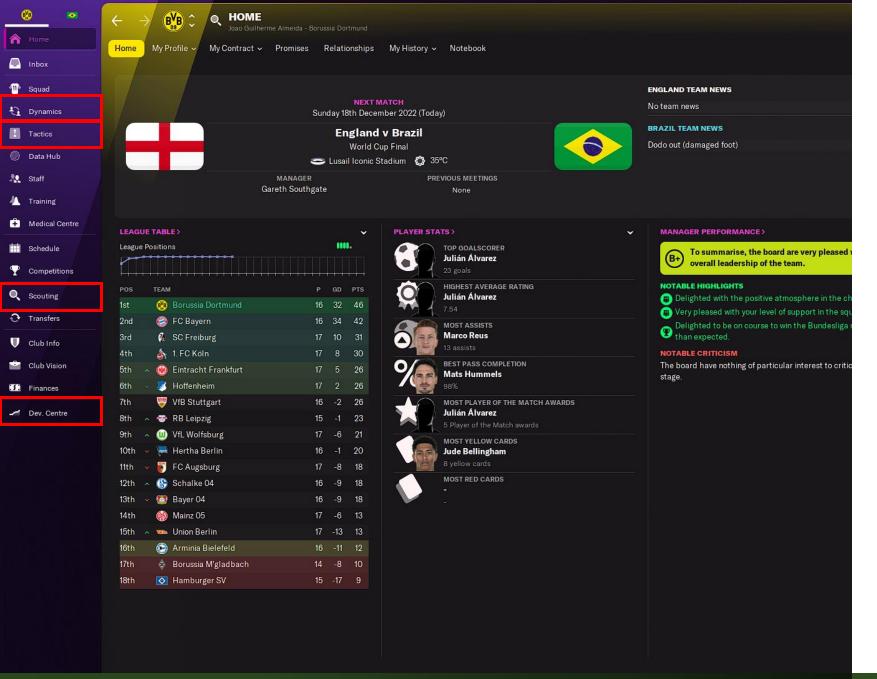
# PREVENDO A HABILIDADE POTENCIAL DE JOGADORES DE FUTEBOL NO JOGO FOOTBALL MANAGER

João Guilherme Cintra de Freitas Almeida

Lais Nascimento da Silva

William Augusto Reis da Silva

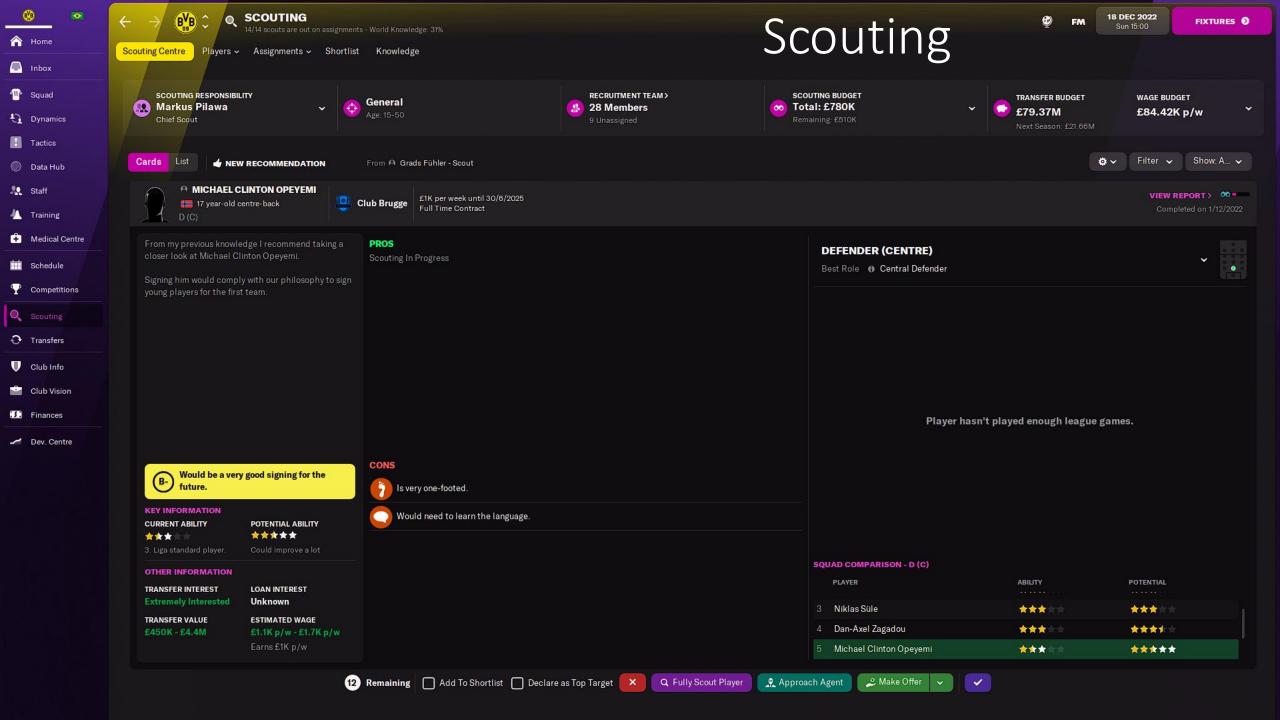


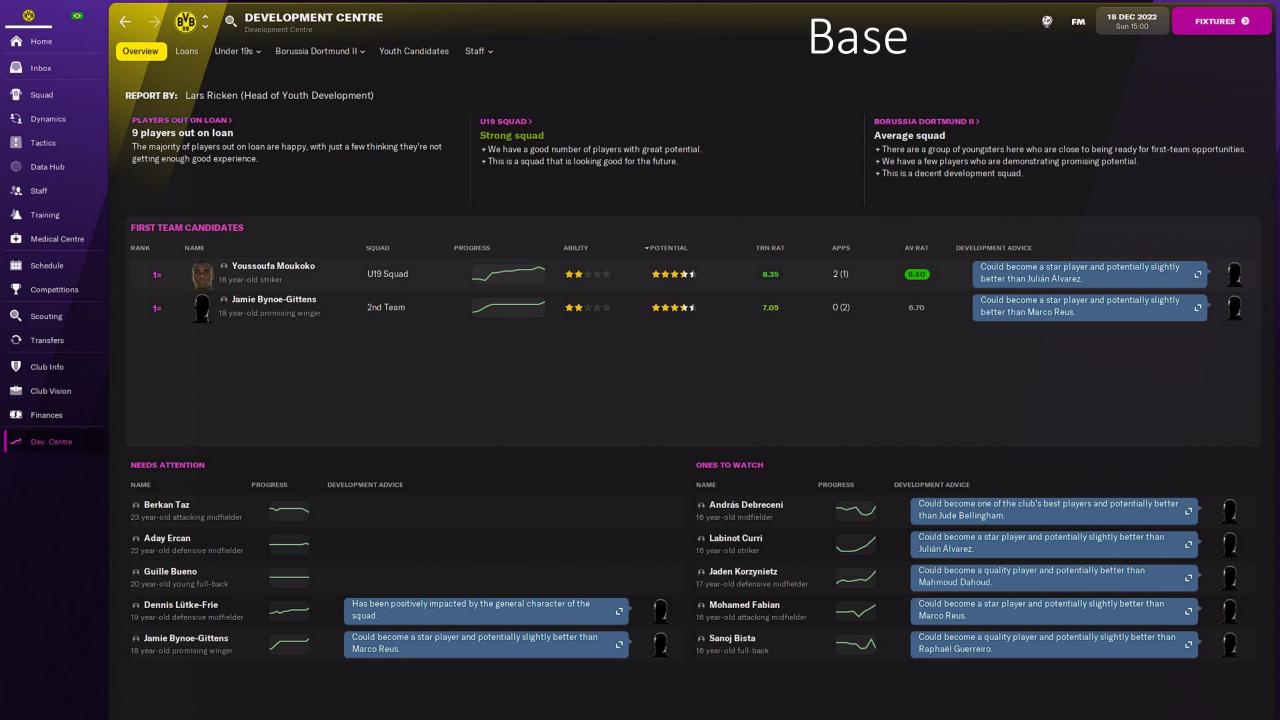
## Football Manager

- Jogo digital que imita carreira de treinador
- Se apropria de aspectos humanos (relações), econômicos e táticos
- Possui um banco de dados de jogadores de 50 países
- Mais de 130 mil jogadores no database



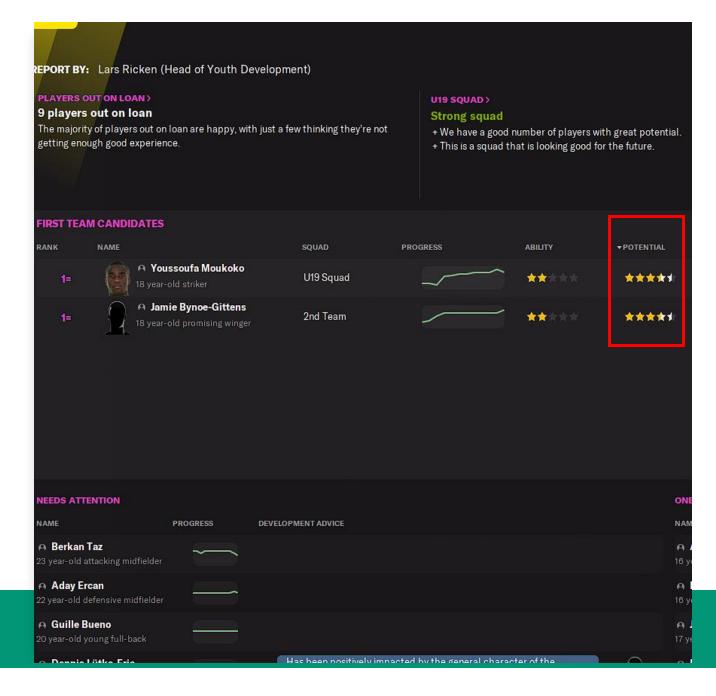






#### Previsão de Potencial da Base

- Como é realizado?
- Modelos de Machine Learning
- Mestrado de William Van Wijik



#### Relevância



Lucro de Clubes

Alexis Sanches Udinese



**Economizar com Scouts** 

Clubes pequenos

Sem acesso ao mundo inteiro



Expor jogadores de clubes pequenos



Prever talentos

## Banco de dados

- Football Manager 2020
   Dataset
- Cerca de 136 mil jogadores
- 64 atributos
- Atributos são definidos por olheiros do FM

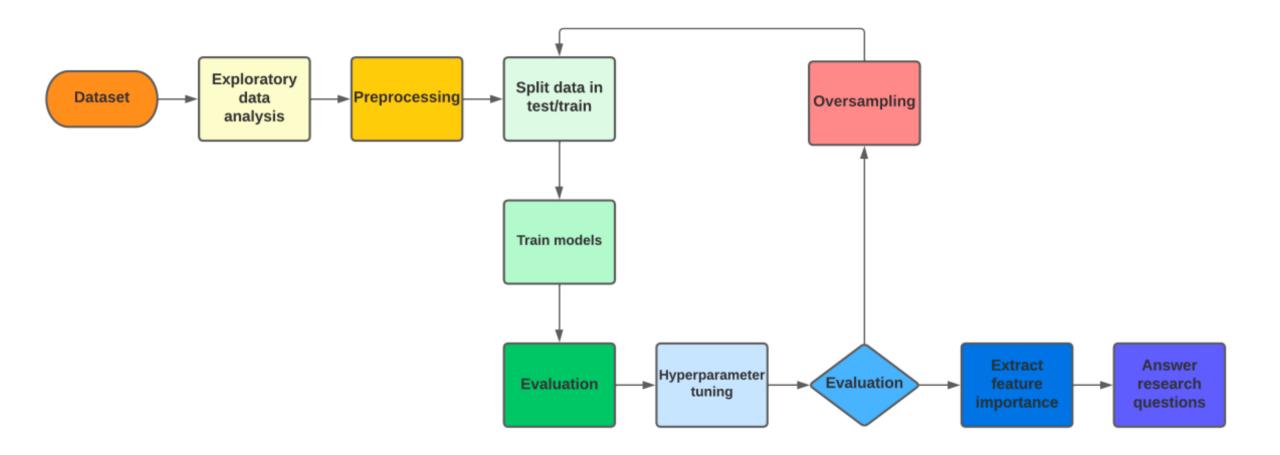
▲ Name =	A Position	=	▲ Club	=
Name of player	All possible position of Player		Club of player	
136041 unique values	D (C) 1	1% 1% 8%	Unknown Selangor Other (123896)	14% 0% 86%
Lionel Messi	AM (RC), ST (C)		Barcelona	
Cristiano Ronaldo	AM (RL), ST (C)		Juventus	
Kylian MbappÃ⊚	AM (RL), ST (C)		Paris SG	

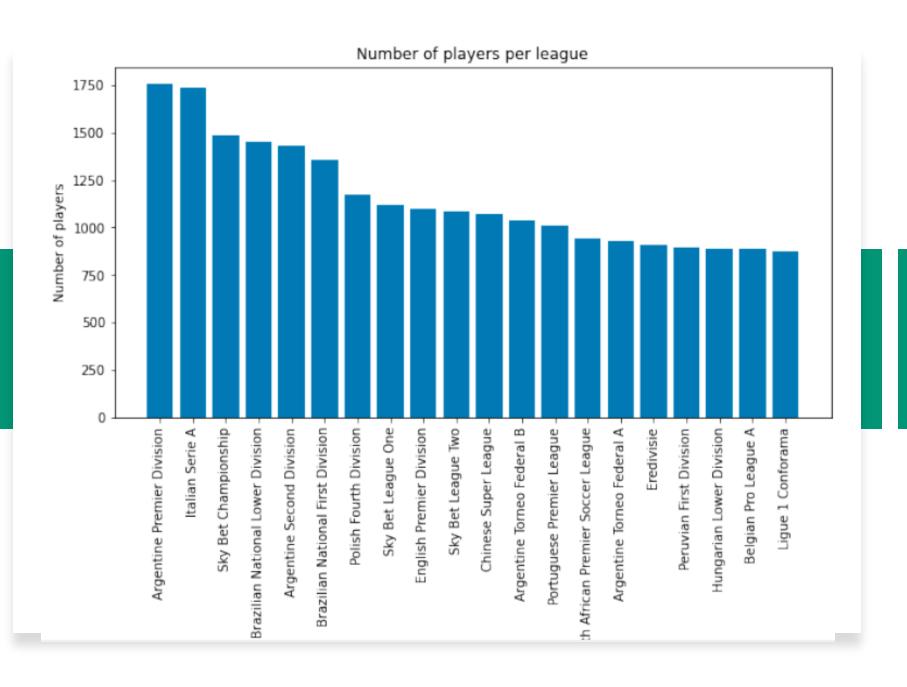
## Atributos no jogo

TECHNICAL	L MENTAL			PHYSICAL	
Corners	12	Aggression	12	Acceleration	14
Crossing	12	Anticipation	12	Agility	14
Dribbling	13	Bravery	7	Balance	12
Finishing	13	Composure	14	Jumping Reach	5
First Touch	14	Concentration	14	Natural Fitness	14
Free Kick Taking	12	Decisions	12	Pace	14
Heading	7	Determination	15	Stamina	14
Long Shots	15	Flair	16	Strength	6
Long Throws	10	Leadership	8	PLAYER TRAITS	
Marking	12	Off The Ball	12		
Passing	14	Positioning	6	Plays One-Twos	
Penalty Taking	8	Teamwork	14	Tries To Play Way Out Of	
Tackling	14	Vision	12	Trouble	
Technique	15	Work Rate	7	Discuss new trait	~

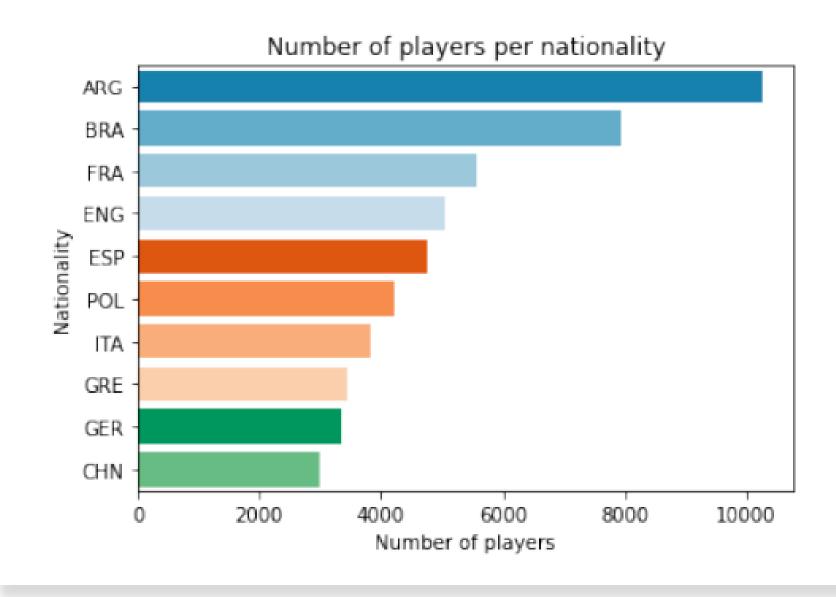


## Fluxograma

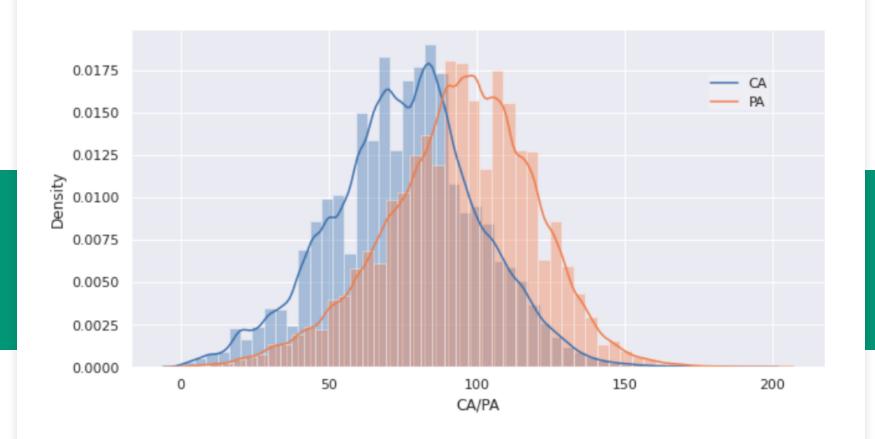




## Análise Exploratória



### Análise Exploratória



## Análise Exploratória

CA: Current Ability PA: Potential Ability





Apenas dados numéricos utilizados

Altura, peso, força, equilíbrio, energia, ...



Goleiros retirados da análise

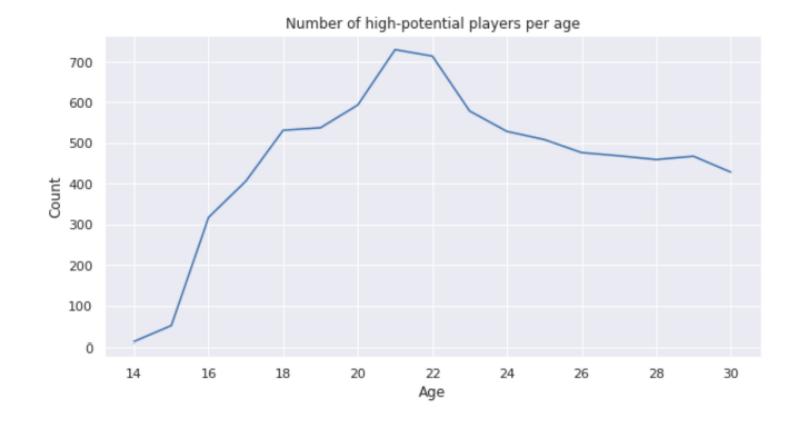
10% do total
Possuem
outros 10
atributos



Restaram 40 atributos para análise

## Seleção de Jogadores

- Idade (< 21)
  - Pico
  - Idade máxima em clubes
- Atributo PA
- 6% do total





## Preparação do Modelo

Treinamento/Teste (80-20)

Ajuste de Hiperparâmetros Sobreamostragem (SMOTE)



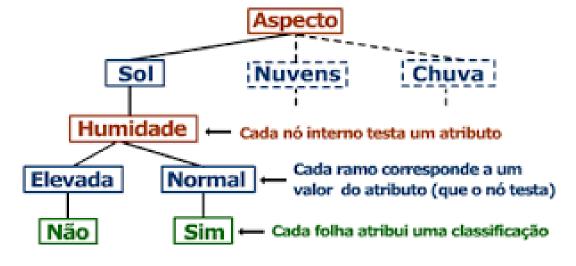
- Classificação Binária
  - Jogador de alto potencial ou não

- 3 Modelos:
  - Árvore de Decisão
  - Regressão Logística
  - Support Vector Machine

## Árvore de Decisão

- Representação gráfica de todas as soluções possíveis para uma decisão baseada em certas condições.
- Fluxograma baseado em hierarquia.
- Árvore de decisão estabelece:
  - nós
  - nó-raiz
  - nós-folha
- Separação dos dados por entropy ou gini.

#### Árvore de Decisão para Jogar Ténis



- Alto potencial? Sim ou não?
- Aprende regras simples derivadas dos dados de treinamento
- o modelo determinará qual valor por atributo é a classificação mais útil para diferenciar jogadores de alto e baixo potencial

Bai <= 10.5 qini = 0.11samples = 40249 value = [37902, 2347

Fre <= 9.5 gini = 0.062samples = 35909

> gini = 0.286samples = 3237value = [2678, 559]

Cmp <= 11.5

qini = 0.398

samples = 4340 value = [3151, 1189]

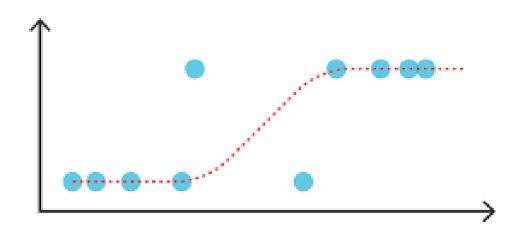
> gini = 0.49samples = 1103value = [473, 630]

gini = 0.05samples = 34596 value = [33700, 896]

gini = 0.319samples = 1313value = [1051, 262]

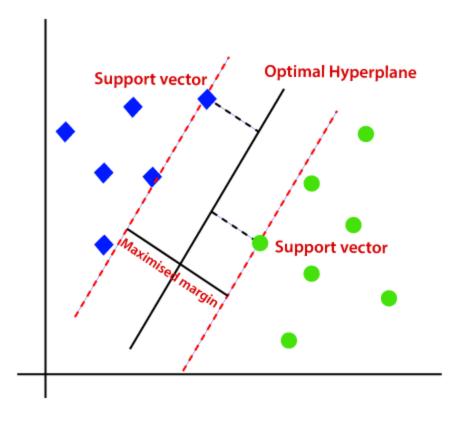
## Regressão Logística

- Modelo de regressão que estima a relação entre duas variáveis.
- Resultado Categórico



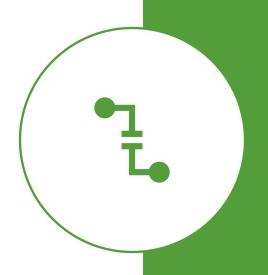
## Support Vector Machine

- Vetores de suporte: coordenadas da observação individual.
- Fronteira que melhor segrega as duas classes (hiperplano / linha)



#### Modelos Alternativos

- Redes Neurais
- Xgboost: usa o algoritmo de árvore de decisão de aumento de gradiente



## Avaliação

#### Dados desequilibrados

- 6% alto potencial
- Linha de base 94%

#### Sobreamostragem

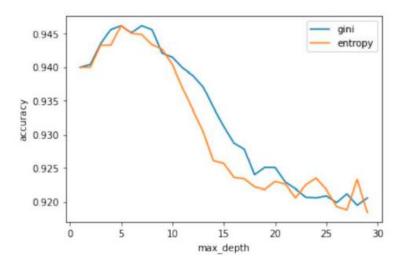
• Linha de base 50%

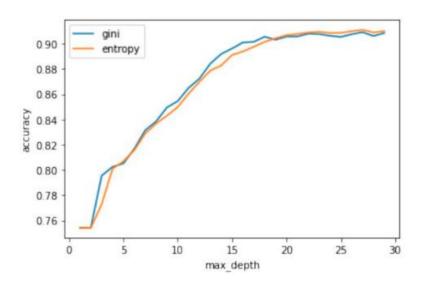
• • • • • • • • •

## Resultados

#### Árvore de Decisão

- Dados Desequilibrados
  - Precisão 95%
  - Profundidade máxima 5
  - 32% f1
  - 0,45 s de execução
- Sobreamostragem
  - Precisão 91%
  - Profundidade máxima 18
  - 91% f1
  - 4,29 s de execução





## Regressão Logística

- Dados Desequilibrados
  - Precisão 95%
  - 49% f1
  - 10, 7 s de execução

- Sobreamostragem
  - Precisão 82%
  - 82% f1
  - 4,29 s de execução

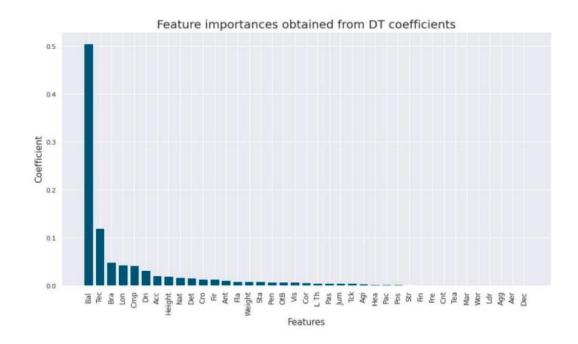
## Support Vector Machine

- Dados Desequilibrados
  - Precisão 95%
  - 35% f1
  - 388 s de execução

- Sobreamostragem
  - Precisão 78%
  - 77% f1
  - 3600 s de execução

#### **Atributos**

- Importância do recurso do modelo árvore de decisão balanceado
- 1º Bal: equilíbrio quão bem um jogador consegue ficar em pé, tanto com a bola quanto fora dela.
- 2º Técnica
- 3º Bravura: comprometimento
- 4º Chutes de longa distância
- 5º Compostura: tranquilidade



## Comparação de Divisões

#### 5 ultimas ligas:

- Africa do Sul
- China
- Austrália
- Suécia
- Noruega

#### 5 principais ligas:

- Inglaterra
- Espanha
- França
- Alemanha
- Itália

Modelo SVM

#### Atributos:

- Dribles, desarme e visão
- Aceleração, equilíbrio e cobrança de falta

### Na prática...

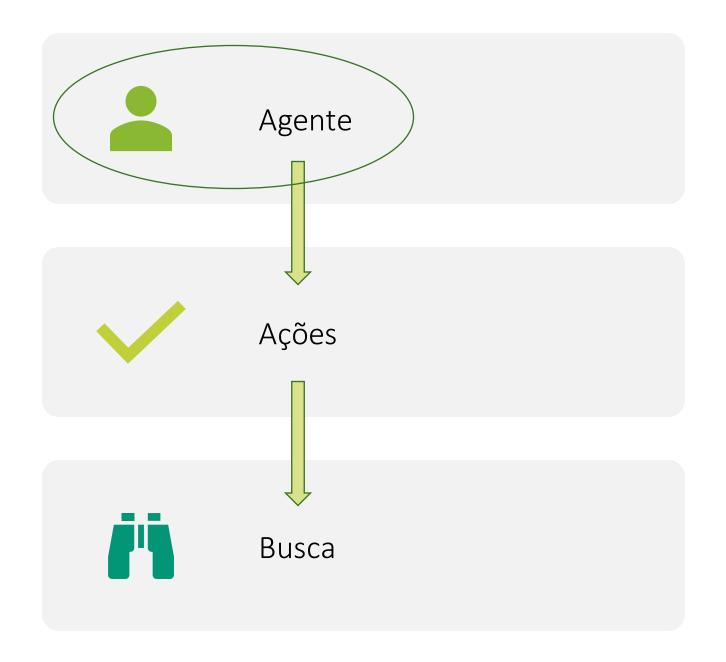
- Clube italiano Udinese passou da segunda divisão ao topo do futebol italiano depois de vender Alexis Sanchez com um lucro de 30 milhões de euros.
- Pedro Gonçalves ganhou uma transferência para o Sporting CP, um dos principais clubes portugueses, e o seu valor subiu para 35 milhões de euros.
- Petter Hauge valia 400k, ganhou uma transferência para as cinco principais ligas em 2020 e atualmente joga pelo AC Milan, valendo 8 milhões.



## Relação com Inteligência Artificial



## Relação com Inteligência Artificial



Q & A

#### Referências

- http://williamvanwijk.nl/wp-content/uploads/2022/07/Thesis FM Predict potential ability.pdf
- https://blog.somostera.com/data-science/arvores-de-decisao
- <a href="https://sigmoidal.ai/entendendo-as-arvores-de-decisao-em-machine-learning/">https://sigmoidal.ai/entendendo-as-arvores-de-decisao-em-machine-learning/</a>
- <a href="https://aws.amazon.com/pt/what-is/logistic-">https://aws.amazon.com/pt/what-is/logistic-</a>
   <a href="regression/#:~:text=A%20regress%C3%A3o%20log%C3%ADstica%20%C3%A9%20uma,resultados%2C%20como%20sim%20ou%20n%C3%A3o">https://aws.amazon.com/pt/what-is/logistic-</a>
   <a href="regression/#:~:text=A%20regress%C3%A3o%20log%C3%ADstica%20%C3%A9%20uma,resultados%2C%20como%20sim%20ou%20n%C3%A3o">https://aws.amazon.com/pt/what-is/logistic-</a>
   <a href="regression/#:~:text=A%20regress%C3%A3o%20log%C3%ADstica%20%C3%A9%20uma,resultados%2C%20como%20sim%20ou%20n%C3%A3o">https://aws.amazon.com/pt/what-is/logistic-</a>
   <a href="mailto:moseauma,resultados%2C%20como%20sim%20ou%20n%C3%A3o">moseauma,resultados%2C%20como%20sim%20ou%20n%C3%A3o</a>.
- https://www.tibco.com/pt-br/reference-center/what-is-logistic-regression
- https://www.inf.ufpr.br/dagoncalves/IA07.pdf