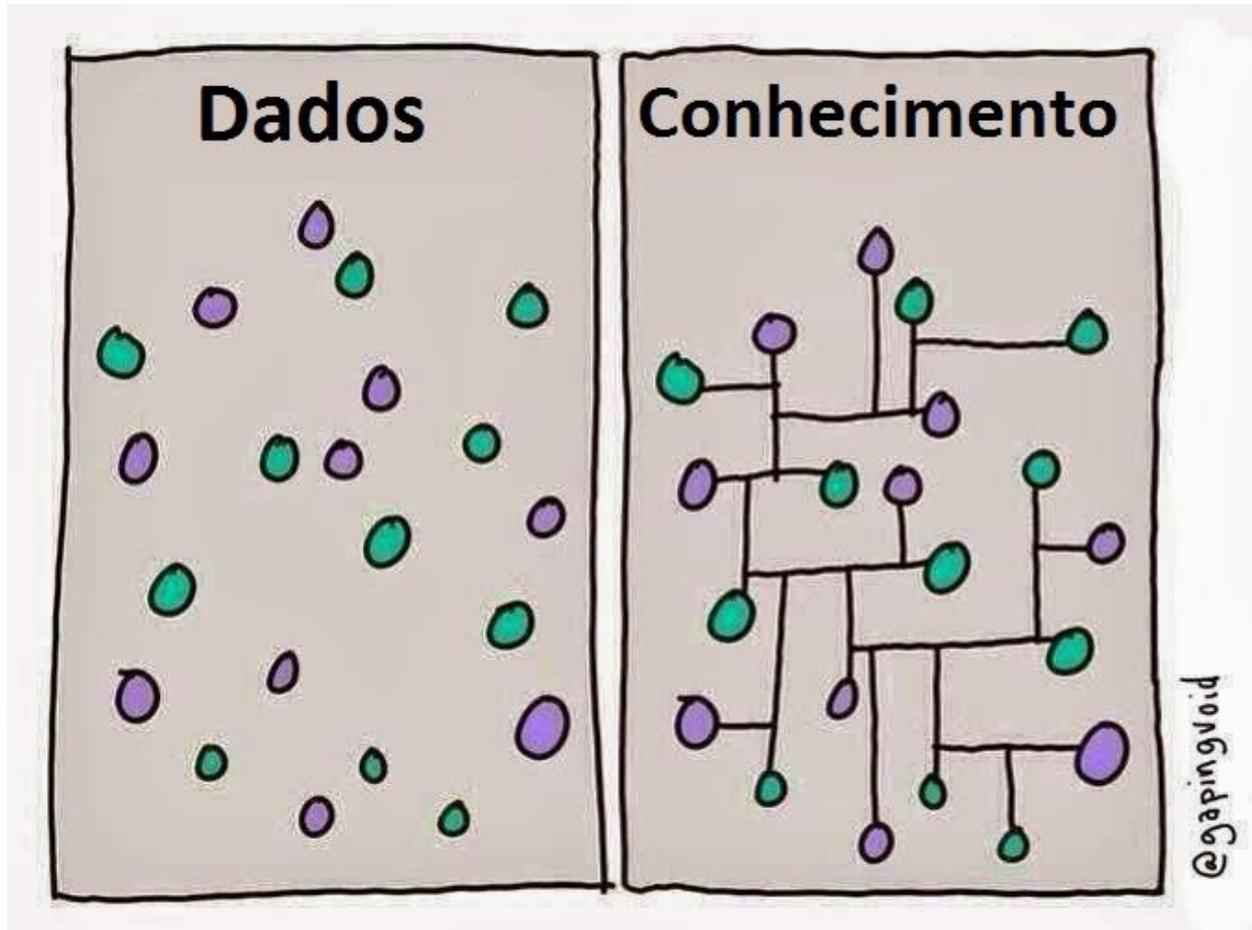
Prof^o.: André Santanchè

PED: Lucas Oliveira Batista

Introdução

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

Introdução



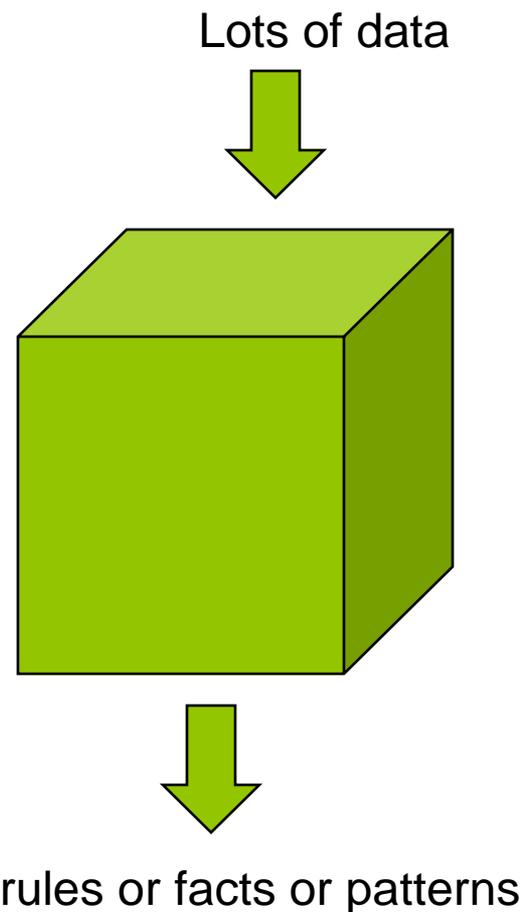
O que é Data Mining?

- “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...



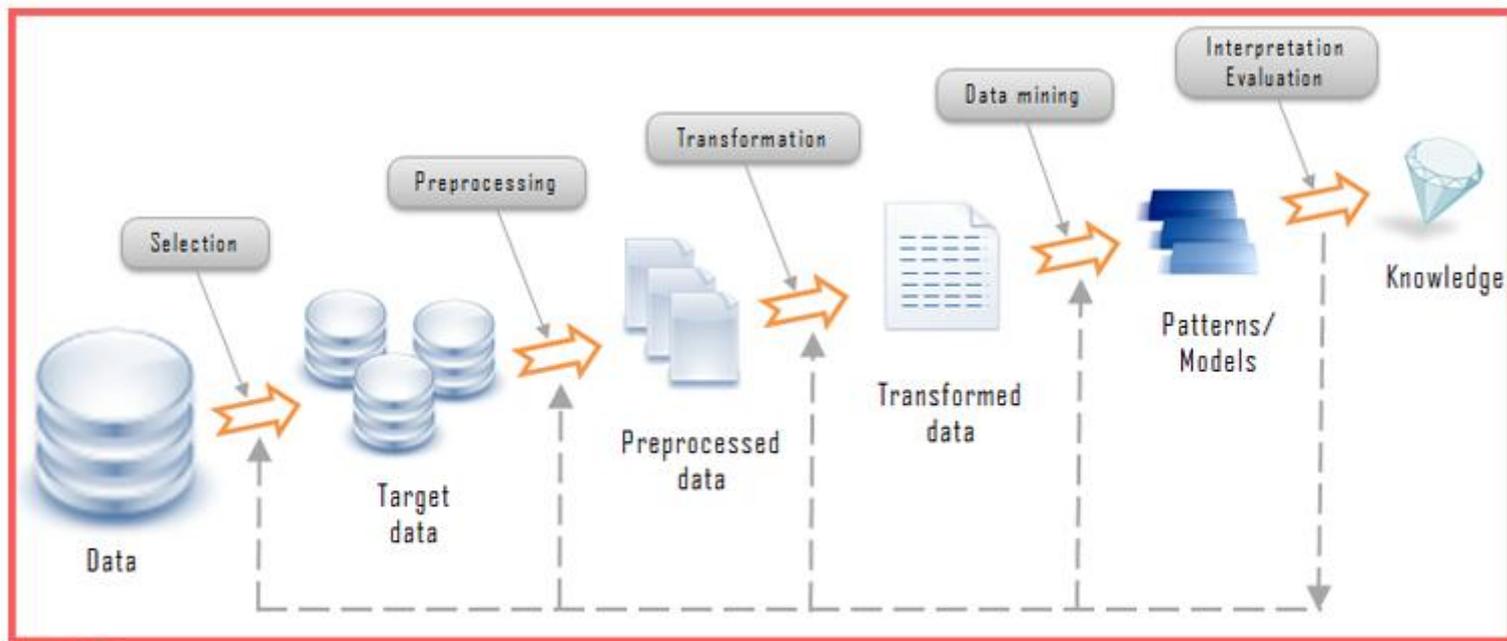
O que é Data Mining?

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



O que é Data Mining?

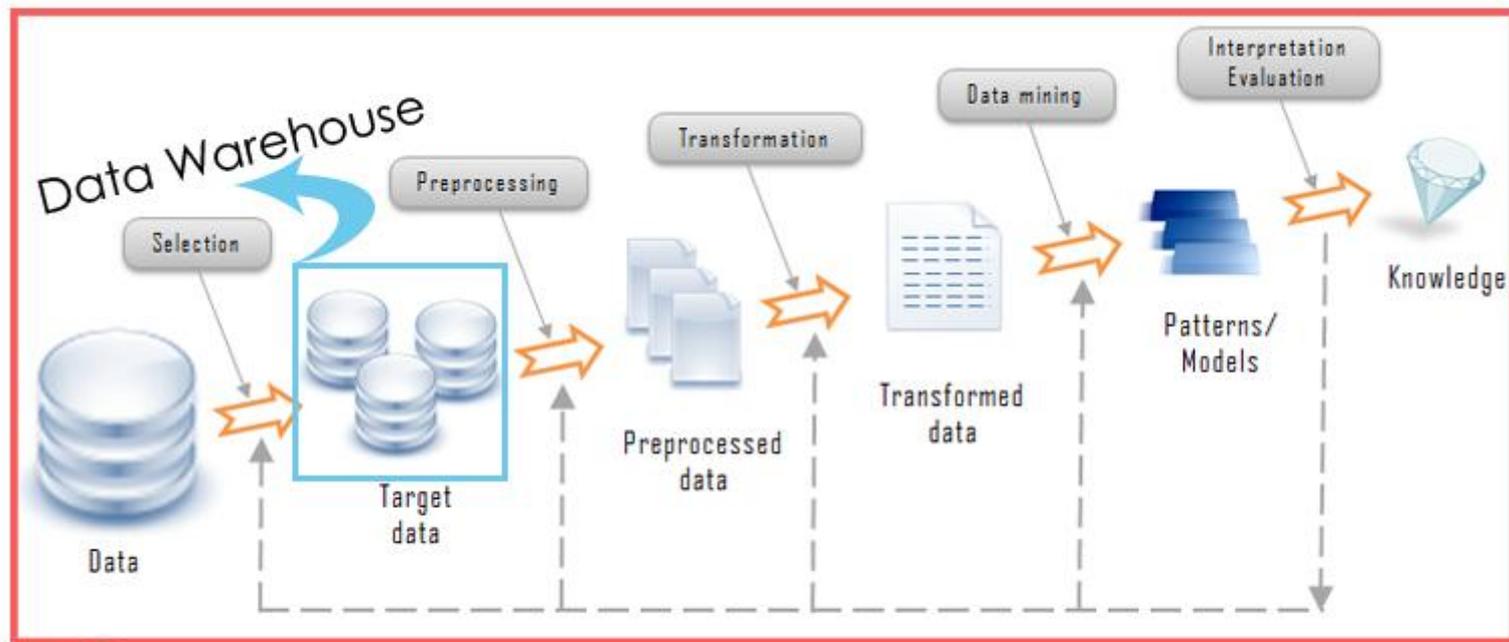
- Data Mining não é Knowledge Discovery from Data



 Knowledge Discovery from Data ou KDD

O que é Data Mining?

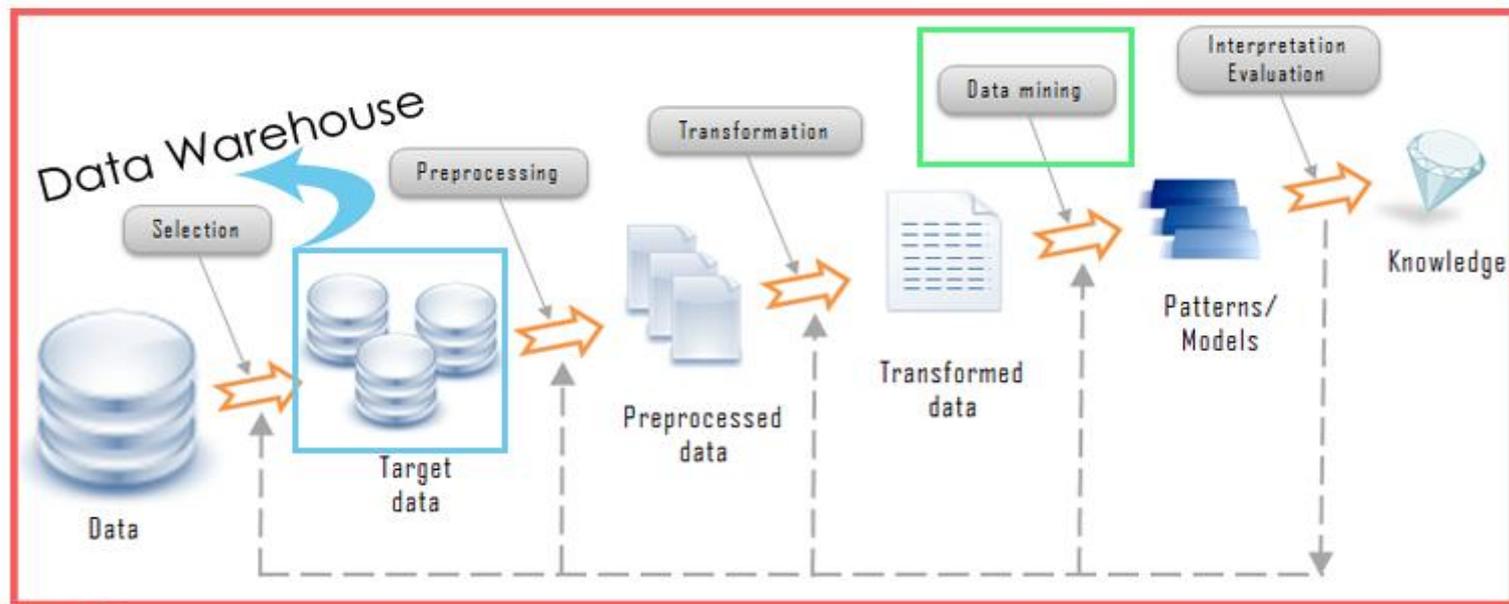
- Data Mining não é Data Warehouse



 Knowledge Discovery from Data ou KDD

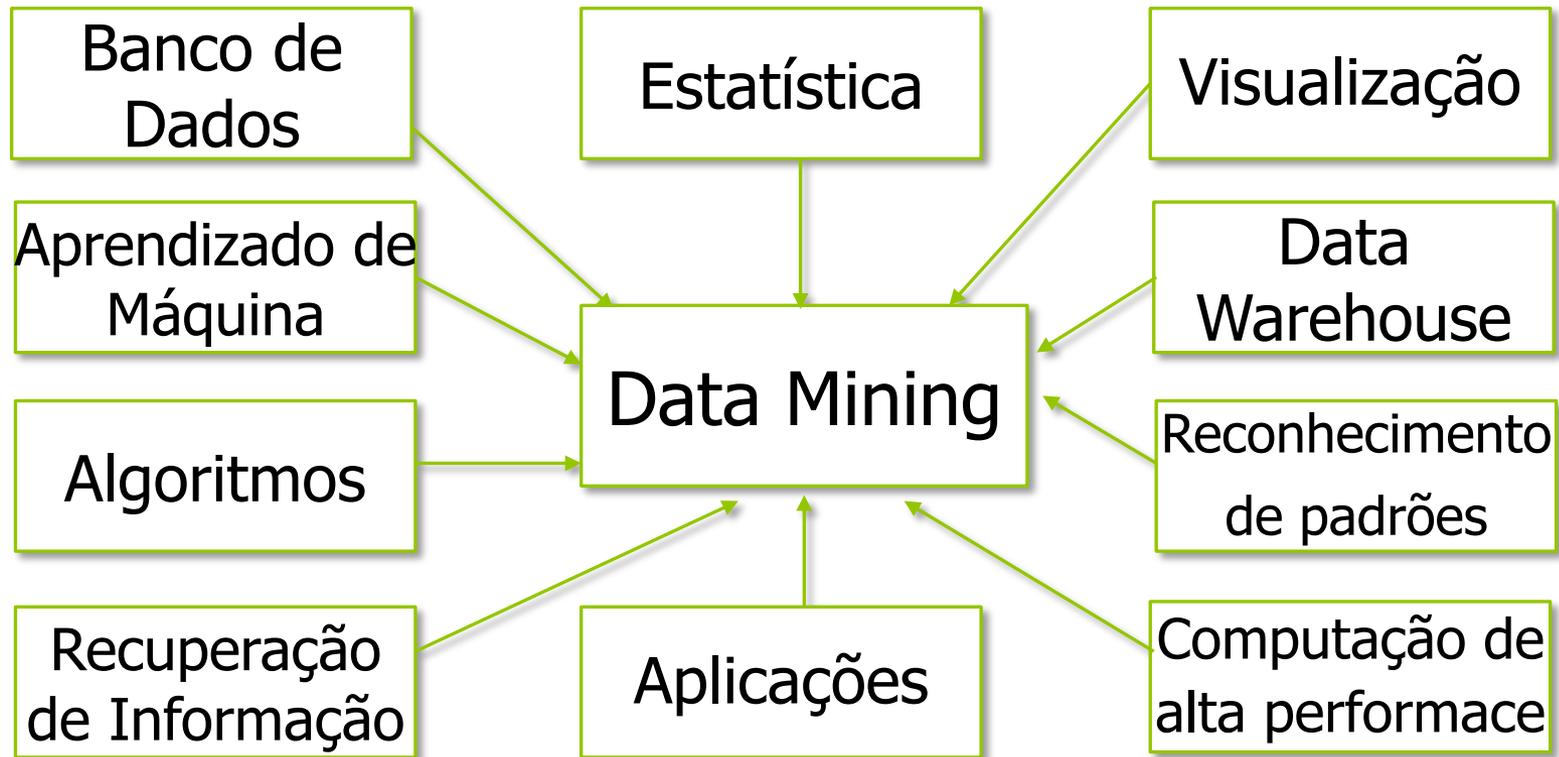
O que é Data Mining?

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



 Knowledge Discovery from Data ou KDD

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



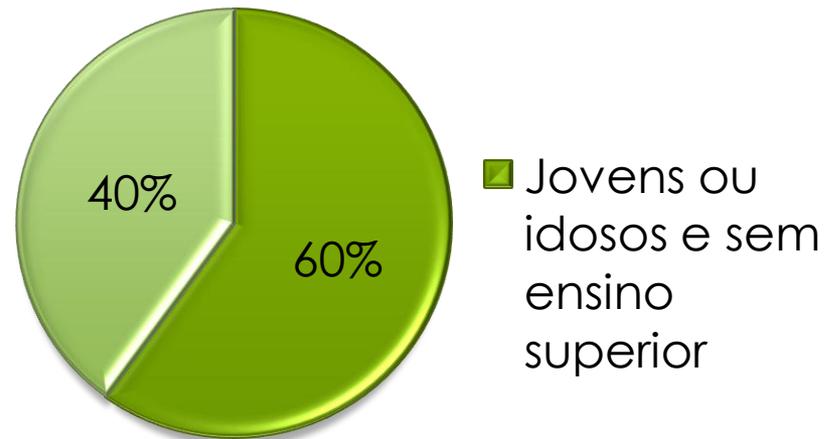
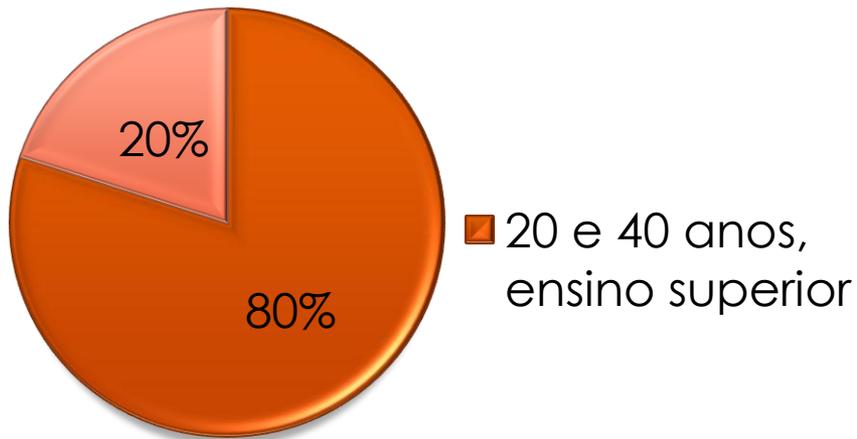
Clientes entre 40 e 50 anos, empregados e com alta taxa de crédito

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**



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%**]

Transação 1	PC, DVD, Software
Transação 2	DVD, Cartão Memória
Transação 3	PC, Cartão Memória
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?

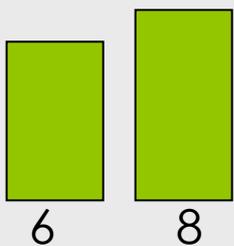
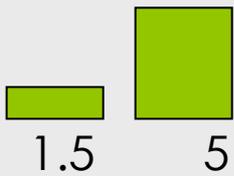
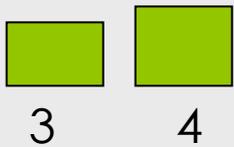
- Técnicas de Data Mining são divididas em:
 - Descrição de Classes/Conceitos
 - Mineração de padrões frequentes, associações e correlações
 - Classificação e Regressão para análise preditiva
 - Análise de agrupamento
 - Análise de outlier

Classificação e Regressão para análise preditiva

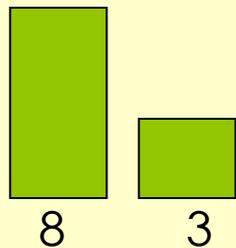
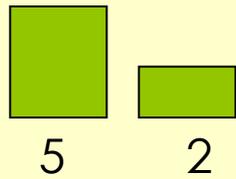
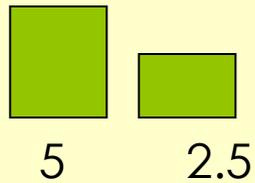
- Classificação: baseada na análise de dados de classes conhecidas

Pigeon Problem 1 (extraído de Eamon Keogh)

Examples of class A



Examples of class B



Pigeon Problem 1

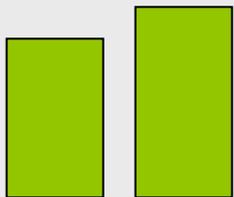
Examples of class A



3 4



1.5 5

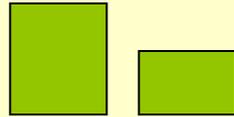


6 8

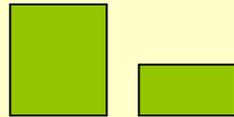


2.5 5

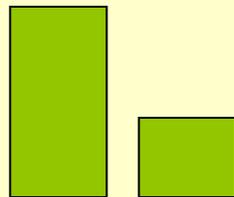
Examples of class B



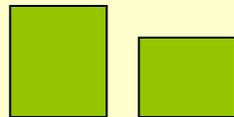
5 2.5



5 2



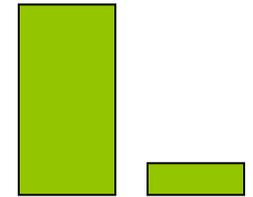
8 3



4.5 3

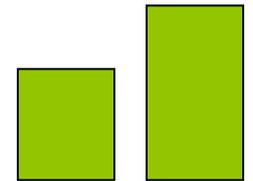


What class is this object?



8 1.5

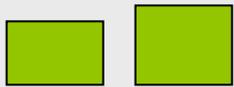
What about this one, A or B?



4.5 7

Pigeon Problem 1

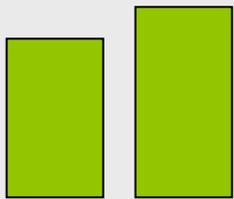
Examples of class A



3 4



1.5 5

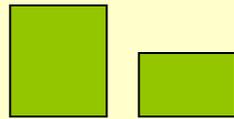


6 8

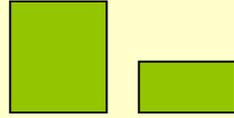


2.5 5

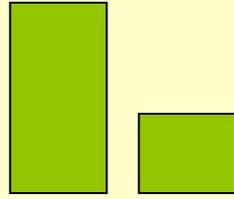
Examples of class B



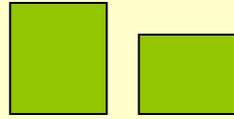
5 2.5



5 2



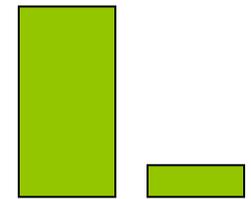
8 3



4.5 3



This is a **B**!

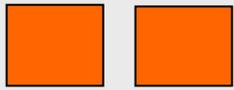


8 1.5

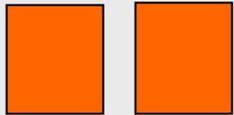
Here is the rule.
If the left bar is smaller than the right bar, it is an **A**, otherwise it is a **B**.

Pigeon Problem 2

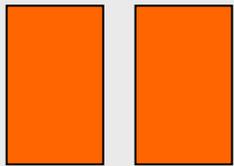
Examples of class A



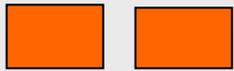
4 4



5 5

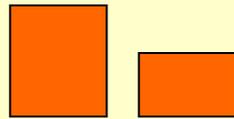


6 6

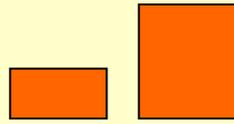


3 3

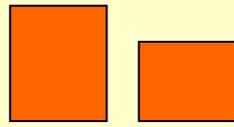
Examples of class B



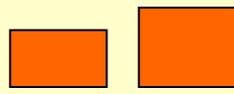
5 2.5



2 5

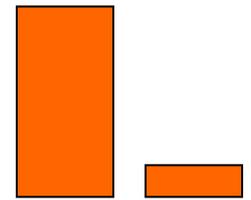


5 3



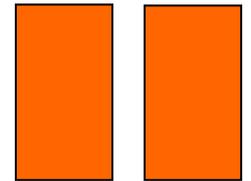
2.5 3

Oh! This ones hard!



8 1.5

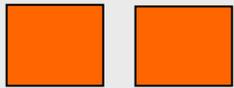
Even I know this one



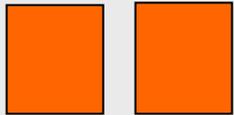
7 7

Pigeon Problem 2

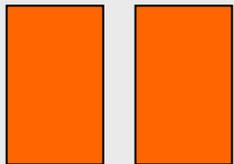
Examples of class A



4 4



5 5

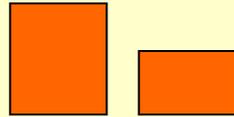


6 6

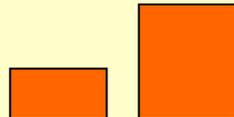


3 3

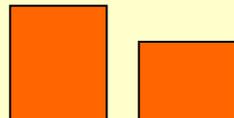
Examples of class B



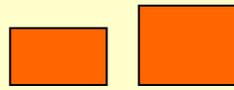
5 2.5



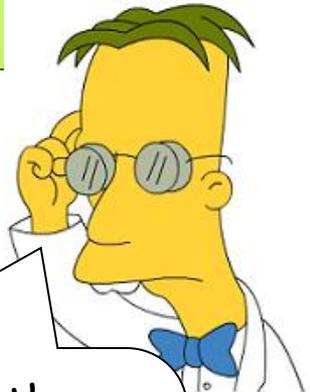
2 5



5 3



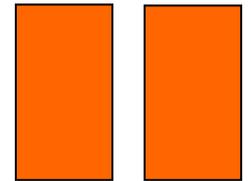
2.5 3



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



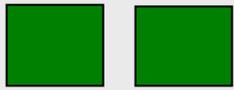
So this one is an **A**.



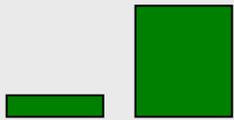
7 7

Pigeon Problem 3

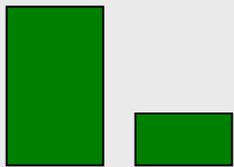
Examples of class A



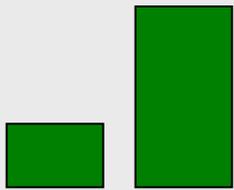
4 4



1 5

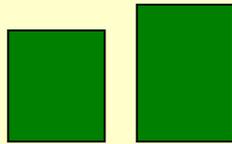


6 3

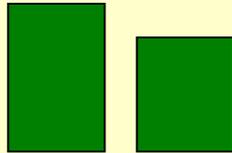


3 7

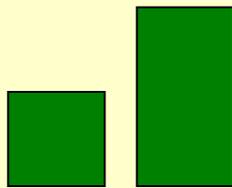
Examples of class B



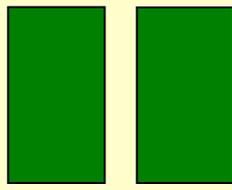
5 6



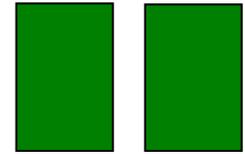
7 5



4 8



7 7

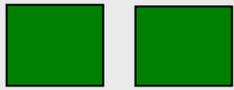


6 6

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

Pigeon Problem 3

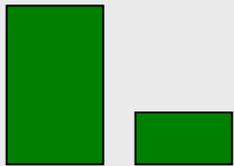
Examples of class A



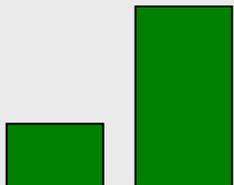
4 4



1 5

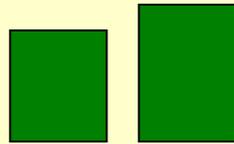


6 3

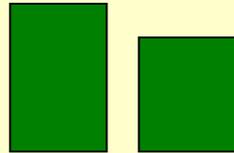


3 7

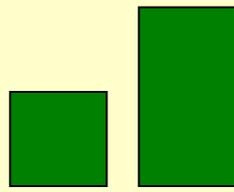
Examples of class B



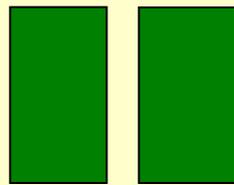
5 6



7 5

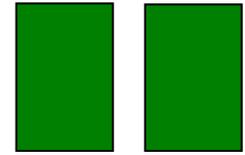


4 8



7 7

It is a **B**!

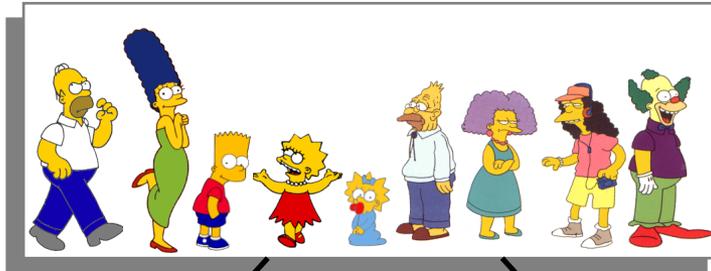


6 6

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

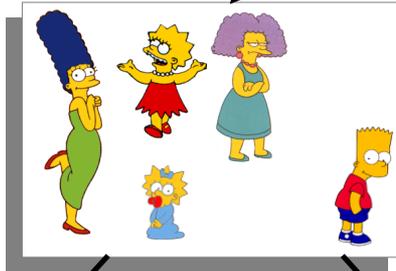
	Comic	8"	290	38	?
---	-------	----	-----	----	----------



yes

no

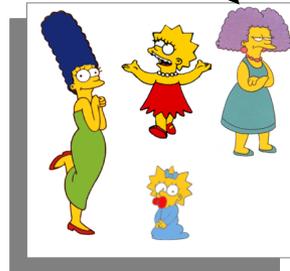
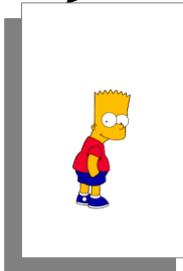
Weight ≤ 160 ?



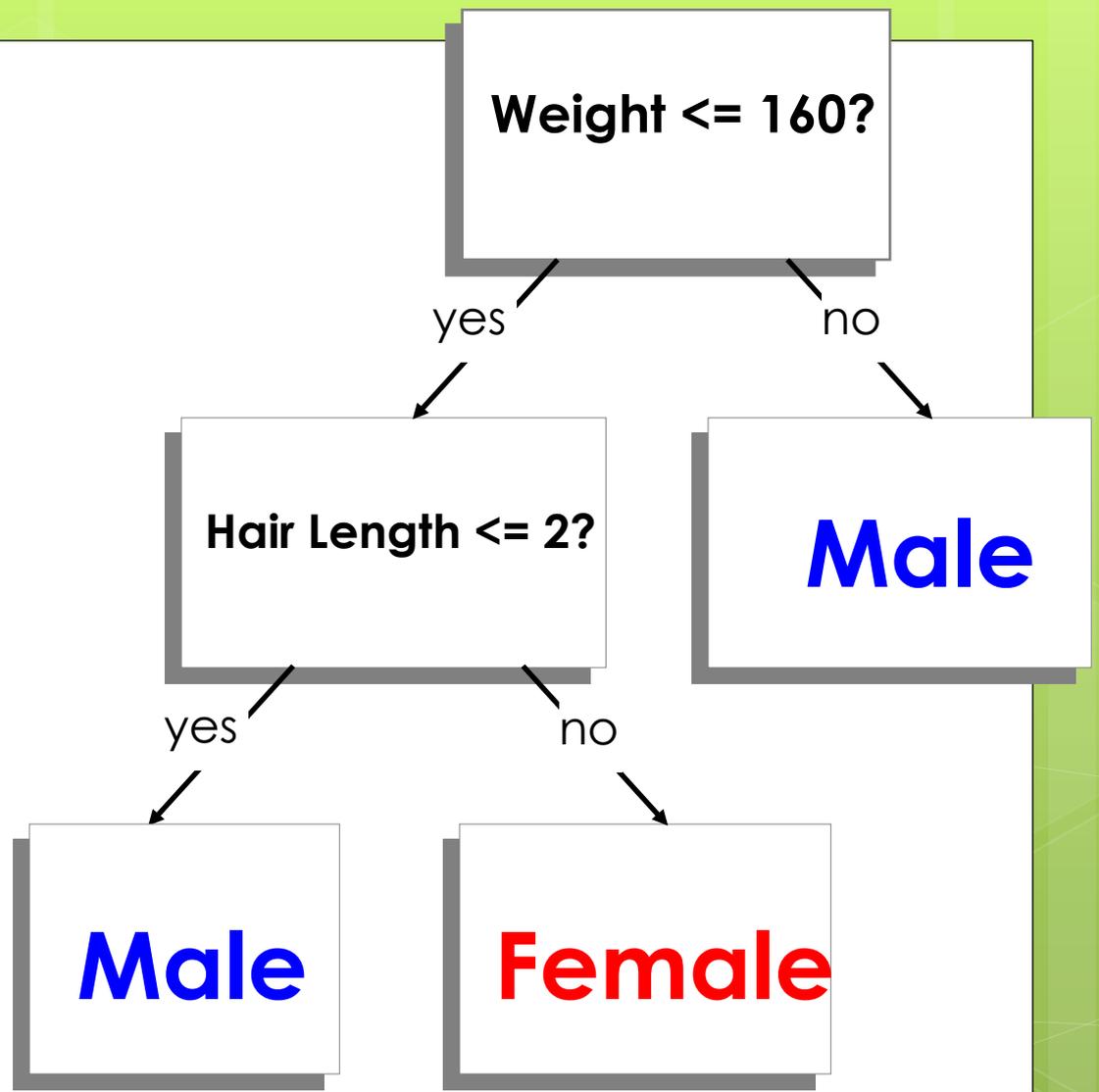
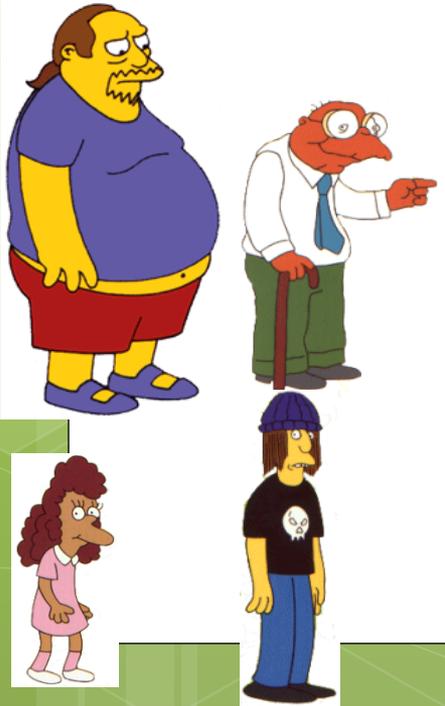
yes

no

Hair Length ≤ 2 ?



How would these people be classified?



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

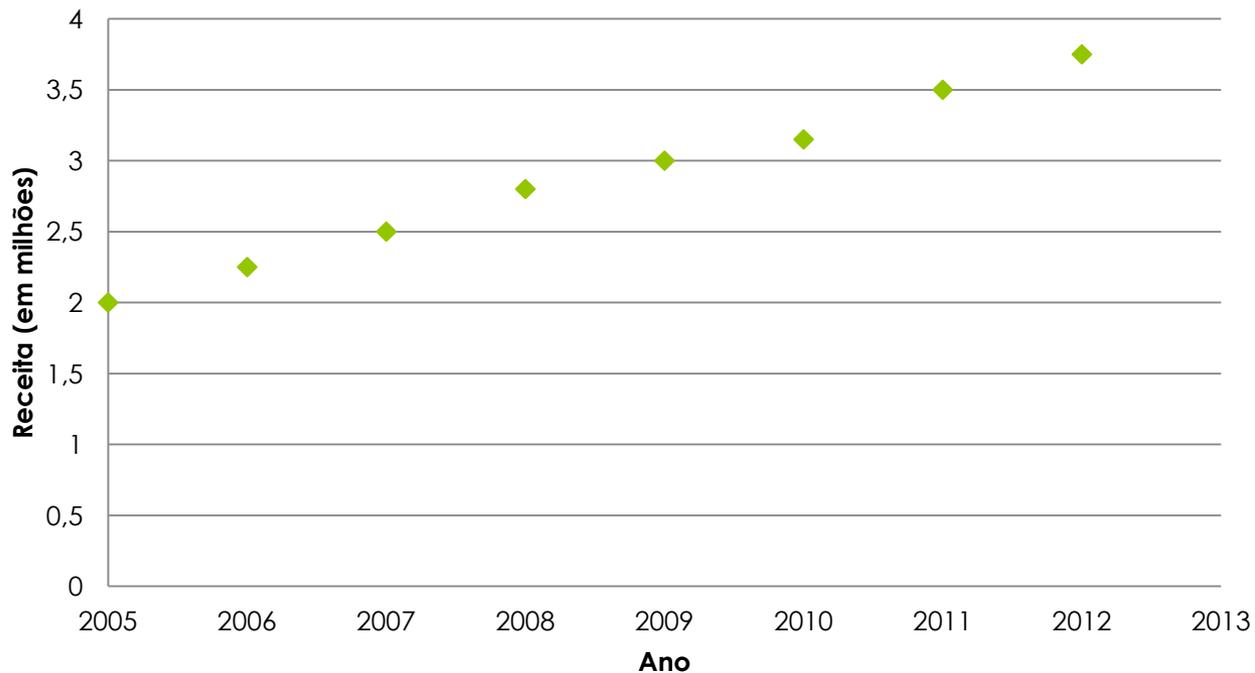
Senão **RUIM**

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

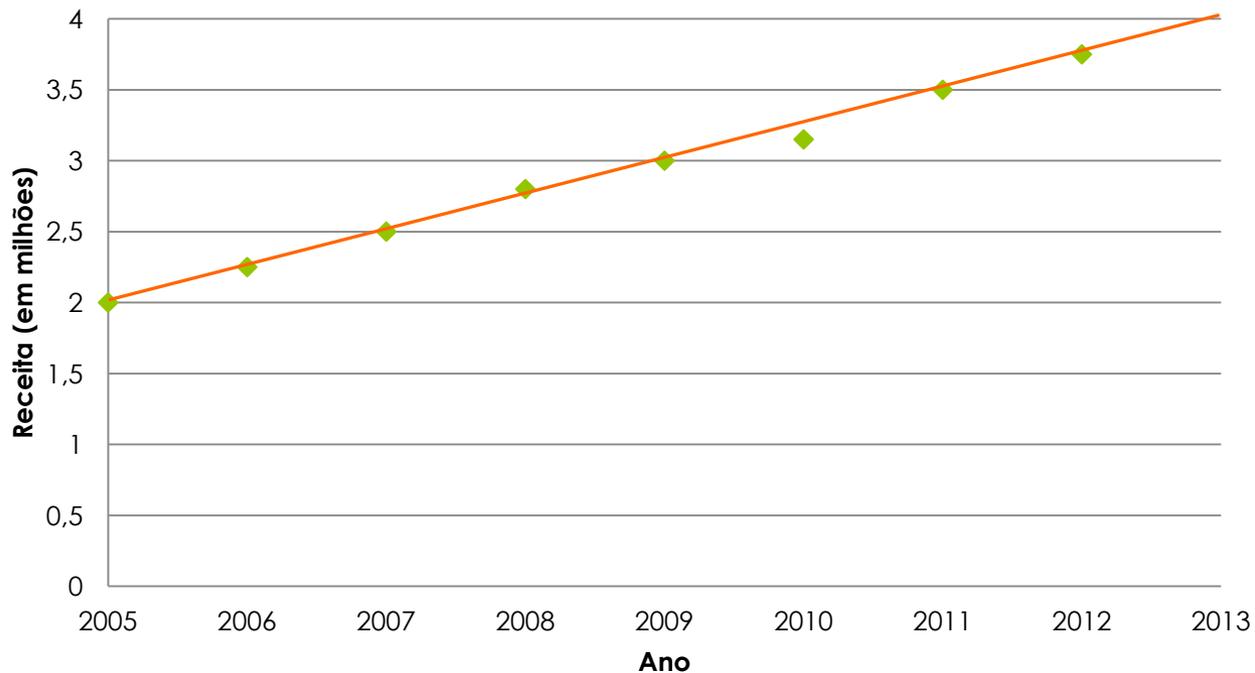
Classificação e Regressão para análise preditiva

- 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?

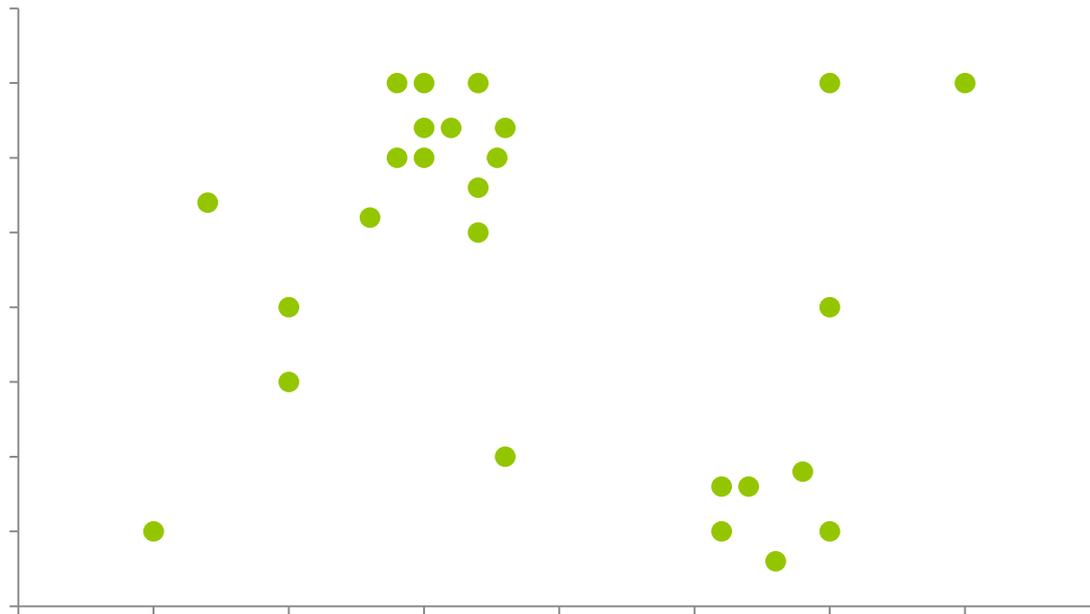
- Técnicas de Data Mining são divididas em:
 - Descrição de Classes/Conceitos
 - Mineração de padrões frequentes, associações e correlações
 - Classificação e Regressão para análise preditiva
 - Análise de agrupamento
 - Análise de outlier

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

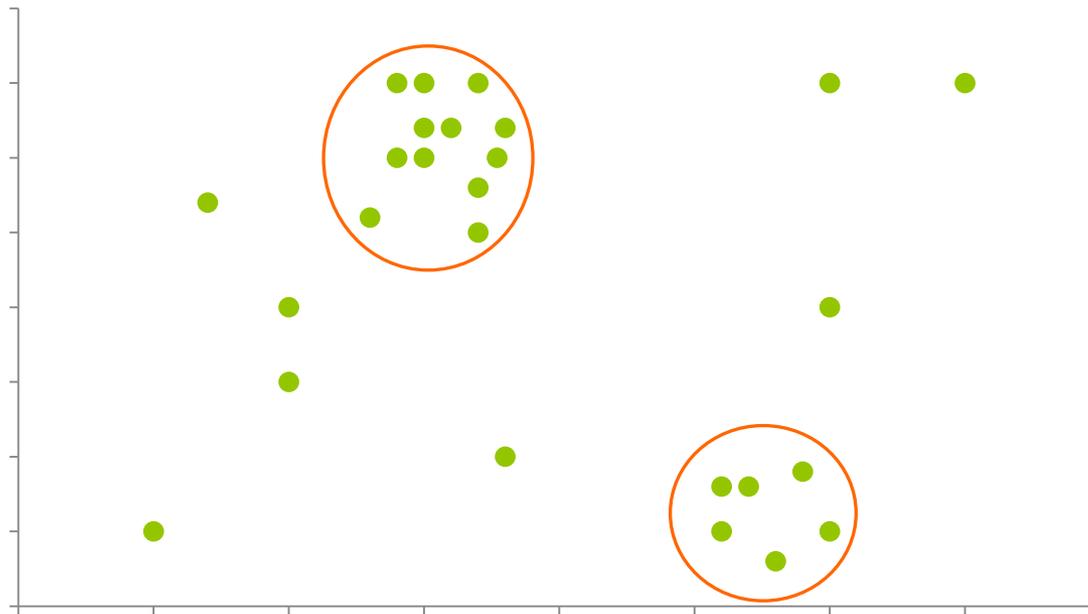
Análise de Agrupamento

- 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?

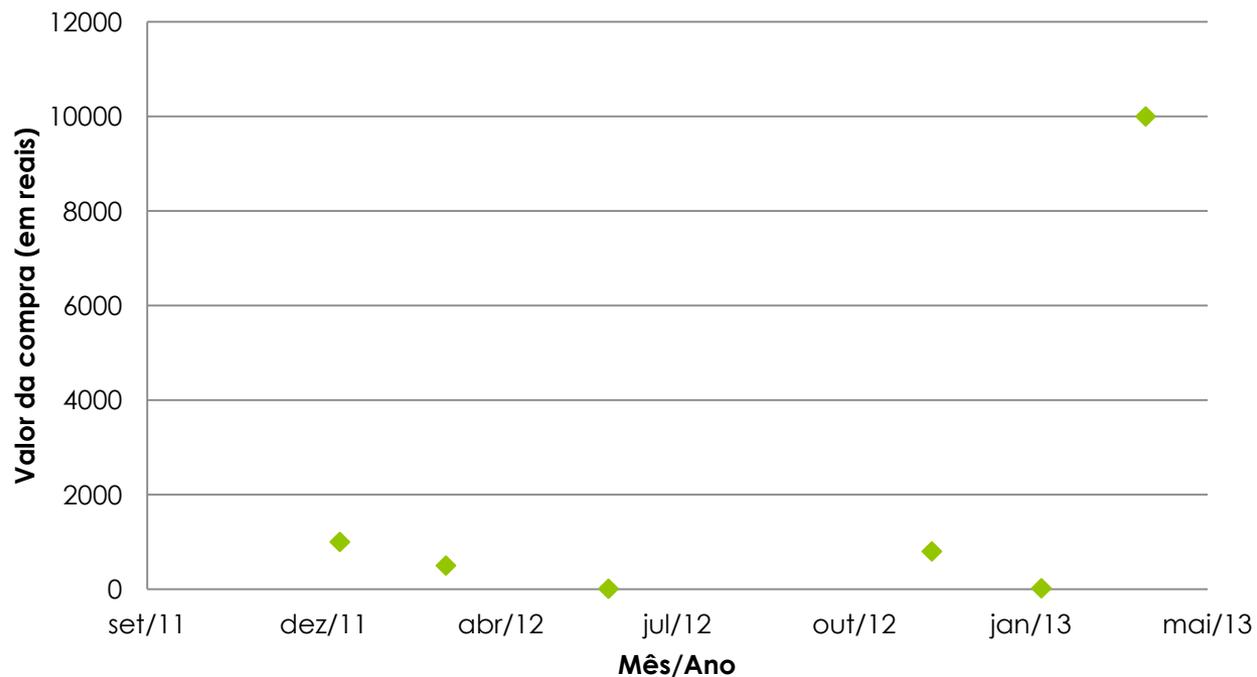
- Técnicas de Data Mining são divididas em:
 - Descrição de Classes/Conceitos
 - Mineração de padrões frequentes, associações e correlações
 - Classificação e Regressão para análise preditiva
 - Análise de agrupamento
 - Análise de outlier

Análise de Outlier

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

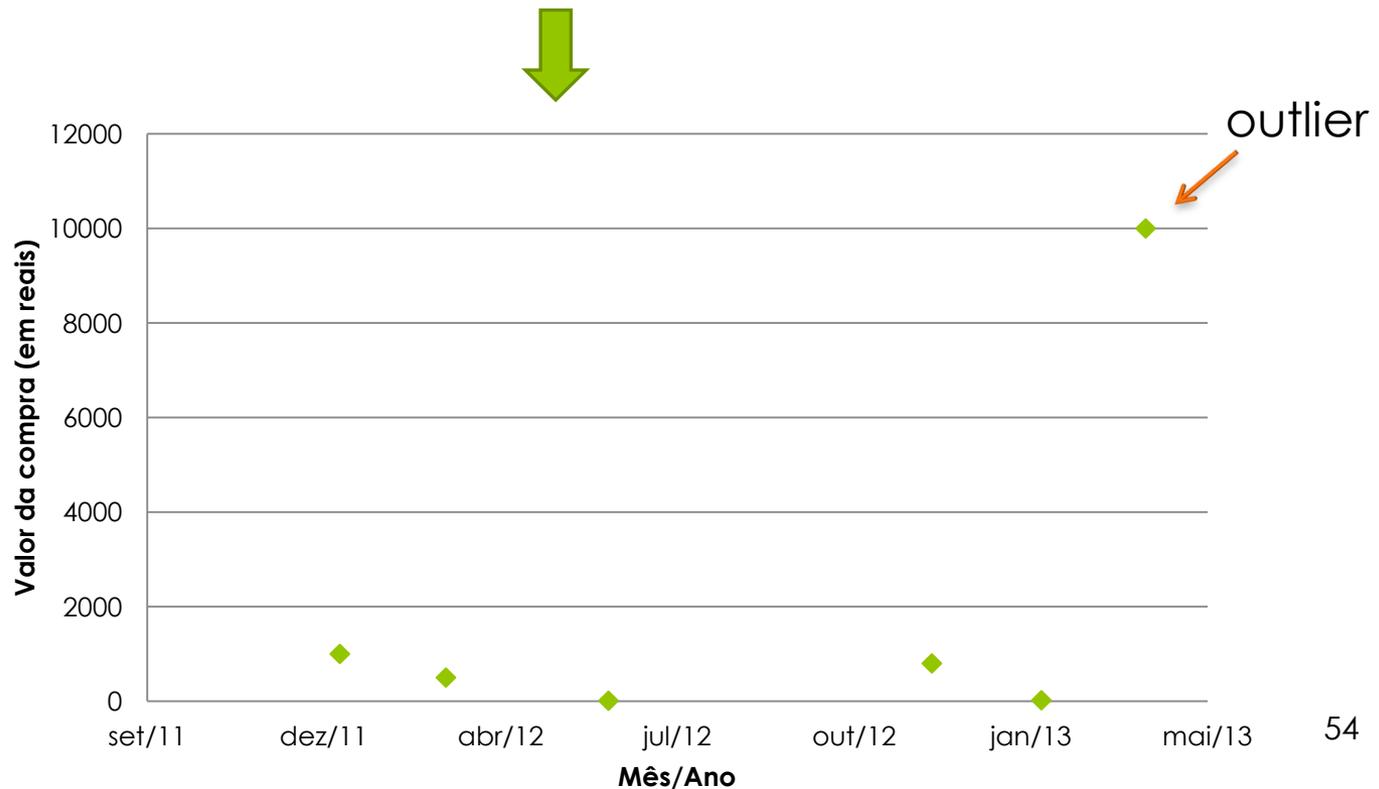
Análise de Outlier

- 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
 - Novoou
 - Valida a hipótese do usuário

Exercício 2

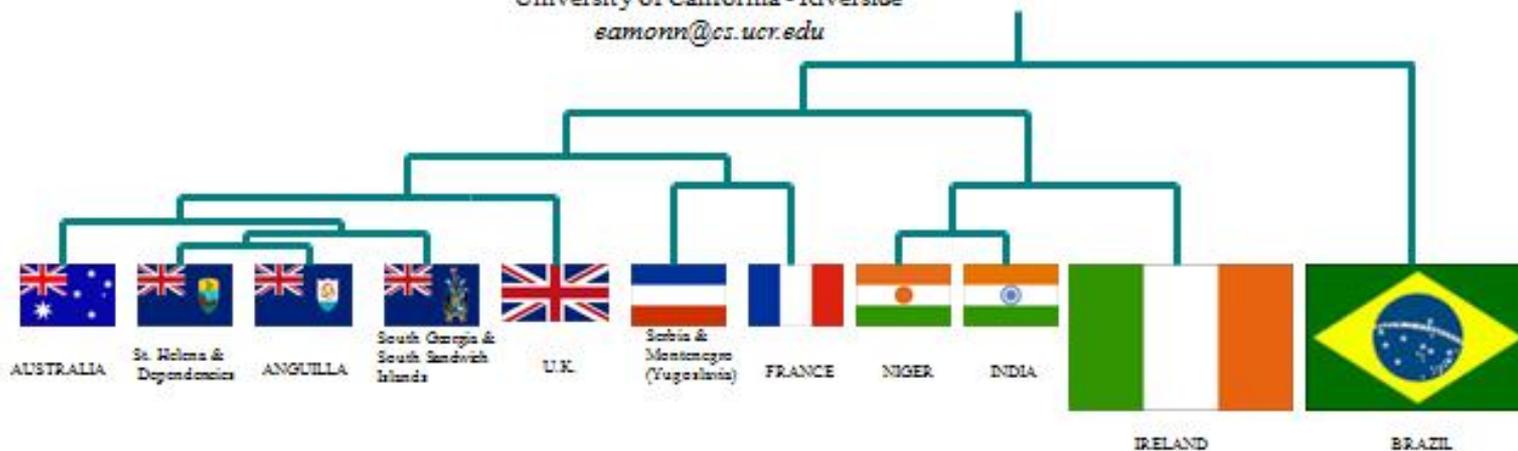
- Dentre os conceitos de Data Mining apresentados, quais conceitos você utilizaria no banco de dados da sua rede social? Justifique.



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

Dr Eamonn Keogh

University of California - Riverside
eamonn@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

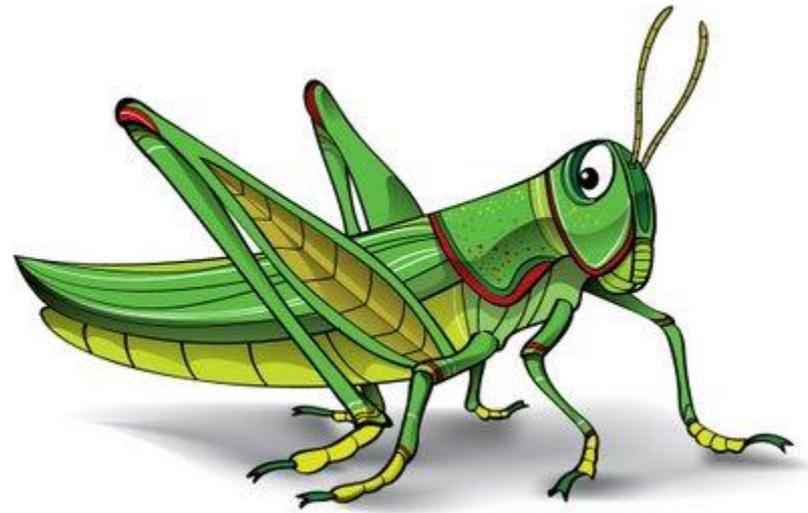
- Find all customers that are likely to miss one payment (**Classification**)
- Group all customers with simpler buying habits (**Clustering**)
- List all items that are frequently purchased with bicycles (**Association rules**)
- Find any “unusual” customers (**Outlier detection, anomaly discovery**)

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?
 - Violação de privacidade, direitos autorais
- Data mining ajuda em pesquisas científicas, gerenciamento empresarial
 - Divulgação imprópria de dados, violação 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

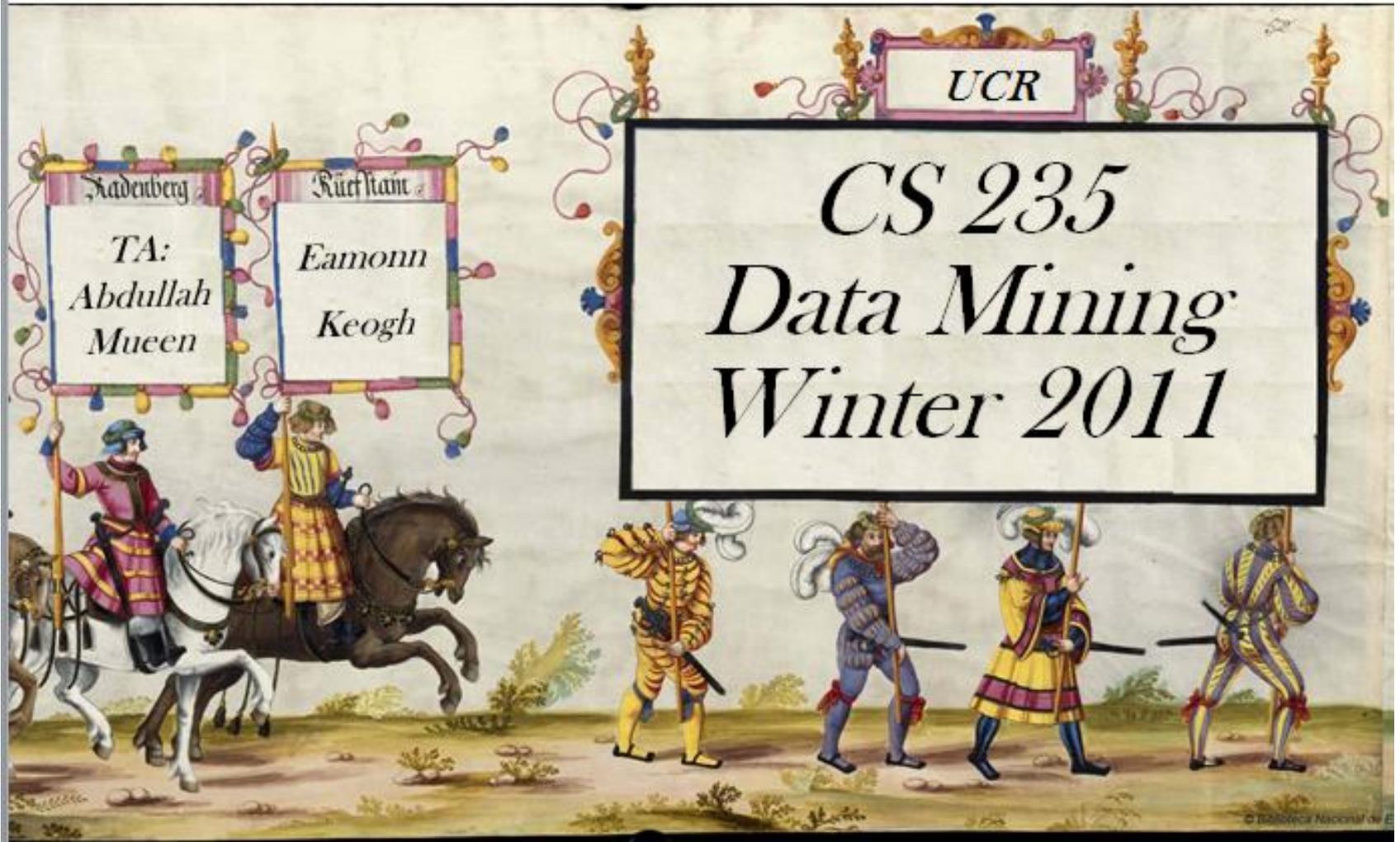
Caso Target

- “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

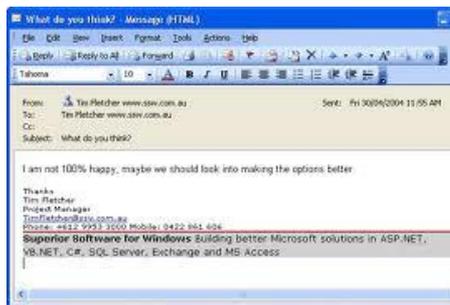
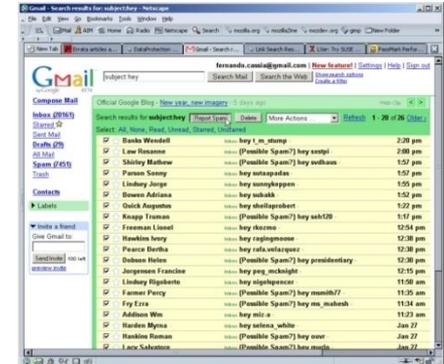
- Eamon Keogh
 - Mineração de séries temporais
 - Classificação de insetos, folhas....
 - <http://www.cs.ucr.edu/~eamonn/>



The Classification Problem

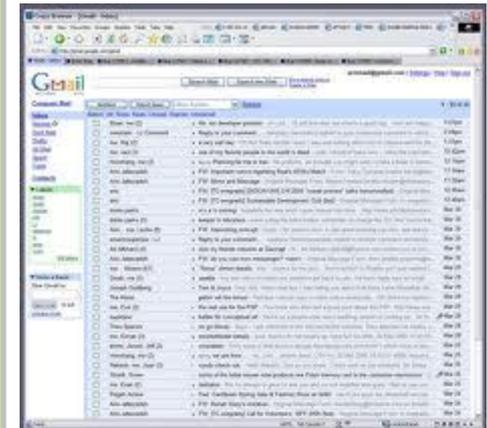
Given a collection of annotated data...

spam



Spam or email?

email



The Classification Problem

Given a collection of annotated data...



Spanish or **Polish**?

Spanish



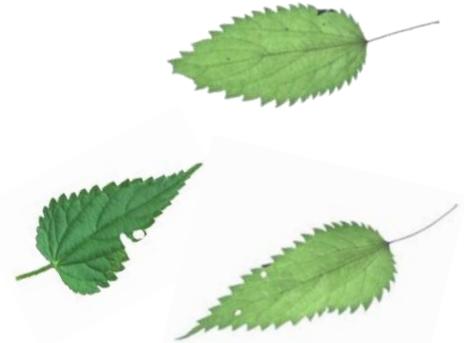
Polish



The Classification Problem

Given a collection of annotated data...

**Stinging
Nettle**



False Nettle



Stinging Nettle or **False Nettle**?

The Classification Problem

Given a collection of annotated data...

Tsotras

Greek or **Irish**?

Greek

Gunopulos

Papadopoulos

Kollios

Dardanos

Irish

Keogh

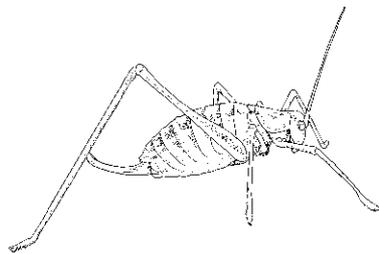
Gough

Greenhaugh

Hadleigh

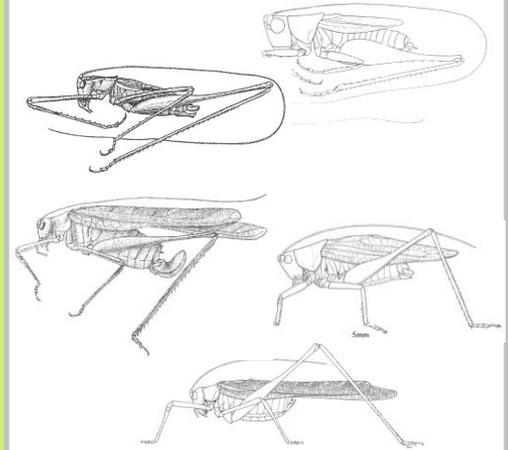
The Classification Problem (informal definition)

Given a collection of annotated data. In this case 5 instances **Katydids** and five of **Grasshoppers**, decide what type of insect the unlabeled example is.

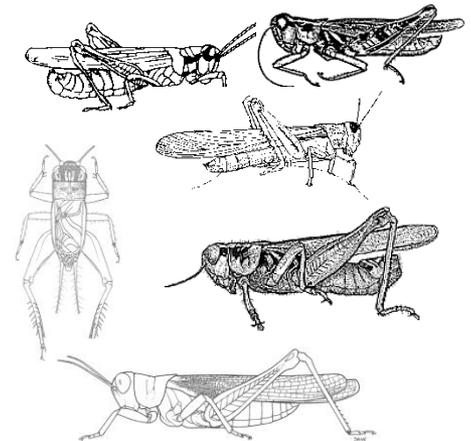


Katydid or **Grasshopper**?

Katydids



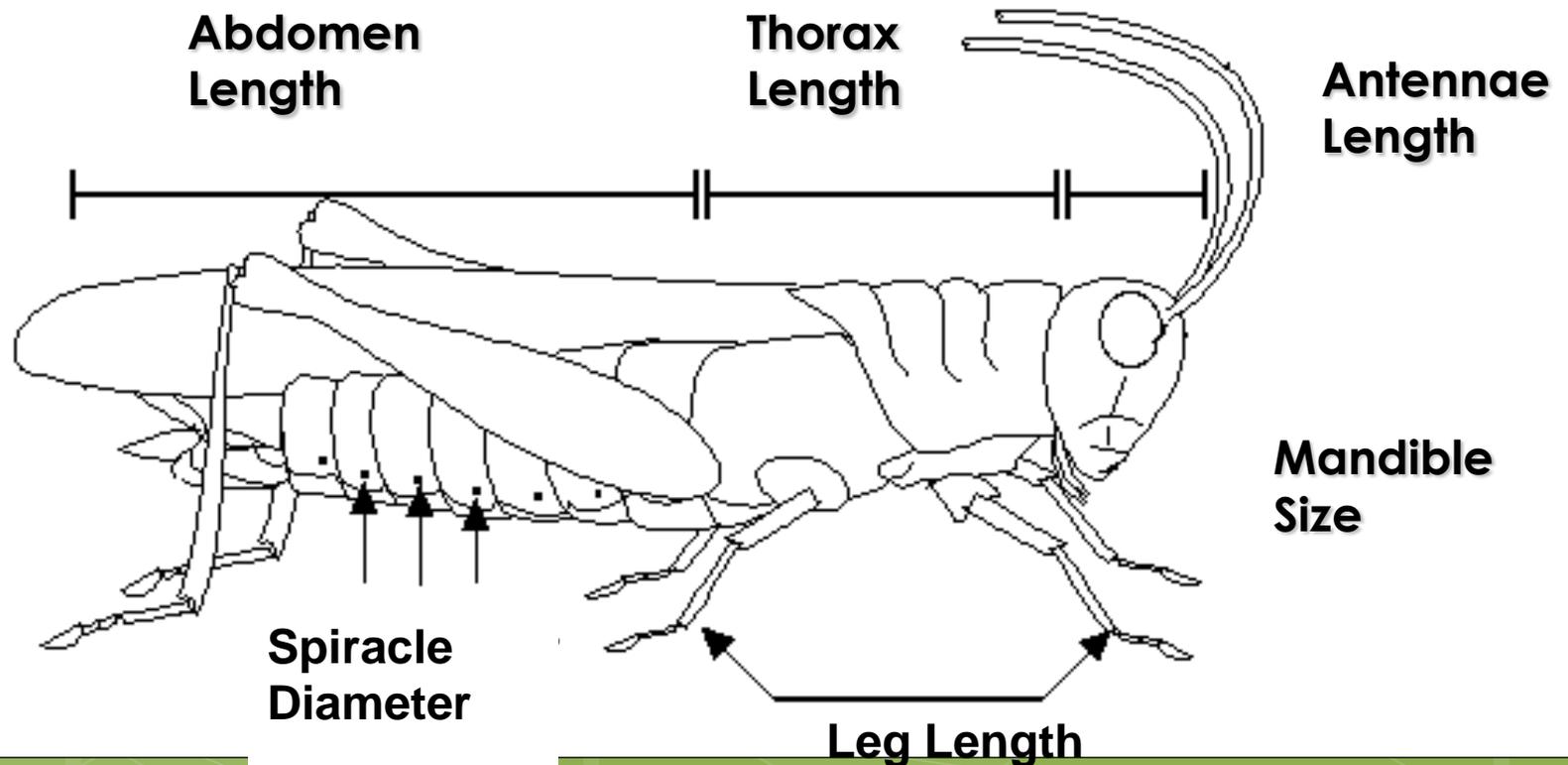
Grasshoppers



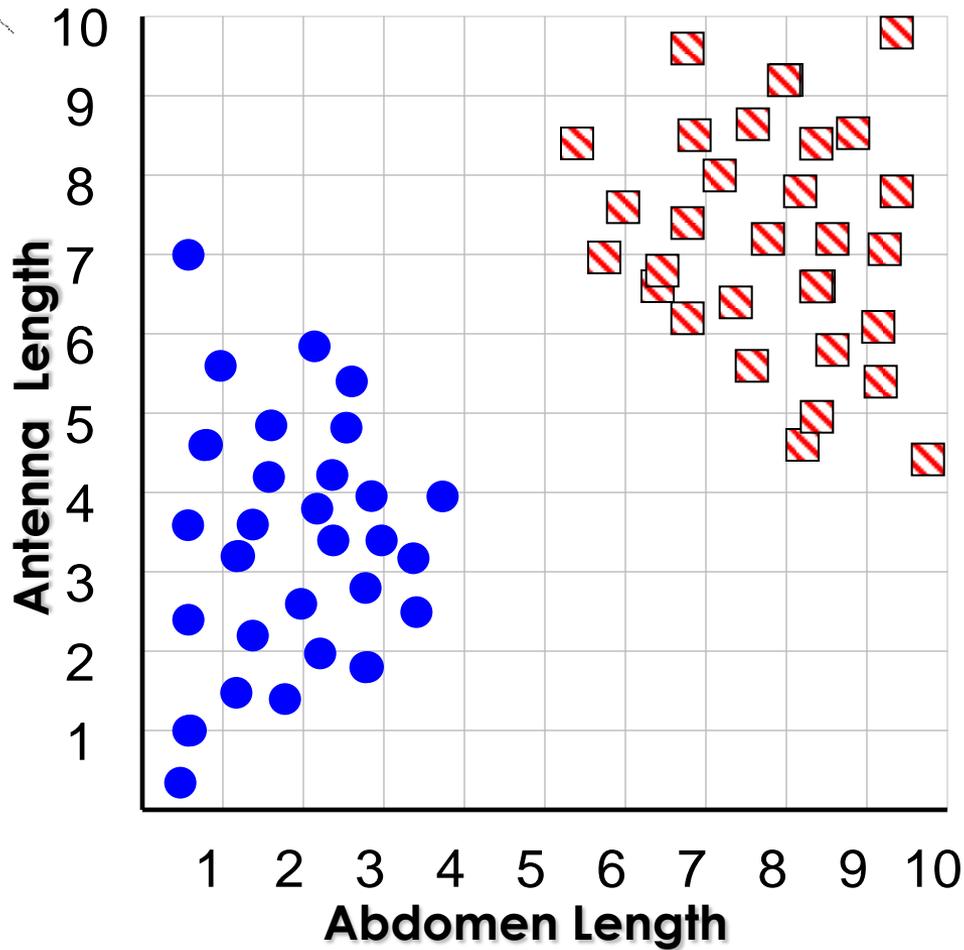
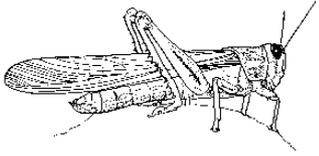
For any domain of interest, we can measure *features*

Color {Green, Brown, Gray, Other}

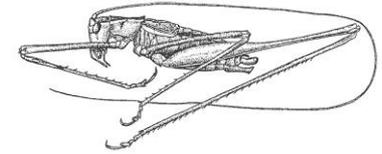
Has Wings?

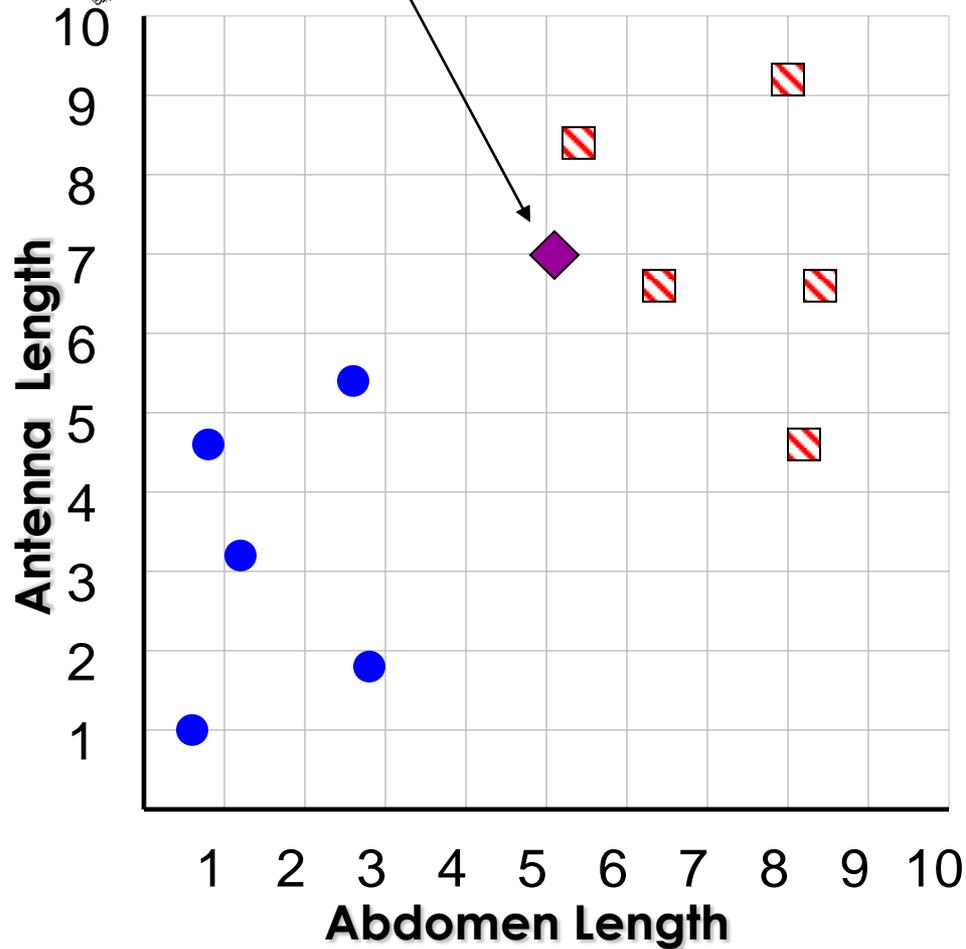
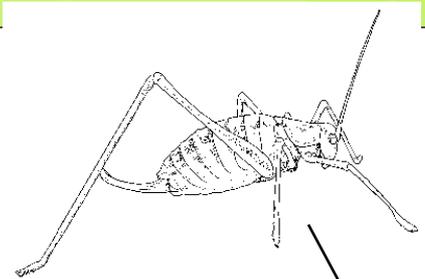


Grasshoppers



Katydidids



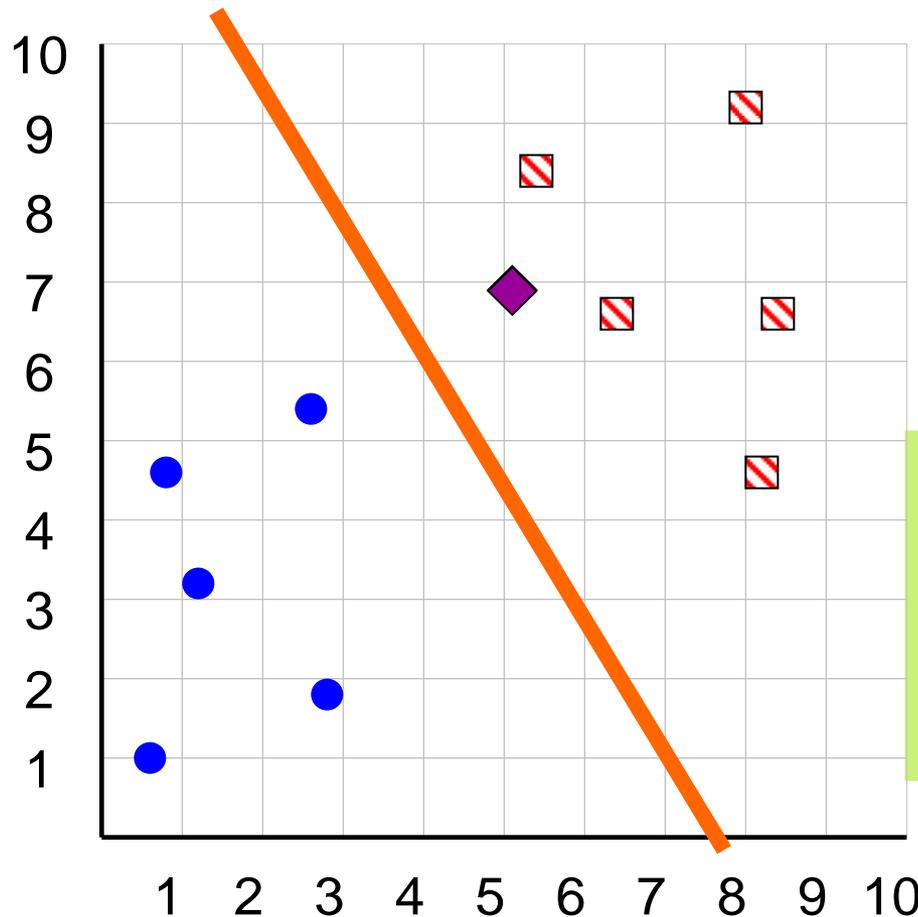


- ▣ Katydids
- Grasshoppers

Simple Linear Classifier



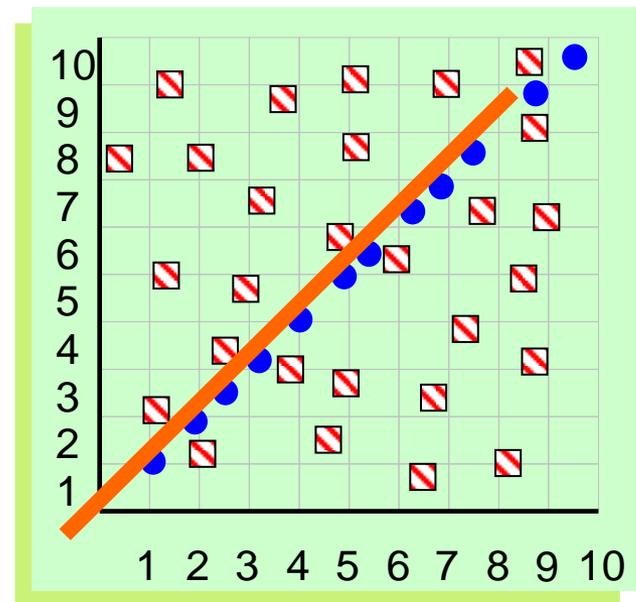
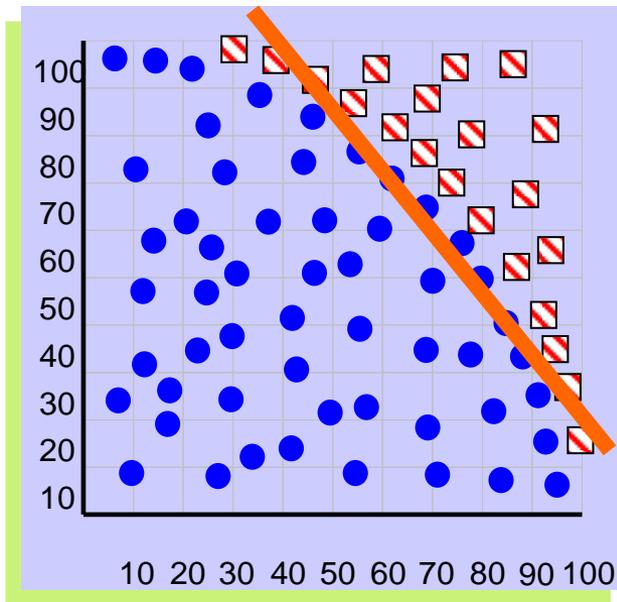
R.A. Fisher
1890-1962



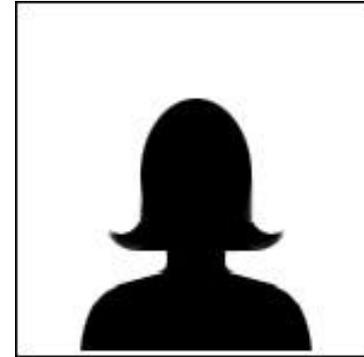
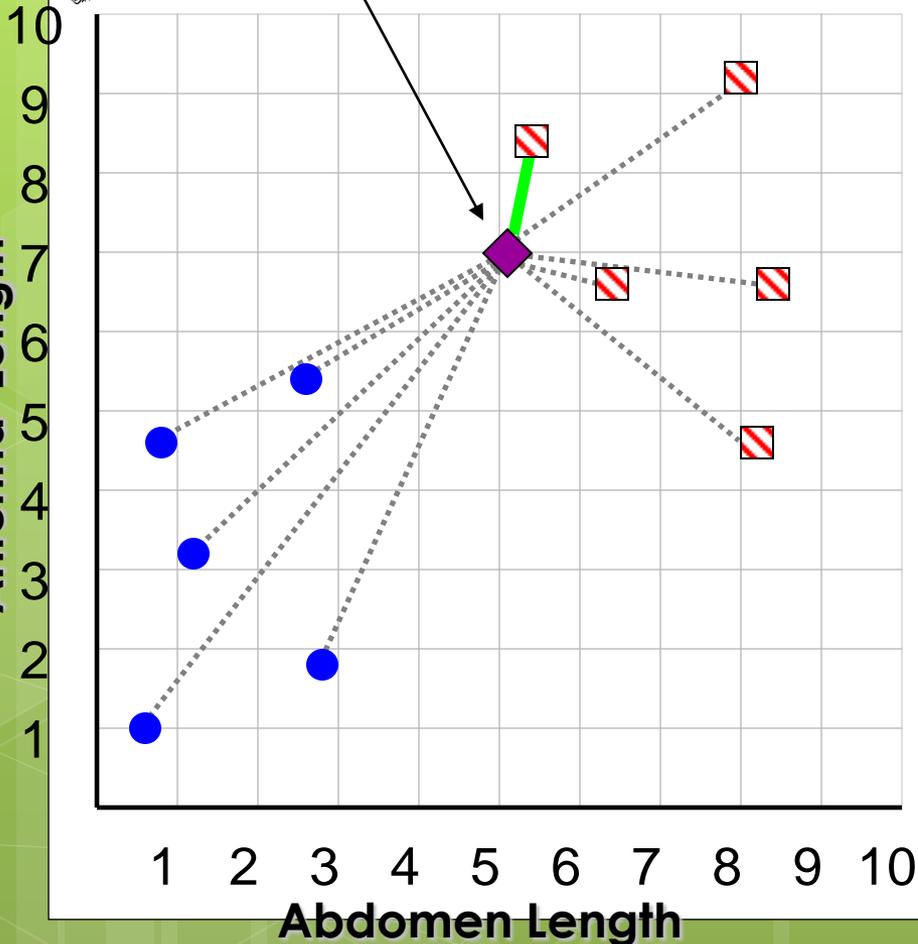
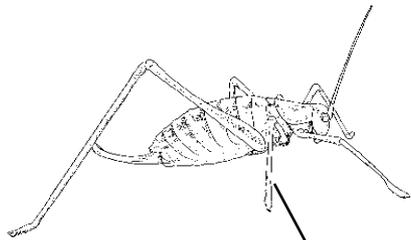
If **previously unseen instance** above the line
then
class is **Katydid**
else
class is **Grasshopper**

▣ **Katydid**
● **Grasshoppers**

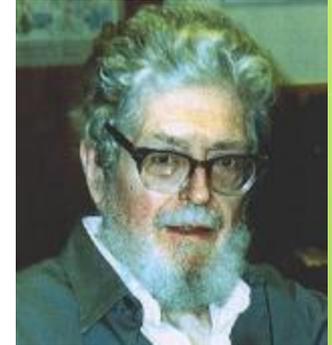
Problemas



Nearest Neighbor Classifier



Evelyn Fix
1904-1965



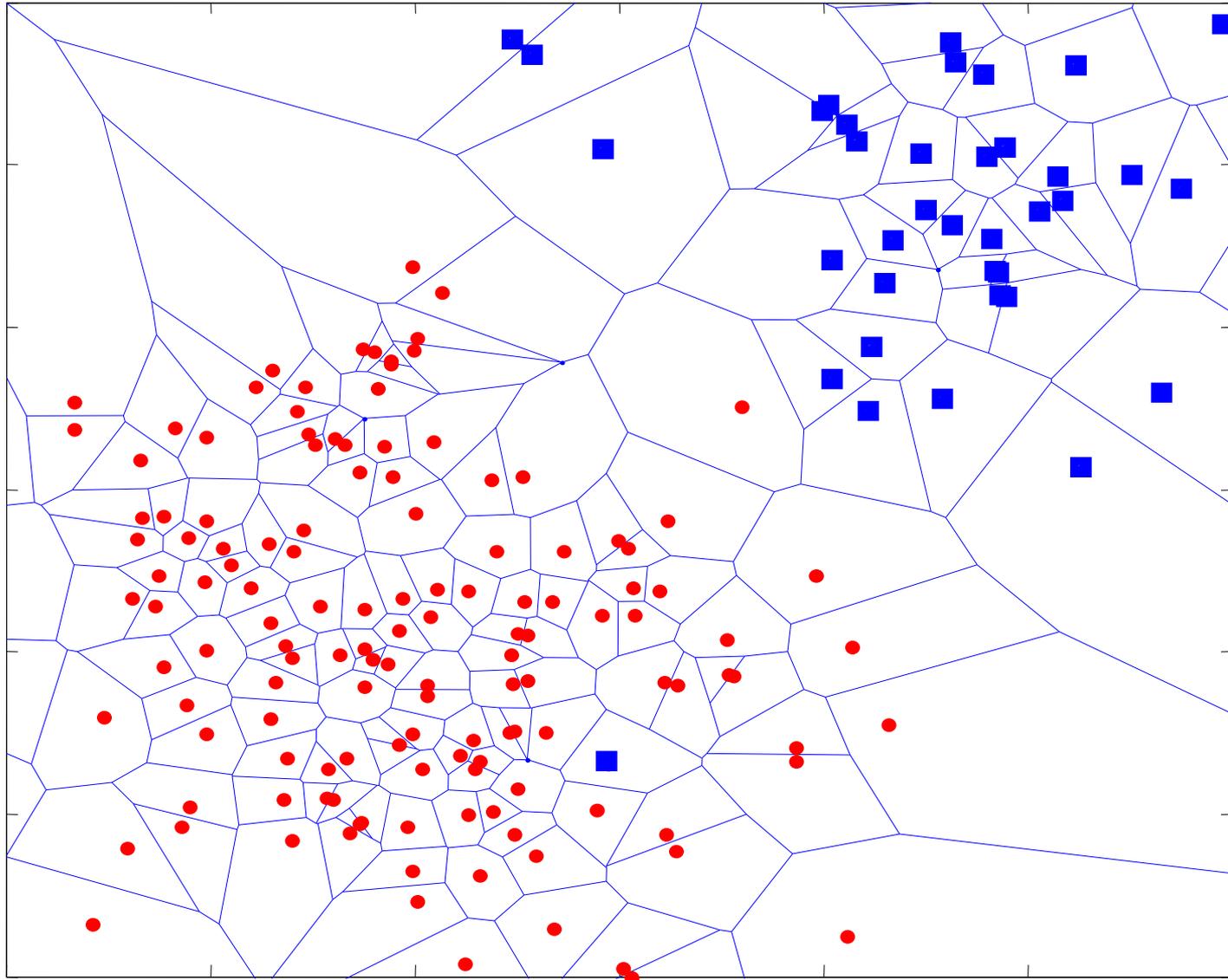
Joe Hodges
1922-2000

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

▣ **Katydid**

● **Grasshopper**

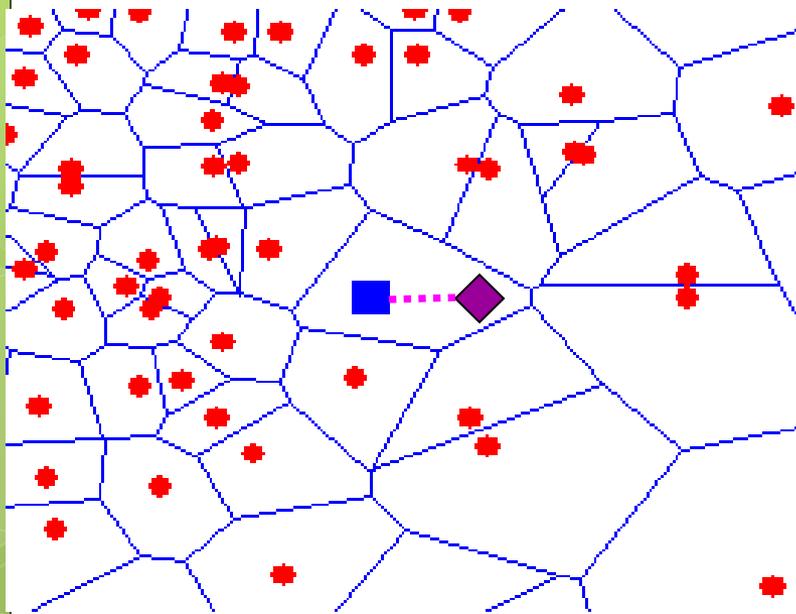
The nearest neighbor algorithm is sensitive to outliers...



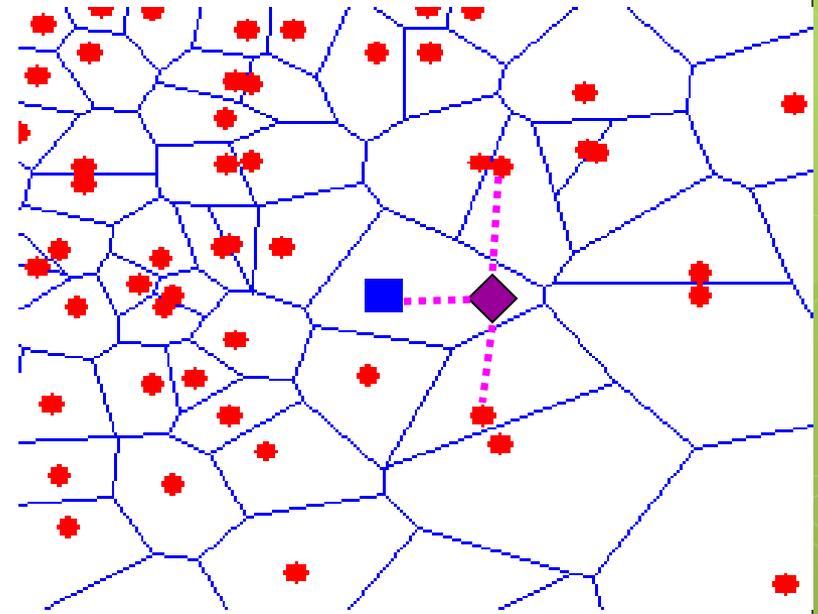
The solution is to...

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.



$K = 1$



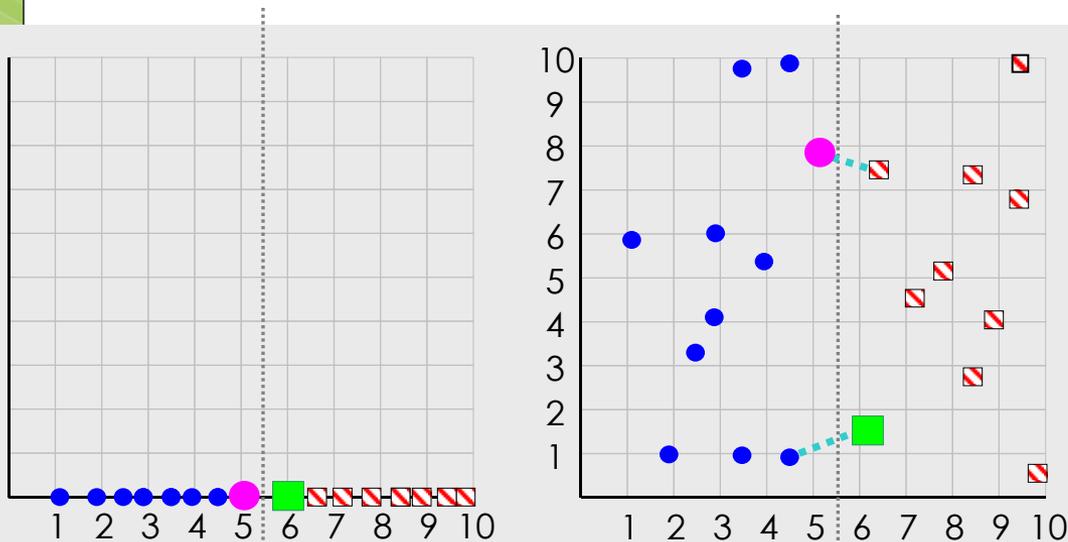
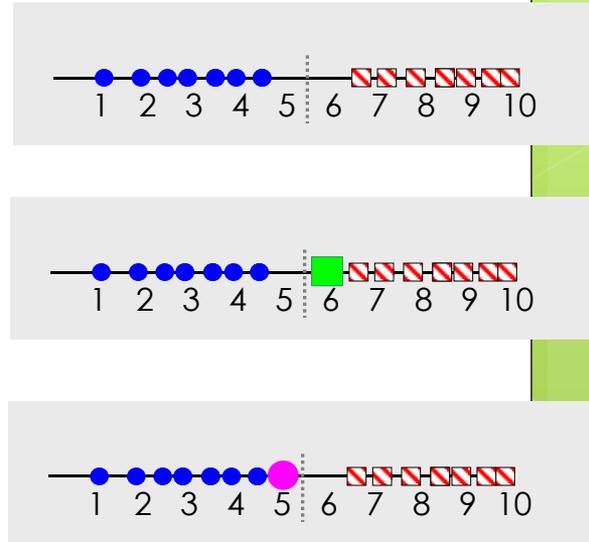
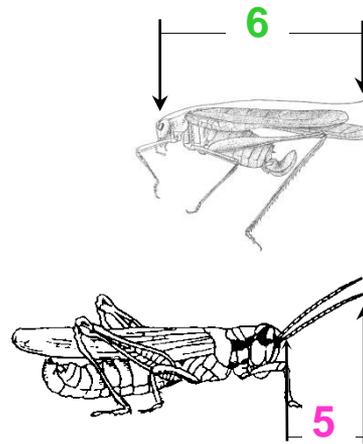
$K = 3$

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

Suppose the following is true, if an insect's 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 insect's mass.

Using both the antenna length and the insect's 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 bussiness
<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.** 3ª 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.