# Mineração de Dados

Análise dos votos dos senadores por meio de mineração de dados

Felipe Ken Hirano, Iuri Batista Beserra

Orientador Prof. Dr. Jan Correa

Defesa de Trabalho de Conclusão de Curso

Departamento de Ciência da Computação Universidade de Brasília - UnB

04 de Dezembro de 2018



# Sumário

- Introdução
- 2 Referencial Teórico
- Metodologia
- Resultados
- Conclusão

# Introdução

#### O problema

O Senado Federal disponibiliza dados à respeito das votações que ocorreram em plenário. Porém, estes dados estão em um formato de difícil compreensão o que dificulta a análise dos mesmos.

#### Hipótese

É possível à descoberta de padrões úteis nos dados do Senado Federal, utilizando corretamente algoritmos de mineração de dados para aperfeiçoar a análise.

# Introdução

## Objetivo Geral

Esse trabalho acadêmico tem como objetivo geral à análise dos resultados obtidos através da mineração dos dados brutos disponibilizados pelo Senado Federal utilizando ferramentas como o *MySQL*, *Pentaho*, *WEKA* e *Orange* para descobrir padrões concretos sobre as votações que ocorreram nas sessões plenárias nos anos de 2015 à 2017.

# Objetivos Específicos

- Analisar os dados gerais de votações de proposições feitas em plenário no período de 2015 à 2017 no Senado Federal;
- Tentar identificar relações entre os votos dos senadores e os resultados das proposições;
- Identificar se existem variações de votos dentro de um mesmo partido;
- Identificar padrões nas votações dos senadores.

### Senado Federal

## O que é

- É a câmara alta do Congresso Nacional;
- Encarregado pela elaboração e fiscalização das leis, apresentando os valores e a vontade da população em nível federal;
- Representa os Estados Federados.

# Principais Matérias

# Proposições Legislativas

- É toda matéria submetida à deliberação da Casa Legislativa;
- Compreende a elaboração de emendas à Constituição, das várias modalidades de lei.

## Proposta de Emenda à Costituição Federal

- Objetiva alterar partes do texto constitucional, sem a necessidade de se convocar nova assembleia constituinte;
- É discutida e votada em dois turnos, em cada Casa do Congresso, e será aprovada se obtiver êxito, na Câmara e no Senado.

# Modalidades de Votações

### Votações abertas

- As manifestações pelas aprovações das matérias ocorrem pelo ato dos senadores permanecerem sentados, enquanto aqueles que optam pela rejeição se levantam;
- Caso haja revisão dos votos, ela se dá por um processo nominal que é o registro eletrônico dos votos através do painel que está instalado no Plenário.

### Votações fechadas

- Ocorrem no caso de indicação de autoridades, vetos do presidente, na cassação de parlamentares, entre outros motivos;
- Essa modalidade também utiliza o sistema eletrônico, mas só apresenta os resultados da deliberação a respeito da proposição que foi votada.

# Mineração de Dados

# Data Mining

- Utiliza métodos tradicionais de análises de dados com algoritmos sofisticados para o processamento desse grande volumes de dados [2];
- Campo interdisciplinar que junta técnicas de máquinas de conhecimentos, reconhecimento de padrões, estatísticas, banco de dados e visualização, para conseguir extrair informações de grandes bases de dados [3].

# Knowledge-Discovery in Databases

#### **KDD**

- A mineração de dados é apenas uma etapa deste processo;
- O KDD é um processo manual de todo um conjunto de dados que se baseia na conversão dos dados para gerar uma informação e consequentemente um conhecimento [1].

# Knowledge-Discovery in Databases

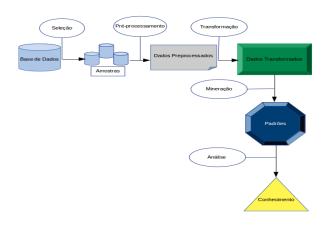


Figura: Processo de KDD proposto por Fayyad et al.[1].

#### Pentaho

# Pentaho Data Integration

- Solução em código aberto que possui funcionalidades para desenvolvimento de mineração de dados;
- Foi estruturada para permitir que seus componentes extraiam, transformem e deem carga nos dados de diversas fontes, para diversos bancos e arquivos.

### Pentaho

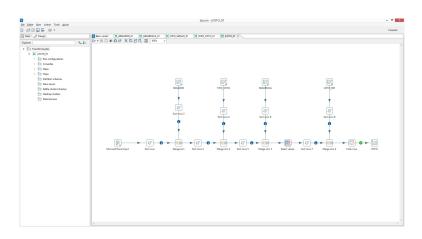


Figura: Interface Pentaho Data Integration.

#### Weka

- Desenvolvido em Java, pela Universidade de Waikato, situada na Nova Zelândia;
- É uma ferramenta de código aberto e de multiplataforma que apresenta uma coleção de algoritmos para a realização de mineração de dados através da aprendizagem de máquina.

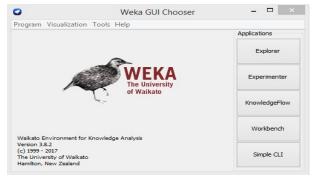


Figura: Interface inicial do Weka.

# Orange

- Ferramenta de Machine Learning de código aberto que permite a análise de dados através de um fluxo vasto de funcionalidades;
- Estruturado para minerar dados, executar processamento de linguagem natural e mineração de texto;
- Utilizado para rodar o algoritmo Hierarchical Clustering.



Figura: Fluxo utilizado no Orange.

# Metodologia

- Seleção dos dados;
- Pré-processamento;
- Tratamento dos dados;
- Mineração de dados;
- Descrição dos resultados.

# Seleção dos Dados

#### Base de dados escolhida

 Os dados para estudo deste trabalho foram obtidos através do WebService do Senado Federal.

#### Coleta de dados

- Legislatura atual escolhida 55;
- Duração de 4 anos.

#### Coleta de Dados

Os resultados das buscas obtidos retornavam o período selecionado.



Figura: Página do Web Service do Senado.

### Pré-Processamento

- Os resultados das buscas retornavam dados apenas em formato .pdf;
- Com isso, foi necessário a conversão dos mesmos para um formato em que estes dados pudessem ficar dispostos em planilhas;
- Essa conversão foi realizada para uma melhor organização e manipulação dos dados em linhas e colunas.

#### Pré-Processamento

Data:	10/03/2015	Seq: 8			Página: 1 de 4
	séria. PEC 00032/2010 Emerata Albera ou sita 3/2 e 111-4 de Constituição Federal, para se Emerata Albera ou sita 3/2 e 111-4 de Constituição Federal, para se destruitado de la companio de la constituição para o provimento dos cargos de Mini daquelo Filhumal e modificio. Federa constituição de valor do de Poposta de Emenda à Constituição 9º 2, de 2010 (1º Itano) que albera ou ar- e 111-4 de Constituição Federa are unidante o Trabas Secreto do Traballo Secreto de Traballo Secreto Secr				
		o, altera requisitos r-lhe a competênt	para o pr		rgos de ministros daquele  VOTO
			80	PDT	
Acir Gurgace			MG	PDT	Som Som
Alecso Neves Alecso Neves Fameira			SP	PSDB	Sun
Alloysio Nazes Petreurs Alloysio Disc			DR.	PSDB	P.NRU
Ans Amélia			RS.	PSDB	F-MAXV Sim
Angela Portela			RR.	PT	Sim
Antonio Anastania			MG	PSDB	Sim
Autonio Carles Valadares			SE	PSB	P.NRV
Atailes Oliveira			TO	PSDB	Sim
Benedito de Lira			AL	PP	Sim
Blaire Maggi			MT	PR	P-NEV
Cássio Cunha Lima			PB	PSDB	P-NRV
Ciro Nopueira			PI	PP	P-NRV
Cristovasa Buarque			DF	PDT	P-NRV
Dário Berger			SC	PMDB	P-NRV
Davi Alcolumbre			AP	DEM	Sun
Delciño do Amaral			MS	PT	Sim
Donizet Nogueira			TO	PT	Sun
Douglas Cintra			PE	PTB	Sun
Editon LobSo			MA	PMDB	P-NRV
Eduardo America			SE	PSC	Sim
Elmano Férrer			PI	PTB	Som
Essacio Oliveira			CE	PMDB	P-NRV
Fárima Bezerra			RN	PT	Siza
Fernando Beperra Coelho			PE	PSB	Sim
Fernando Coller			AL	PTB	P-NRV

Lagarda MG-Pensanajar 41- an Mindoj POSE/Pensan-Niko segimos vom P-OD-Pensanajokompilo dedaradoj EEP-Pensanajok (1971) - an Eupensample de Cusi Nom-Niko compreses (Polest II), opro-Neithala politica characi (Loca et A., (Politica) en selectura (Loca et A.), (Politica) permitados en se adoram La - arti-A-Cultifario en Politica (Politica) de Politica et al Cusi et A.), (Politica) permitados (Politica) (Pol

Figura: Exemplo do arquivo disposto no WebService do Senado.

### Pré-Processamento

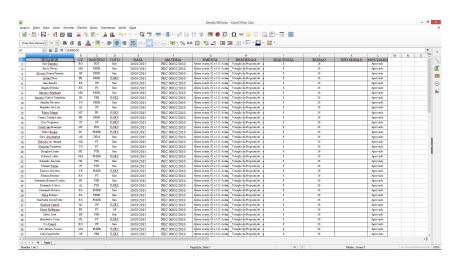


Figura: Exemplo dos dados dispostos em planilha.

#### Tratamento dos Dados

# Transformação dos dados

- Modelar banco de dados MySQL;
- Criar jobs ETL carga nas tabelas;
- Conexão do MySQL com o Weka;
- Gerar .csv.

### Tratamento dos Dados

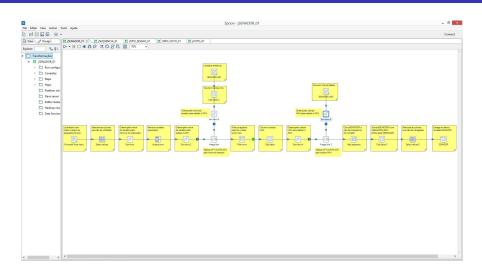


Figura: Job para carga no Data Warehouse.

# Mineração de Dados

#### Processo

- Foi necessário realizar uma divisão em duas etapas devido ao impeachment que ocorreu em agosto de 2016 pois o impeachment mudou o governo e suas alianças políticas;
- 58 proposições analisadas no pré impeachment e 37 pós impeachment;
- Aplicação dos algoritmos de mineração utilizando o software Weka e Orange.

#### Análise Estatística

- Foi gerado uma planilha em que as linhas eram os senadores e as as colunas eram as proposições;
- Foram utilizadas apenas as proposições consideradas acirradas;
- Removeu-se os partidos que tinham apenas um único senador;
- Removeu-se os senadores que tiveram participação menor de 75%;
- Agrupou-se os senadores por seus respectivos partidos.

#### Cálculo da coincidêcia de votos

- Os votos foram substituídos da seguinte forma: 1 para "Sim",-1 para "Não" e 0 para a não emissão de voto;
- Definiu-se uma matriz de coincidência de votos;
- Quando o valor foi de 0, 1 ou -1 para os dois senadores que estão sendo comparados somou-se 1 em ambos os valores.

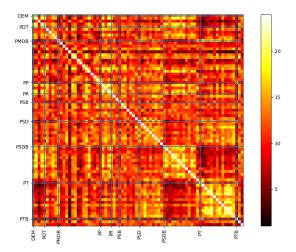


Figura: Gráfico de calor que ilustra as coincidências dos votos dos senadores de cada partido no período pré-impeachment.

### Análise estatísticas dos senadores no período Pré-Impeachment

- Tivemos a participação de 75 senadores analisados em um total de 24 proposições;
- PSD, DEM, PT, PSDB para as proposições analisadas foram os partidos que apresentaram maior coincidência de votos internamente;
- O DEM e o PT foram os partidos que mais votaram de forma diferente;
- Em relação aos outros partidos, o PMDB é o partido com menor coincidência de votos dentro do próprio partido.

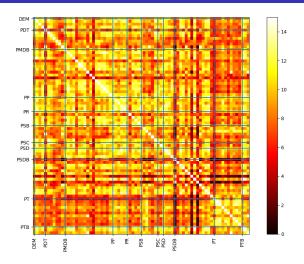


Figura: Gráfico de calor que ilustra as coincidência dos votos dos senadores de cada partido no período pós-impeachment.

## Análise estatísticas dos senadores no período Pós-Impeachment

- Tivemos a participação de 77 senadores analisados em um total de 15 proposições;
- O PSDB é o partido que apesenta menor valor de coincidência de votos;
- O PTB, PP e o DEM s\u00e3o os que apresentam maior coincid\u00e9ncia de votos;
- PSDB e PT foram os partidos de maior divergência de votos.

# Classificação

- Se constitui através da implantação de um modelo de classes;
- Categorização através de dados pré-estabelecidos;
- Utiliza este modelo para predizer as classes de objetos que n\u00e3o foram classificados.

# Classificação

#### J48

- Utiliza a abordagem dividir para conquistar de forma recursiva;
- Divide os atributos em subespaços e os associa a uma classe;
- Gera uma árvore de decisão fundamentada a partir um conjunto de dados.

# Análise por classificação dos partidos no período Pré e Pós-Impeachment

- Filtramos apenas os votos 'Sim', 'Não', 'P-NRV' (presente não registrou voto) e 'Ncom' (não compareceu);
- Utilizamos o atributo "Resultado" como classe, para poder verificar pela maioria dos votos, os partidos que aprovam ou rejeitam as matérias;
- O voto do partido é definido pela maioria, em caso de empate o MySQL definiu algumas prioridades, nesta ordem: 'Sim', 'P-NRV', 'Não', 'Ncom';
- Tenta-se descobrir se uma proposição é aprovada ou rejeitada dependendo do voto do partido para as proposições.

```
--- Run information ---
                                                                    Time taken to build model: 0 seconds
              weka.classifiers.trees.J48 -C 0.25 -M 2
Scheme:
                                                                    === Stratified cross-validation ===
Deletion:
              1.4.0-weka.filters.unsupervised.attribute.Remove-R1
                                                                    --- Summary ---
Instances:
Attributes:
              16
                                                                    Correctly Classified Instances
                                                                                                            90
                                                                                                                              95.7447 %
              DEM
                                                                    Incorrectly Classified Instances
                                                                                                                              4.2553 %
              PCdoB
                                                                    Kappa statistic
                                                                                                             0.9149
              PDT
                                                                    Mean absolute error
                                                                                                             0.0666
              DMDR
                                                                    Root mean squared error
                                                                                                             0.2045
              PP
                                                                    Relative absolute error
                                                                                                            13.4083 %
              DDS
                                                                    Root relative squared error
                                                                                                            41.0322 %
              PR
                                                                    Total Number of Instances
                                                                                                            94
              DDB
              PSB
                                                                    === Detailed Accuracy By Class ===
              PSC
                                                                                     TP Rate FP Rate Precision Recall
                                                                                                                           F-Measure MCC
                                                                                                                                                ROC Area PRC Area Class
              PSDB
                                                                                     0,922
                                                                                             0,000
                                                                                                       1,000
                                                                                                                   0,922
                                                                                                                           0,959
                                                                                                                                       0,918
                                                                                                                                                0,963
                                                                                                                                                          0,975
                                                                                                                                                                    Aprovado
              PSOL
                                                                                     1.000
                                                                                              0.078
                                                                                                       0.915
                                                                                                                   1.000
                                                                                                                            0.956
                                                                                                                                       0.918
                                                                                                                                                0.963
                                                                                                                                                          0.934
                                                                                                                                                                    Rejeitado
              PT
                                                                    Weighted Avg.
                                                                                     0,957
                                                                                              0,036
                                                                                                       0,961
                                                                                                                   0,957
                                                                                                                           0,958
                                                                                                                                       0,918
                                                                                                                                                0,963
                                                                                                                                                          0,956
              PTB
                                                                    === Confusion Matrix ===
Test mode:
              10-fold cross-validation
                                                                      a b <-- classified as
--- Classifier model (full training set) ---
                                                                     47 4 | a = Aprovado
                                                                      0 43 | b = Rejeitado
J48 pruned tree
PP = Sim
   PSB = Sim
    PSDB = Sim: Aprovado (48.0)
       PSDB = P-NRV: Rejeitado (6.0)
   PSB = P-NRV: Rejeitado (21.0/2.0)
   PSB = Não: Aprovado (1.0)
```

Figura: Resultado do algoritmo J48 pré-impeachment por partido.

pp = P-NRV: Rejeitado (12.0)
pp = Não: Rejeitado (6.0)
Number of Leaves : 6
Size of the tree : 9

# Análise por classificação dos partidos no período Pré-Impeachment

- 94 instâncias (proposições) e 16 atributos (partidos) analisados;
- Destas instâncias 51 eram aprovadas e 43 rejeitadas;
- 95,74% instâncias foram analisadas corretamente e apenas 4,25% incorretamente.

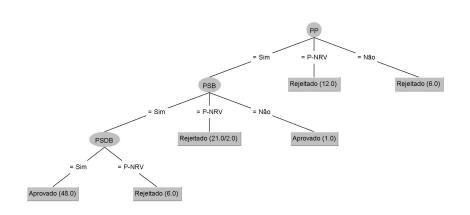


Figura: Árvore de decisão pré-impeachment por partido.

# Análise da árvore de decisão dos partidos no período Pré-Impeachment

- Podemos observar na árvore que o partido PP é a raiz. O algoritmo o definiu como base classificar as proposições como aprovadas ou rejeitadas;
- Se os partidos PP, PSB e PSDB votaram sim, 51,06% foram classificadas como aprovadas;
- Quando o PP votou sim e o PSB esteve presente mas n\u00e3o registrou voto (P-NRV), 22,34\u00e9 foram classificadas como rejeitadas.

DEM = Não: Rejeitado (8.0) DEM = P-NRV: Rejeitado (14.0) Number of Leaves : 5 Size of the tree : 7

```
--- Run information ---
                                                                   Time taken to build model: 0 seconds
              weks.classifiers.trees.J48 -C 0.25 -M 2
                                                                    === Stratified cross-validation ===
Relation:
              1.4.0-weka.filters.unsupervised.attribute.Remove-R1
                                                                   --- Summary ---
Instances:
Attributes:
             16
                                                                    Correctly Classified Instances
                                                                                                            60
                                                                                                                             96.7742 %
              DEM
                                                                                                                              3.2258 %
                                                                    Incorrectly Classified Instances
              PCdoB
                                                                    Kappa statistic
                                                                                                             0.9355
                                                                    Mean absolute error
                                                                                                             0.0579
              DMDR
                                                                   Root mean squared error
                                                                                                             0.1899
                                                                    Relative absolute error
                                                                                                            11.6063 %
              DDS
                                                                   Root relative squared error
                                                                                                            38.0029 %
              PR
                                                                   Total Number of Instances
              PSB
                                                                    === Detailed Accuracy By Class ===
              PSC
                                                                                     TP Rate FP Rate Precision Recall
                                                                                                                           F-Measure MCC
                                                                                                                                               ROC Area PRC Area Class
             PSDB
                                                                                             0,000
                                                                                                       1,000
                                                                                                                  0,939
                                                                                                                           0,969
                                                                                                                                      0,937
                                                                                                                                               0,972
                                                                                                                                                         0,979
                                                                                                                                                                    Aprovado
              PSOL
                                                                                     1.000
                                                                                              0.061
                                                                                                       0.935
                                                                                                                  1.000
                                                                                                                           0.967
                                                                                                                                      0.937
                                                                                                                                               0.972
                                                                                                                                                         0.945
                                                                                                                                                                    Rejeitado
              PT
                                                                    Weighted Avg.
                                                                                     0,968
                                                                                              0,028
                                                                                                       0,970
                                                                                                                  0,968
                                                                                                                           0,968
                                                                                                                                      0,937
                                                                                                                                               0,972
                                                                                                                                                         0,963
             DTR
                                                                   === Confusion Matrix ===
Test mode:
             10-fold cross-validation
                                                                     a b <-- classified as
=== Classifier model (full training set) ===
                                                                    31 2 | a = Aprovado
                                                                     0 29 | b = Rejettado
J48 pruned tree
DEM = Sim
| PSC = Sim: Aprovado (31.0)
   PSC = Não: Rejeitado (8.0/1.0)
   PSC = P-NRV: Aprovado (1.0)
```

Figura: Resultado do algoritmo J48 pós-impeachment por partido.



# Análise por classificação dos partidos no período Pós-Impeachment

- 62 instâncias (proposições) e 16 atributos (partidos) analisados;
- Destas instâncias 33 eram aprovadas e 29 rejeitadas;
- 96,77% instâncias foram analisadas corretamente e apenas 3,22% incorretamente.

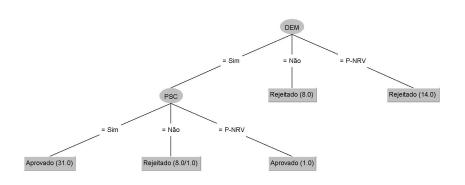


Figura: Árvore de decisão pós-impeachment por partido.

# Análise da árvore de decisão dos partidos no período Pós-Impeachment

- Podemos observar na árvore que o partido DEM é a raiz. O algoritmo o definiu como base classificar as proposições como aprovadas ou rejeitadas;
- Se os partidos DEM e PSC votaram sim, 50,00% foram classificadas como aprovadas;
- Quando o DEM esteve presente mas n\u00e3o registrou voto (P-NRV), 22,58% foram classificadas como rejeitadas.

## Regras de Associação

- Encontram as relações entre os diferentes itens dentro de um banco de dados;
- Foi utilizado o algoritmo Apriori.

# Suporte

- O support é uma indicação da frequência com que um conjunto de itens aparece em um conjunto de dados;
- O support pode ser calculado conforme a equação 1:

$$\frac{F(X,Y)}{TotaldeTransacoes} \tag{1}$$

### Confiança

- É uma indicação de frequencia dado que uma regra já foi considerada verdadeira, descrevendo a chance de satisfazer apenas um item, já que satisfaz o segundo item;
- A confiança (confidence) pode ser calculado coforme a equação 2:

$$\frac{F(X,Y)}{F(X)} \tag{2}$$

#### Lift

- Mede a indenpendência entre os itens;
- Valores próximos de 1 indica que são indepedentes;
- Valores distantes e maiores que 1 podem indicar dependência entre os itens;

$$\frac{confidence(A \to C)}{support(C)} \tag{3}$$

```
--- Run information ---

Scheme: weka.associations.Apriori -N 100 -T 1 -C 1.1 -D 0.05 -U 1.0 -M 0.1 -S -1.0 -c -1

Relation: 1.3.2-weka.filters.unsupervised.attribute.Remove-R4,23,31,40,68,73,89,94,98,103-weka.filters.unsupervised.attribute.Remove-R1

Attributes: 94
```

Figura: Cabeçalho dos resultados da associação tendo como base as matérias e os senadores no período pré-impeachment.

# Análise por associação dos senadores no período Pré-Impeachment

Foram utilizadas 58 instâncias (votações que ocorreram em plenário) com a participação de 94 senadores como ilustra a figura 15 e essa análise trouxe fortes relações de associação entre os seguintes senadores conforme a figura 16:

- Raimundo Lira PMDB/PB com Simone Tebet PMDB/MS;
- Valdir Raupp PMDB/RO com Waldemir Moka PMDB/MS;
- Simone Tebet PMDB/MS com Valdir Raupp PMDB/RO;
- Raimundo Lira PMDB/PB com Valdir Raupp PMDB/RO.

```
Apriori
Minimum support: 0.7 (41 instances)
Minimum metric clifts: 1.1
Number of cycles performed: 6
Generated sets of large itemsets:
Size of set of large itemsets L(1): 36
Size of set of large itemsets L(2): 74
Size of set of large itemsets L(3): 26
Size of set of large itemsets L(4): 2
Best rules found:
  1. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 44 --> Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 41
                                                                                                                                  conf: (0.93) < lift: (1.29) > lev: (0.16) [9] conv: (3.03)
  2. Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim Waldenir Moka - PMDB/MS-Sim 42 ==> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 41
                                                                                                                                  conf: (0.98) < lift: (1.29) > lev: (0.16) [9] conv: (5.07)
  3. Simone Tebet - PMDB/MS-Sim Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim 43 ==> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 41
                                                                                                                                  conf:(0.95) < lift:(1.26)> lev:(0.14) [8] conv:(3.46)
  4. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 44 --> Simone Tebet - PMDB/MS-Sim Valdir Raupp - PMDB/RC-Sim 41
                                                                                                                                  conf:(0.93) < lift:(1.26)> lev:(0.14) [8] conv:(2.84)
  5. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 44 --> Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim RESULTADO-Aprovado 41
                                                                                                                          conf:(0.93) < lift:(1.23)> lev:(0.13) [7] conv:(2.66)
  6. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 44 ==> Simone Tebet - PMDB/MS-Sim RESULTADO-Aprovado 41
                                                                                                                          conf:(0.93) < lift:(1.23)> lev:(0.13) [7] conv:(2.66)
  7. Simone Tebet - PMDB/MS-Sim RESULTADO-Aprovado 44 --> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 41
  8. Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim RESULTADO-Aprovado 44 ==> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 41
                                                                                                                          conf:(0.93) < lift:(1.23)> lev:(0.13) [7] conv:(2.66)
  9. Simone Tebet - PMDB/MS=Sim 48 ==> Valdir Raupp - PMDB/RO=Sim Waldemir Moka - PMDB/MS=Sim 42
                                                                                                      conf:(0.88) < lift:(1.21)> lev:(0.12) [7] conv:(1.89)
 10. Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 42 --> Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 42
 11. Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 48 ==> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 41
                                                                                                                                  conf: (0.85) < lift: (1.21) > lev: (0.12) [7] conv: (1.76)
 12. Raimundo Lira - PMDB/FB=Sim Valdir Raupp - PMDB/RO=Sim Waldemir Moka - PMDB/MS=Sim 41 ==> Simone Tebet - PMDB/MS=Sim 41
                                                                                                                                  conf:(1) < lift:(1.21)> lev:(0.12) [7] conv:(7.07)
 13. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim 47 --> Simone Tebet - PMDB/MS-Sim Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim 42
                                                                                                      conf: (0.89) < lift: (1.21) > lev: (0.12) [71 conv: (2.03)
 14. Simone Tebet - PMDB/MS-Sim Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim 43 =-> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim 42
                                                                                                      conf: (0.98) < lift: (1.21) > lev: (0.12) [7] conv: (4.08)
 15. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim 47 ==> Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 41
                                                                                                      conf: (0.87) < lift: (1.2) > lev: (0.12) [6] conv: (1.85)
 16. Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 42 --> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim 41
                                                                                                       conf: (0.98) < lift: (1.2) > lev: (0.12) [6] conv: (3.98)
 17. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim 47 --> Simone Tebet - PMDB/MS-Sim Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 41 conf: (0,87) < lift: (1,2) > lev: (0,12) [6] conv: (1.85)
 18. Simone Tebet - PMDB/MS=Sim Valdir Raupp - PMDB/RO=Sim Waldemir Moka - PMDB/MS=Sim 42 ==> Raimundo Lira - PMDB/PB=Sim 41
                                                                                                                                 conf: (0.98) < lift: (1.2) > lev: (0.12) [6] conv: (3.98)
 19. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Valdir Raupo - PMDB/RO-Sim 43 --> Simone Tebet - PMDB/MS-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 41
                                                                                                                                  conf: (0.95) < lift: (1.2) > lev: (0.12) [6] conv: (2.97)
 20. Simone Tebet - PMDB/MS-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 46 --> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Valdir Raupo - PMDB/RO-Sim 41
                                                                                                                                  conf: (0.89) < lift: (1.2) > lev: (0.12) [6] conv: (1.98)
 21. Simone Tehet - PMDR/MSuSim 48 up> Raimundo Lira - PMDR/PRuSim Maldemir Moka - PMDR/MSuSim 43
                                                                                                      conf:(0.9) < lift:(1.18)> lev:(0.11) [6] conv:(1.93)
 22. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 44 --> Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 43
                                                                                                       conf: (0.98) < lift: (1.18) > lev: (0.11) [6] conv: (3.79)
 23. Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 48 --> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 43
                                                                                                       conf; (0.9) < lift; (1.18) > lev; (0.11) [6] conv; (1.93)
 24. Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 44 ==> Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 43
                                                                                                       conf: (0.98) < lift: (1.18) > lev: (0.11) [6] conv: (3.79)
 25. Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 48 --> Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim RESULTADO-Aprovado 43
                                                                                             conf:(0.9) < lift:(1.18)> lev:(0.11) [6] conv:(1.93)
 26. Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 48 --> Simone Tebet - PMDB/MS-Sim RESULTADO-Aprovado 43
                                                                                              conf: (0.9) < lift: (1.18) > lev: (0.11) [6] conv: (1.93)
 27. Simone Tebet - PMDB/MS-Sim RESULTADO-Aprovado 44 ==> Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim 43
                                                                                              conf: (0.98) < lift: (1.18) > lev: (0.11) [6] conv: (3.79)
 28. Waldemir Moka - PMDB/MS-Sim RESULTADO-Aprovado 44 --> Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 43
                                                                                              conf: (0.98) < lift: (1.18) > lev: (0.11) [6] conv: (3.79)
 29. Simone Tebet - PMDB/MS-Sim 48 --> Raimundo Lira - PMDB/PB-Sim Valdir Raupp - PMDB/RO-Sim 42
                                                                                                      conf: (0.88) < lift: (1.18) > lev: (0.11) [6] conv: (1.77)
 30. Raimundo Lira - PMDB/PB=Sim Valdir Raupp - PMDB/RO=Sim 43 => Simone Tebet - PMDB/MS=Sim 42
                                                                                                      conf:(0.98) < lift:(1.18)> lev:(0.11) [6] conv:(3.71)
```

Figura: Resultado da associação tendo como base as matérias e os senadores no período pré-impeachment.

```
== Run information ===

Scheme: weka.associations.Apriori -N 100 -T 1 -C 1.1 -D 0.05 -U 1.0 -M 0.1 -S -1.0 -c -1
Relation: 1.3.2-weka.filters.unsupervised.attribute.Remove-R1,9,15,24-26,37,40,61,80,88,103
Instances: 37
Attributes: 93
```

Figura: Cabeçalho dos resultados da associação tendo como base as matérias e os senadores no período pós-impeachment.

# Análise por associação dos senadores no período Pós-Impeachment

Foram utilizadas 37 instâncias (votações que ocorreram em plenário) com a participação de 93 senadores como ilustra a figura e essa análise trouxe fortes relações de associação entre os seguintes senadores conforme a figura 18:

- Benedito de Lira PP/AL e Ivo Cassol PP/RO;
- José Agripino DEM/RN e Benedito de Lira PP/AL;
- Benedito de Lira PP/AL e Paulo Bauer PSDB/SC;
- Benedito de Lira PP/AL e Flexa Ribeiro PSDB/PA.

```
Apriori
Minimum support: 0.75 (28 instances)
Minimum metric <lift>: 1.1
Number of cycles performed: 5
Generated sets of large itemsets:
Size of set of large itemsets L(1): 10
Size of set of large itemsets L(2): 16
Size of set of large itemsets L(3): 9
Size of set of large itemsets L(4): 1
Best rules found:

    Benedito de Lira - PP/AL-Sim 30 --> Tvo Cassol - PP/RO-Sim 29 conf: (0.97) < lift: (1.23) > lev: (0.15) [51 conv: (3.24)

    Ivo Cassol - PP/RO-Sim 29 ==> Benedito de Lira - PP/AL-Sim 29 conf:(1) < lift:(1,23)> lev:(0,15) [5] conv:(5,49)

 3. Benedito de Lira - PP/AL-Sim 30 ==> Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim Ivo Cassol - PP/RO-Sim 29
                                                                                                  conf: (0.97) < lift: (1.23) > lev: (0.15) [5] conv: (3.24)
 4. Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim 30 --> Ivo Cassol - PP/RO-Sim 29
 5. Ivo Cassol - PP/RO-Sim 29 ==> Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim 29
                                                                                                  conf:(1) < lift:(1,23)> lev:(0.15) [5] conv:(5,49)
 6. Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim Ivo Cassol - PP/RO-Sim 29 ==> Benedito de Lira - PP/AL-Sim 29
                                                                                                  conf:(1) < lift:(1.23)> lev:(0.15) [5] conv:(5.49)
 7. Benedito de Lira - PP/AL-Sim 30 --> Ivo Cassol - PP/RO-Sim RESULTADO-Aprovado 28
                                                                                         conf:(0.93) < lift:(1.23)> lev:(0.14) [5] conv:(2.43)
 8. Ivo Cassol - PP/RO-Sim RESULTADO-Aprovado 28 =>> Benedito de Lira - PP/AL-Sim 28
                                                                                         conf;(1) < lift;(1,23)> lev;(0,14) [5] conv;(5,3)
  9. Benedito de Lira - PP/AL-Sim 30 ==> Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim Ivo Cassol - PP/RO-Sim RESULTADO-Aprovado 28
                                                                                                                     conf:(0.93) < lift:(1.23)> lev:(0.14) [5] conv:(2.43)
 10. Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim 30 --> Ivo Cassol - PP/RO-Sim RESULTADO-Aprovado 28
                                                                                                                     conf:(0.93) < lift:(1.23)> lev:(0.14) [5] conv:(2.43)

    Ivo Cassol - PP/RO-Sim RESULTADO-Aprovado 28 ==> Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim 28

                                                                                                                     conf:(1) < lift:(1,23)> lev:(0,14) [5] conv:(5,3)
12. Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim Ivo Cassol - PP/RO-Sim RESULTADO-Aprovado 28 ==> Benedito de Lira - PP/AL-Sim 28
                                                                                                                     conf:(1) < lift:(1.23)> lev:(0.14) [5] conv:(5.3)
13. Ivo Cassol - PP/RO-Sim 29 --> Benedito de Lira - PP/AL-Sim RESULTADO-Aprovado 28
                                                                                         conf:(0.97) < lift:(1.23)> lev:(0.14) [5] conv:(3.14)
14. Benedito de Lira - PP/AL-Sim RESULTADO-Aprovado 29 ==> Ivo Cassol - PP/RO-Sim 28
                                                                                         conf: (0,97) < lift: (1,23) > lev: (0,14) [5] conv: (3,14)
15. Ivo Cassol - PP/RO-Sim 29 ==> Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim RESULTADO-Aprovado 28
                                                                                                                     conf:(0.97) < lift:(1.23)> lev:(0.14) [5] conv:(3.14)
16. Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim Ivo Cassol - PP/RO-Sim 29 --> Benedito de Lira - PP/AL-Sim RESULTADO-Aprovado 28
                                                                                                                     conf:(0.97) < lift:(1.23)> lev:(0.14) [5] conv:(3.14)
17. Benedito de Lira - PP/AL-Sim RESULTADO-Aprovado 29 --> Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim Ivo Cassol - PP/RO-Sim 28
                                                                                                                     conf:(0.97) < lift:(1.23)> lev:(0.14) [5] conv:(3.14)
18. Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim RESULTADO-Aprovado 29 ==> Ivo Cassol - PP/RO-Sim 28
                                                                                                                     conf:(0.97) < lift:(1.23)> lev:(0.14) [5] conv:(3.14)
19. Benedito de Lira - PP/AL-Sim 30 ==> José Agripino - DEM/RN-Sim 28 conf:(0.93) < lift:(1.19)> lev:(0.12) [4] conv:(2.16)
20, José Agripino - DEM/RN-Sim 29 --> Benedito de Lira - PP/AL-Sim 28
                                                                        conf: (0.97) < lift: (1.19) > lev: (0.12) [4] conv: (2.74)
21. Benedito de Lira - PP/AL=Sim 30 ==> Paulo Bauer - PSDB/SC=Sim 28
                                                                        conf:(0.93) < lift:(1.19)> lev:(0.12) [4] conv:(2.16)
 22. Paulo Bauer - PSDB/SC-Sim 29 --> Benedito de Lira - PP/AL-Sim 28
                                                                        conf:(0.97) < lift:(1.19)> lev:(0.12) [4] conv:(2.74)
23. Benedito de Lira - PP/AL-Sim 30 --> Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim José Agripino - DEM/RN-Sim 28
                                                                                                      conf: (0.93) < lift: (1.19) > lev: (0.12) [4] conv: (2.16)
24. Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim 30 ==> José Agripino - DEM/RN-Sim 28
                                                                                                      conf:(0.93) < lift:(1.19)> lev:(0.12) [4] conv:(2.16)
25. José Agripino - DEM/RN-Sim 29 --> Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim 28
                                                                                                      conf:(0.97) < lift:(1.19)> lev:(0.12) [4] conv:(2.74)
26. Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim José Agripino - DEM/RN-Sim 29 --> Benedito de Lira - PP/AL-Sim 28
                                                                                                      conf: (0.97) < lift: (1.19) > lev: (0.12) [4] conv: (2.74)
27. Benedito de Lira - PP/AL-Sim 30 ==> Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim Paulo Bauer - PSDB/SC-Sim 28
                                                                                                      conf: (0.93) < lift: (1.19) > lev: (0.12) [4] conv: (2.16)
28. Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim 30 --> Paulo Bauer - PSDB/SC-Sim 28
                                                                                                      conf:(0.93) < lift:(1.19) > lev:(0.12) [4] conv:(2.16)
29. Paulo Bauer - PSDB/SC-Sim 29 --> Benedito de Lira - PP/AL-Sim Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim 28
                                                                                                      conf: (0.97) < lift: (1.19) > lev: (0.12) [4] conv: (2.74)
30. Flexa Ribeiro - PSDB/PA-Sim Paulo Bauer - PSDB/SC-Sim 29 ==> Benedito de Lira - PP/AL-Sim 28
                                                                                                      conf: (0.97) < lift: (1.19) > lev: (0.12) [4] conv: (2.74)
```

Figura: Resultado da associação tendo como base as matérias e os senadores no período pós-impeachment.

# Clusterização

- É um método de divisão de um agrupamento de dados (registros, tuplas, instâncias) em vários outros grupos denominados clusters;
- Permite que um usuário faça grupos de dados para determinar os padrões dos dados;
- Cada atributo no conjunto de dados será usado para analisar os dados.

# Clusterização

# Hierarchical Clustering

- Gera uma sequência de agrupamento Top-Bottom;
- Não é necessário passar a quantidade de clusters como parâmetro;
- Atribuí-se todas as observações a um único cluster e particiona-se o cluster em dois clusters menos semelhantes;
- Recursão até que haja um cluster para cada análise.

# Análise por *Clustering* dos partidos dos senadores no período Pré-Impeachment

Os dados em análise estão dispostos nos ramos do dendrograma conforme ilustra a figura 19 em que foram analisadas um total de 58 matérias:

- PDT PMDB;
- PT PTB;
- DEM PSC;
- PCdoB PSOL.



Figura: Dendrograma gerado tendo como referência os partidos dos senadores.

# Análise por *Clustering* dos partidos dos senadores no período Pós-Impeachment

Os dados em análise estão dispostos nos ramos do dendrograma conforme ilustra a figura 20 em que foram analisadas um total de 37 matérias:

- PDT PMDB;
- DEM PSDB;
- PP PR;
- PSC PTB;
- PCdoB PSOL.

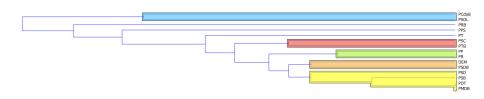


Figura: Dendrograma gerado tendo como referência os partidos dos senadores.

# Análise por *Clustering* dos estados dos senadores no período Pré-Impeachment

Os dados em análise estão dispostos nos ramos do dendrograma conforme ilustra a figura 21 em que foram analisadas um total de 58 matérias:

- BA MA;
- AM PI;
- CE TO;
- PA RN;
- GO MS.

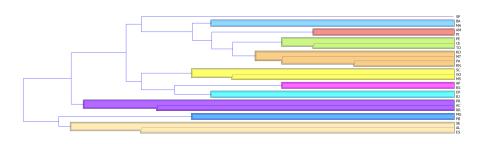


Figura: Dendrograma gerado tendo como referência os estados dos senadores.

# Análise por *Clustering* dos estados dos senadores no período Pós-Impeachment

Os dados em análise estão dispostos nos ramos do dendrograma conforme ilustra a figura 22 em que foram analisadas um total de 37 matérias:

- PR SE;
- PA RR;
- RJ RN;
- MT RO;
- ES PI.

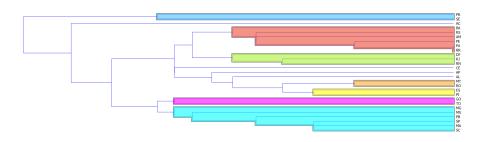


Figura: Dendrograma gerado tendo como referência os estados dos senadores.

# Conclusão

#### Conclusão

- Os senadores dos partidos do DEM, PSD, PP, PTB, PSDB e PT foram os senadores que trouxeram a maior taxa de coincidência de votos;
- O DEM foi o partido que mais divergiu do que convergiu com os votos dos senadores do partido do PT.

#### Trabalhos Futuros

• Utilizar scripts para obter um escopo maior de dados.

Obrigado!

# Referências I

🐚 J. Han and M. Kamber.

Data mining: concepts and techniques.

AKaufmann, San Francisco, 2005.

🍆 T. Pang-Ning e V. Kumar M. Steinbach.

Introduction to data mining.

first edition, 2005.

P; STADLER R; JAAPVERHEES; ZANASI A CABENA, P; HADJINIAN.

Discovering data mining:

From concept to implementation, 1998.

I. H. Witten, E. Frank and M. A. Hell.

Data Mining: Practical Machine Learning Tools and Technique.

Morgan Kaufmann, 2011.

# Referências II



BRAGA. Everaldo Miranda Mineração de Dados de Posição Geográfica e Compras Departamento de Ciência da Computação, Universidade de Brasília, Brasília, 2012.