# 





#### MBA EM DATA SCIENCE & AI

**APPLIED STATISTICS** 



#### AULA 7 Árvores de decisão



#### ÁRVORES DE DECISÃO

+ + .

· · • •

### -Aprendizagem supervisionada

As técnicas aprendizagem de máquina envolvem diversas finalidades, podendo ser supervisionadas ou não supervisionadas.



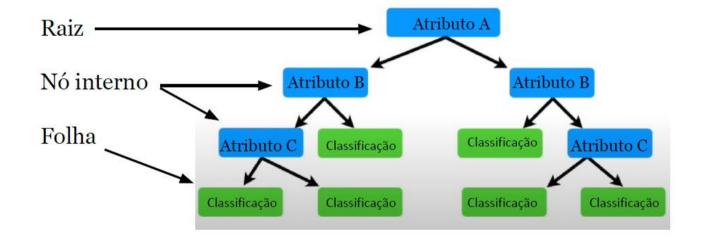
### Aprendizagem supervisionada

As técnicas aprendizagem de máquina envolvem diversas finalidades, podendo ser supervisionadas ou não supervisionadas.



#### Árvores de Decisão





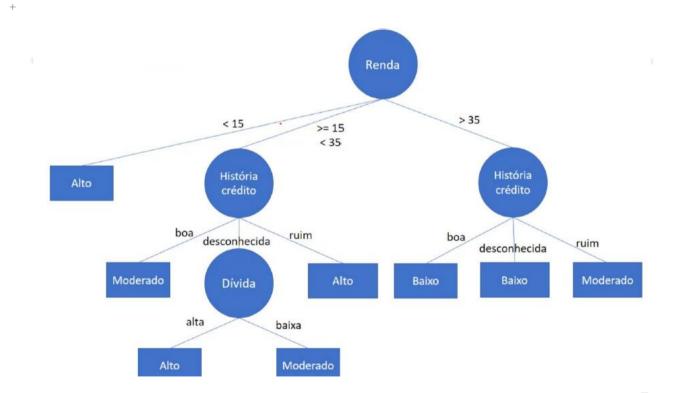
#### FI√\D WBA+

#### Base de Crédito

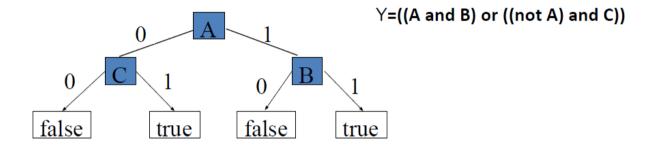
História do crédito	Dívida	Garantias	Renda anual	Risco
Ruim	Alta	Nenhuma	< 15.000	Alto
Desconhecida	Alta	Nenhuma	>= 15.000 a <= 35.000	Alto
Desconhecida	Baixa	Nenhuma	>= 15.000 a <= 35.000	Moderado
Desconhecida	Baixa	Nenhuma	> 35.000	Alto
Desconhecida	Baixa	Nenhuma	> 35.000	Baixo
Desconhecida	Baixa	Adequada	> 35.000	Baixo
Ruim	Baixa	Nenhuma	< 15.000	Alto
Ruim	Baixa	Adequada	> 35.000	Moderado
Boa	Baixa	Nenhuma	> 35.000	Baixo
Boa	Alta	Adequada	> 35.000	Baixo
Boa	Alta	Nenhuma	< 15.000	Alto
Boa	Alta	Nenhuma	>= 15.000 a <= 35.000	Moderado

## Anatomia da Árvore





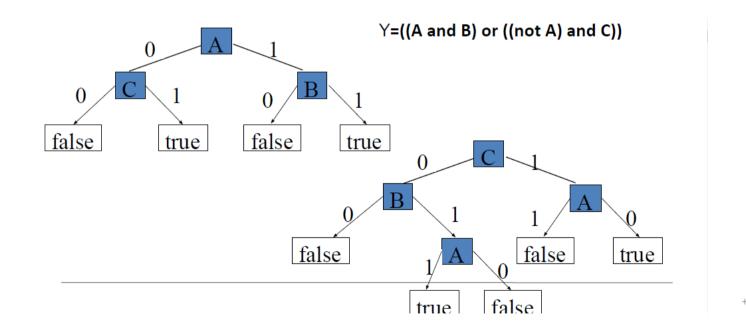
#### Mesmo Conceito



•

. . •

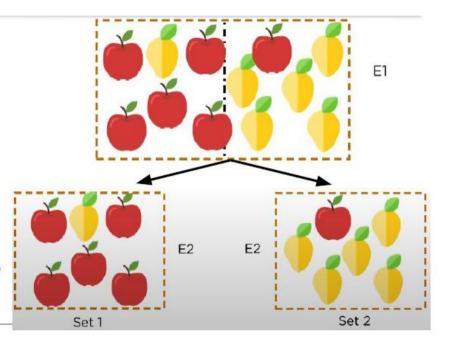
## Mesmo Conceito, diferentes representações



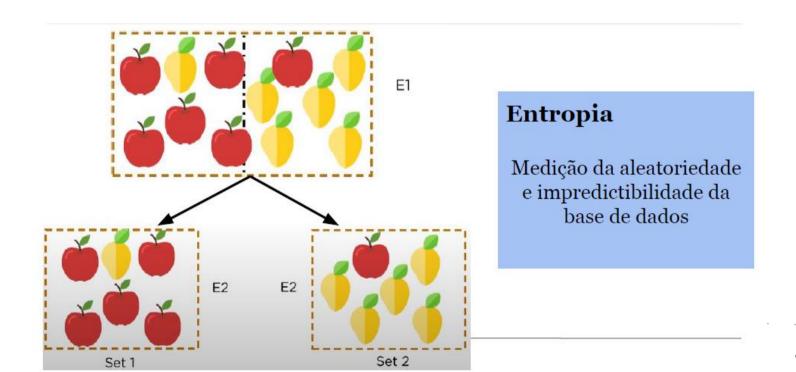
#### Quais atributos escolher?

Quais variáveis vão ser usadas em X ordem? E qual vai ser a raiz?

Precisamos da variável que vai *separar* a base de dados o máximo possível.

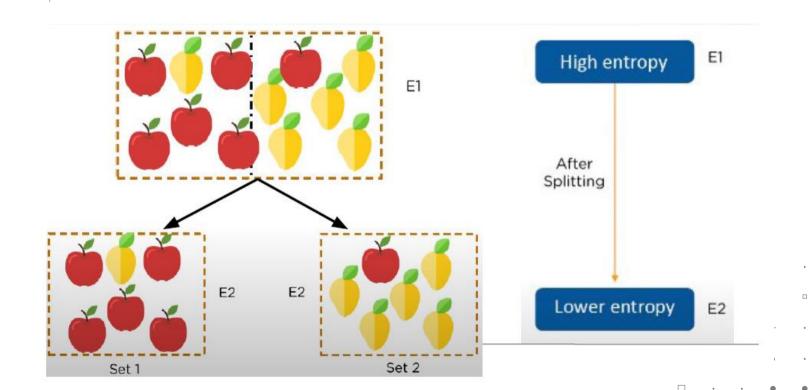


### Quais atributos escolher?



### Quais atributos escolher?





### Entropia

A *quantidade esperada de informação* quando observando uma c

$$Entropy(S) = \sum_{i=1}^{S} -p_i \log_2 p_i$$

Se X tem 8 possíveis resultados igualmente prováveis então:  $H(X) = -\sum_{i} 1/8 \log_2 1/8 = 3$  bits

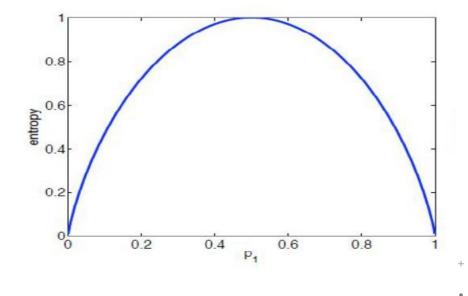
### Entropia

Quanto menos uniforme e mais as probabilidades tendem a o ou 1, **menor** é a entropia

Distribuição: -uniforme

Entropia: -menor

Nó: +puro







Derivada da *teoria da informação* de Claude E. Shannon em 1932

"A Mathematical Theory of Communication"

Esse vai ser nosso critério de avaliação

### Ganho da Informação

Ganho de informação - Gain(S,A):

- redução esperada da entropia (da incerteza) após a divisão

S = Base antes da divisão / A = Base após a divisão

Ganho(S,A) = Informação antes da divisão - após a divisão

$$Gain(S, A) = Entropy(S) - \sum_{v \in Values(A)} \frac{|S_v|}{|S|} Entropy(S_v)$$

### · Ganho da Informação

$$Entropy(S) = \sum_{i=1}^{S} -p_i \log_2 p_i$$

$$Gain(S, A) = Entropy(S) - \sum_{v \in Values(A)} \frac{|S_v|}{|S|} Entropy(S_v)$$

## Cálculo da entropia

#### Risco

Alto

Alto

Moderado

Alto

Baixo

Baixo

Alto

Moderado Baixo

Baixo

Alto

Moderado

Baixo

Alto

$$Entropy(S) = \sum_{i=1}^{c} -p_i \log_2 p_i$$

Moderado = 3/14

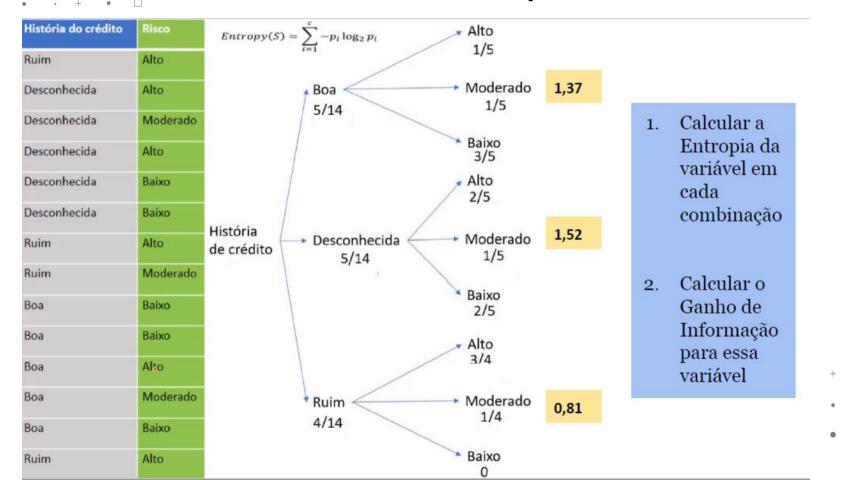
Baixo = 5/14

Alto = 6/14

E(s) = -6/14 \* log(6/14; 2) - 3/14 \*

log(3/14; 2) - 5/14 \* log(5/14; 2) = 1,53

## Cálculo da entropia



### ·Ganho da Informação

História do crédito	Risco	
Ruim	Alto	
Desconhecida	Alto	
Desconhecida	Moderado	
Desconhecida	Alto	
Desconhecida	Baixo	
Desconhecida	Baixo	
Ruim	Alto	
Ruim	Moderado	
Воа	Baixo	
Boa	Baixo	
Boa	Alto	
Boa	Moderado	
Boa	Baixo	
Ruim	Alto	

$$Gain(S,A) = Entropy(S) - \sum_{v \in Values(A)} \frac{|S_v|}{|S|} Entropy(S_{v)}$$

### Quais atributos escolher

História de crédito: 0,26 Dívida: 0,06 Garantias: 0,20 Renda: 0,66

História do crédito	Dívida	Garantias	Renda anual	Risco
Ruim	Alta	Nenhuma	< 15.000	Alto
Desconhecida	Alta	Nenhuma	>= 15.000 a <= 35.000	Alto
Desconhecida	Baixa	Nenhuma	>= 15.000 a <= 35.000	Moderado
Desconhecida	Baixa	Nenhuma	> 35.000	Alto
Desconhecida	Baixa	Nenhuma	> 35.000	Baixo
Desconhecida	Baixa	Adequada	> 35.000	Baixo
Ruim	Baixa	Nenhuma	< 15.000	Alto
Ruim	Baixa	Adequada	> 35.000	Moderado
Boa	Baixa	Nenhuma	> 35.000	Baixo
Boa	Alta	Adequada	> 35.000	Baixo
Boa	Alta	Nenhuma	< 15.000	Alto
Boa	Alta	Nenhuma	>= 15.000 a <= 35.000	Moderado

#### Outro métodos

- Impureza de Gini

$$I_G(n) = 1 - \sum_{i=1}^{J} (p_i)^2$$
  $\chi_c^2 = \sum \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}$ 

- Teste qui-quadrado

$$\chi_c^2 = \sum \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}$$

#### FIVD WBA+

· Comandos no Python

- Você vai precisar do pacote:
  - -from sklearn import tree

### Modelando em python

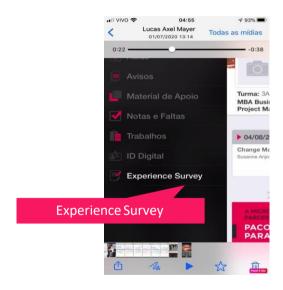
```
# Construindo o modelo de árvore
modelo = DecisionTreeClassifier()
modelo = modelo.fit(X, y)
```

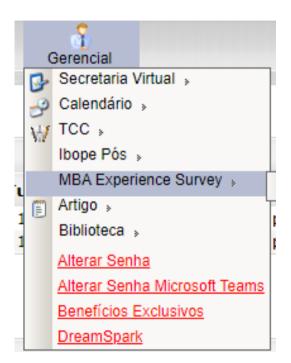


#### O que você achou da aula de hoje?

#### Pelo aplicativo da FIAP

(Entrar no FIAPP, e no menu clicar em Experience Survey)





#### **OBRIGADO**





