









Roteiro de hoje!

- Definição
- Representação
- + Funcionamento
- Atividade





Random Forests

Definição

- Combina simplicidade das árvores de decisão com a flexibilidade e aleatoriedade para melhorar a precisão.
- Constrói conjuntos (ensembles) de árvores de decisão, melhorando o desempenho de generalização, manipulando instâncias e atributos de entrada.
- Utiliza uma amostra de boostrap diferente de treinamento de dados para aprender a partir de árvores de decisões.
- Para cada nodo, o melhor critério de divisão é escolhido entre um pequeno conjunto de atributos selecionados aleatoriamente. (BOOTSTRAP)



Random Forests - Representação

Training dataset

| <i>X</i> ₁ | <i>X</i> ₂ | <i>X</i> 3 | <i>X</i> ₄ | Y |
|-----------------------|-----------------------|------------|-----------------------|---|
| a1 | b1 | c1 | d1 | 1 |
| a2 | b2 | c2 | d2 | 2 |
| a3 | b3 | c3 | d3 | 1 |
| a4 | b4 | c4 | d4 | 1 |
| a5 | b5 | c5 | d5 | 2 |

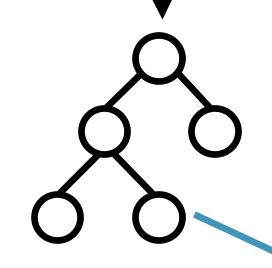
Bootstrap

| <i>X</i> 3 | <i>X</i> ₄ | Y |
|------------|-----------------------|-------------|
| c1 | d1 | 1 |
| c2 | d2 | 2 |
| c5 | d5 | 2 |
| | c1 c2 | c1 d1 c2 d2 |

| <i>X</i> 3 | <i>X</i> ₄ | Y |
|------------|-----------------------|----------|
| c1 | d1 | 1 |
| c3 | d3 | 1 |
| c4 | d4 | 1 |
| (| c1 c3 | d1 d1 d3 |

| <i>X</i> ₁ | X2 | Y |
|-----------------------|----|---|
| a2 | b2 | 2 |
| a3 | b3 | 1 |
| a5 | b5 | 2 |

Ensemble of trees



| 8 | 8 | 8 | 8 |
|---|---|---|---|

| | X |
|--|----------|
| | ጎ |
| | ~ ` |
| | |
| | X |

Aggregation

Majority decision

- Passo 1: criação do bootstrap dataset
 - Considere o seguinte dataset:

| Dor no peito | Boa circulação sanguínea | Arterias bloqueadas | Peso | Doença cardiaca |
|--------------|-----------------------------|---------------------|------|-----------------|
| Sim | Não | Sim | 125 | Sim |
| Não | Sim | Não | 180 | Não |
| Não | Não | Sim | 210 | Não |
| Sim | Não | Sim | 130 | Sim |



- Passo 1: criação do bootstrap dataset
 - → Geração de diferentes subsets de forma aleatória a partir do dataset original.

| Dor no peito | Boa circulação sanguínea | Arterias bloqueadas | Peso | Doença cardiaca |
|-----------------|-----------------------------|------------------------|------|--------------------|
| Sim | Não | Sim | 125 | Sim |
| Não | Sim | Não | 180 | Não |
| Não | Não | Sim | 210 | Não |
| Sim | Não | Sim | 130 | Sim |

| Dor no peito | Boa circulação sanguínea | Arterias bloqueadas | Peso | Doença cardiaca |
|--------------|-----------------------------|------------------------|------|--------------------|
| Não | Sim | Não | 180 | Não |
| Sim | Não | Sim | 130 | Sim |
| Sim | Não | Sim | 125 | Sim |

Bootstrap Dataset (Bagging)



- → Passo 2: criação das árvores de decisão
 - ♦ A partir de cada subset seleciona um número X de atributos aleatoriamente.

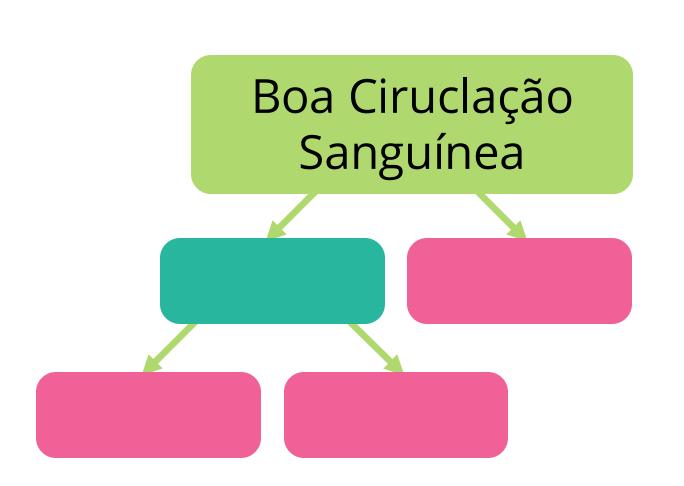
| Boa circulação sanguínea | Arterias bloqueadas |
|-----------------------------|------------------------|
| Sim | Não |
| Não | Sim |
| Não | Sim |

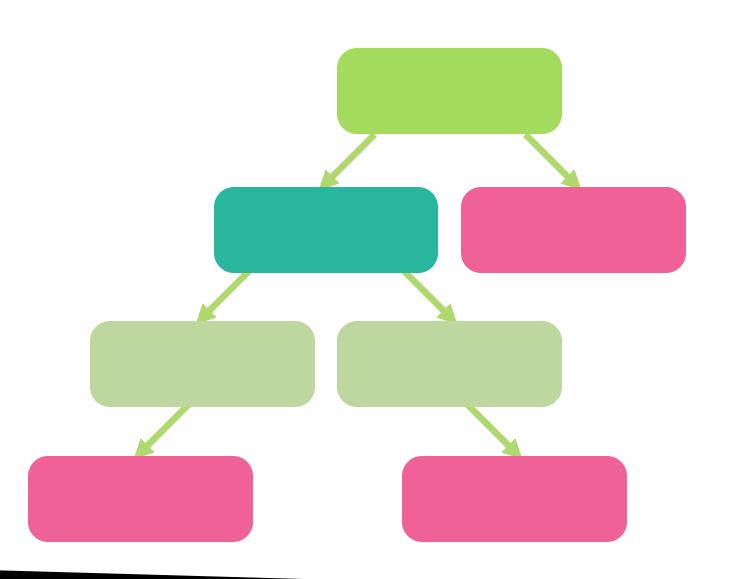
| Dor no peito | Boa circulação sanguínea | Arterias bloqueadas | Peso | Doença cardiaca |
|--------------|-----------------------------|------------------------|------|--------------------|
| Não | Sim | Não | 180 | Não |
| Sim | Não | Sim | 130 | Sim |
| Sim | Não | Sim | 130 | Sim |

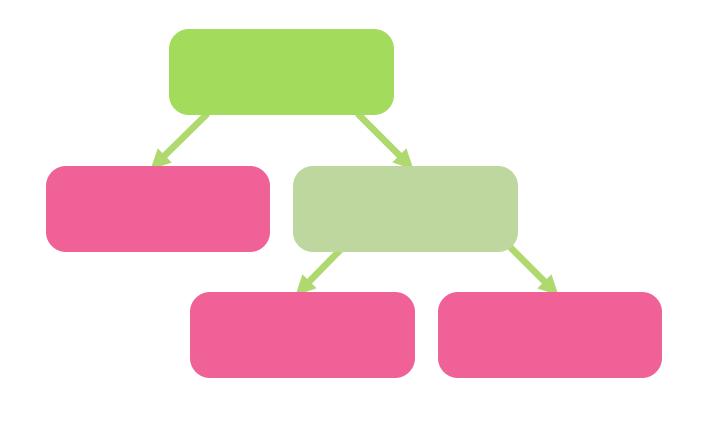
Bootstrap Dataset (Bagging)



- Passo 2: criação das árvores de decisão
 - As árvores são construídas considerando apenas os subconjuntos de atributos selecionados.
 - Cada árvore tem um tamanho distinto pois foi escolhido um conjunto de atributos diferentes, sendo esse o objetivo da "floresta aleatória".
 - Gera modelos distintos e a combinação deles vai tornar um modelo mais robusto e assertivo

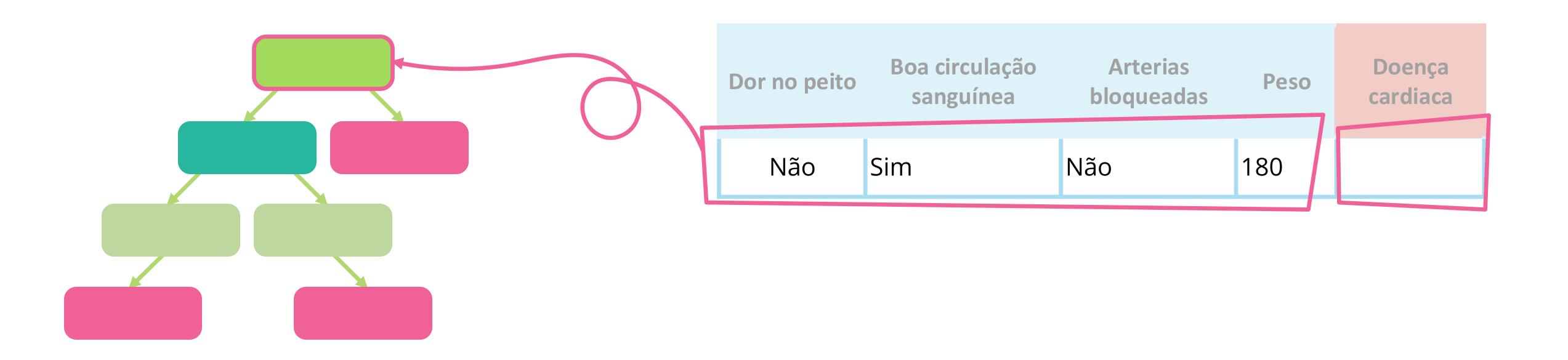






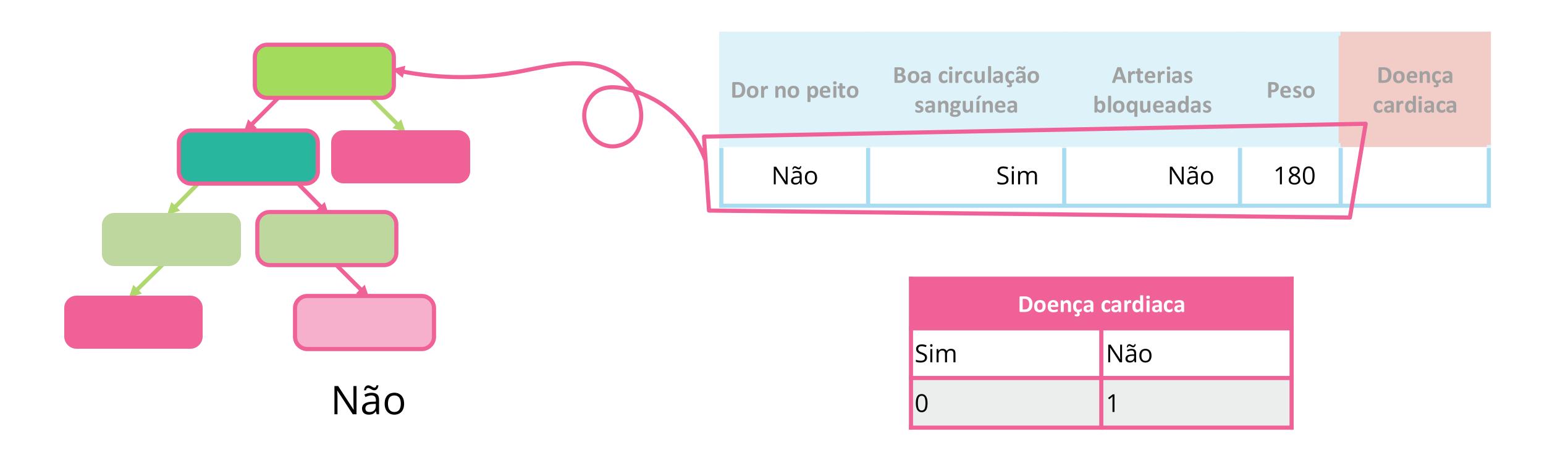


- ◆ Passo 3: classificação dos dados de teste/predição
 - ◆ Consulta todas as árvores da floresta para classificar (Sim/Não)
 - ◆ Comparação com cada nó de cada árvore da floresta.



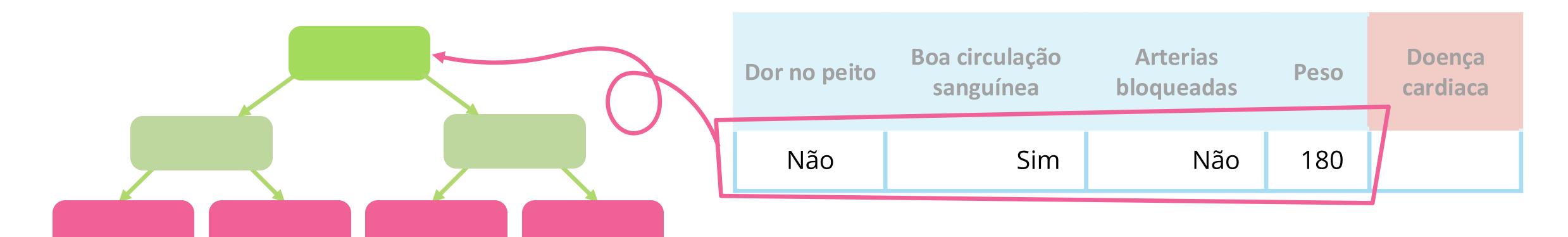


- Passo 3: classificação dos dados de teste/predição
 - ♦ Árvore 1: Percorre toda a árvore até o seu nodo folha para descobrir a classe.





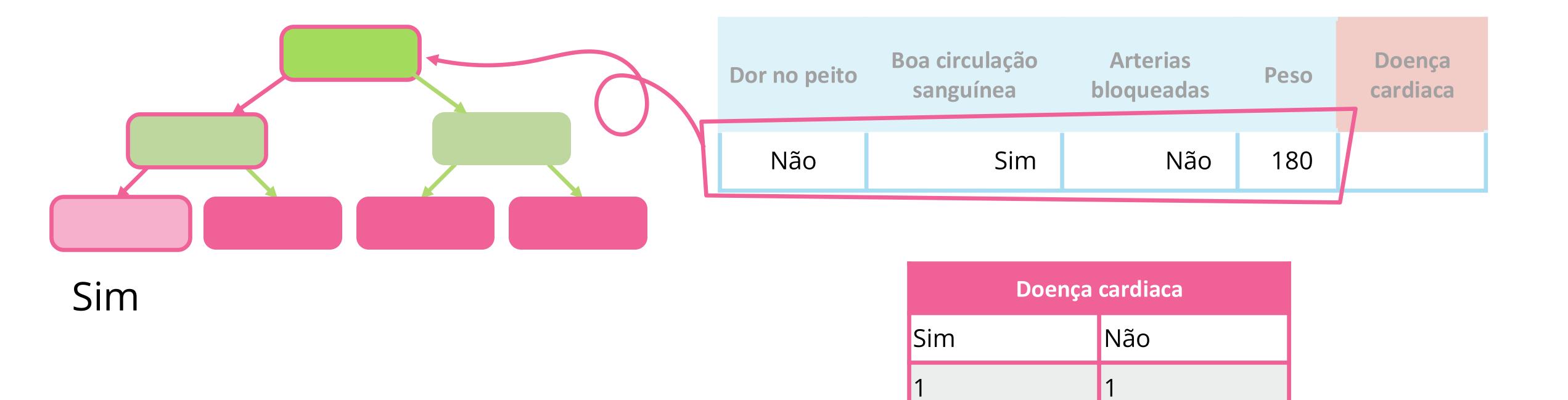
- ◆ Passo 3: classificação dos dados de teste/predição
 - Árvore 2: Começa pelo atributo que está no nodo raiz.



| Doença cardiaca | | |
|-----------------|-----|--|
| Sim | Não | |
| 0 | 1 | |

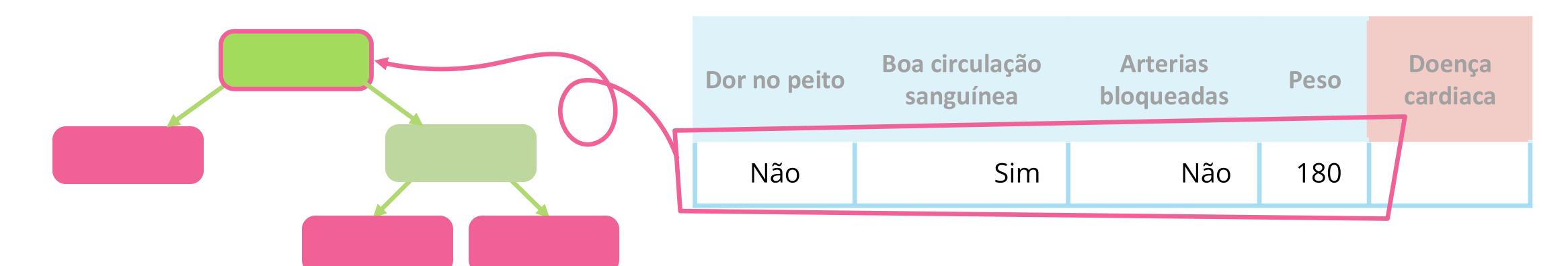


- → Passo 3: classificação dos dados de teste/predição
 - ♦ Árvore 2: Percorre toda a árvore até o seu nodo folha para descobrir a classe.





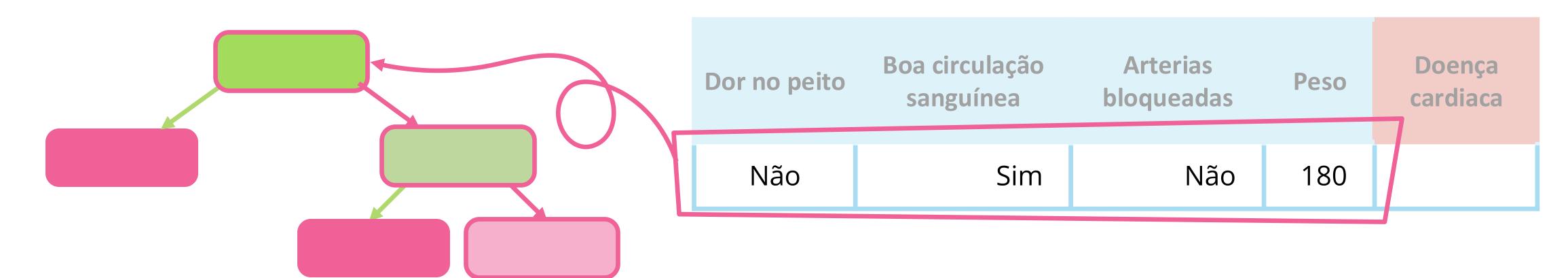
- Passo 3: classificação dos dados de teste/predição
 - Árvore 3: Começa pelo atributo que está no nodo raiz.



| Doença cardiaca | | |
|-----------------|-----|--|
| Sim | Não | |
| 1 | 1 | |



- ◆ Passo 3: classificação dos dados de teste/predição
 - Classe doença cardíaca mais votada: Não
 - Votação majoritária (bagging)



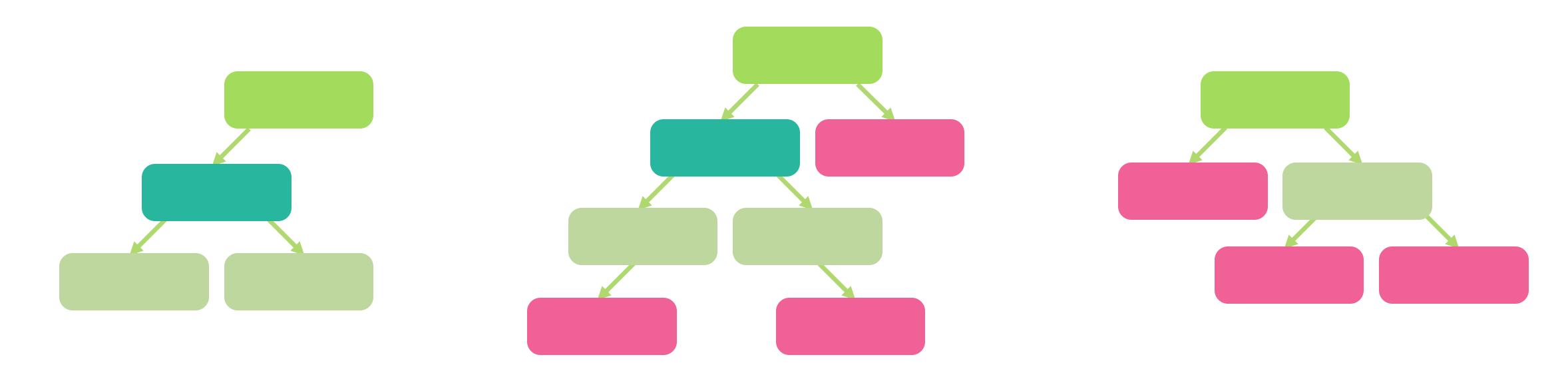
| Doença cardiaca | | |
|-----------------|-----|--|
| Sim | Não | |
| 1 | 2 | |



Random Forests

♦ Vantagem

- Maior robustez
- Menos propenso a sofrer *overfitting* em comparação com uma única árvore de decisão

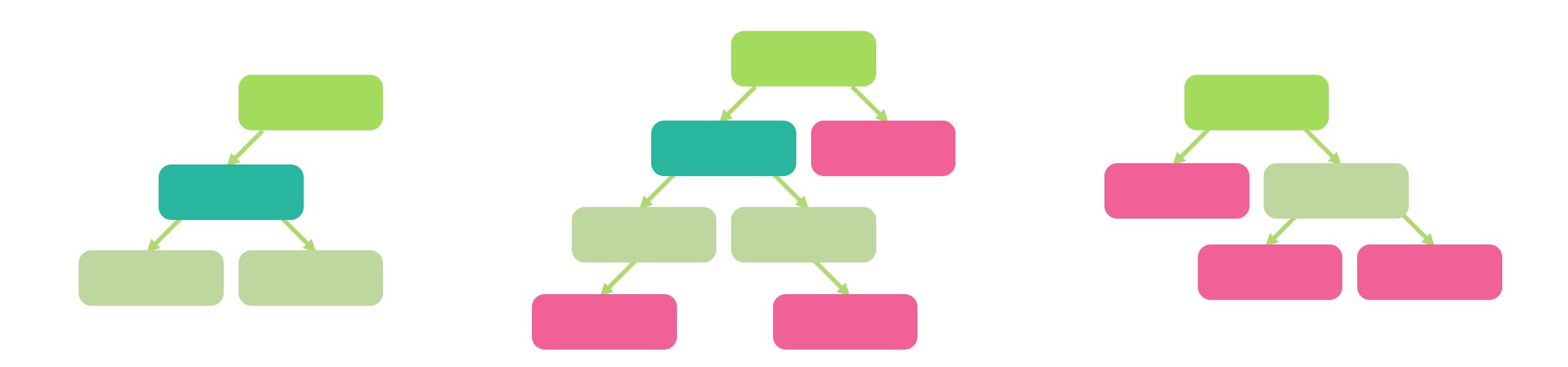




Random Forests

Desvantagem

- → Exige um maior poder de processamento devido a sua robustez
- O processo de classificação de novas amostras pode ser lento (no caso quando estiver em produção).



Referências

- Breiman, L., Freidman, J., Olshen, R. e Stone, C. (1984). Classification and Regression Trees.
 Wadsworth International Group., USA.
- Faceli, K.; Lorena, A.C.; Gama, J.; de Carvalho, A.C.P.L.F. Inteligência Artificial: Uma abordagem de aprendizado de máquina. LTC, Rio de Janeiro, 2011.
- Quilan, R. (1979). Discovering rules by induction from large collections of examples. In:
 Michie, D. (Ed.) Expert Systems in the Microelectronic Age, p. 168-201. Edinburgh
 University Press.
- Quilan, J.R. (1993). C4.5: Programs for Machine Learning. Morgan Kaufmann Publishers
 Inc., San Mateo, CA, USA.
- ♦ TAN, P-N; STEINBACH, M.; KUMAR, V. *Introduction to Data Mining.* Pearson, 2006.

