

Decision Tree - Prática

≡ Ciclo	Ciclo 06: Algoritmos baseado em árvores
# Aula	43
Created	@March 9, 2023 10:11 AM
☑ Done	✓
	✓

Objetivo da Aula:

ш	
	Hiperparametros de controle

☐ Decision Tree Classifier

Resumo

Próxima aula

Conteúdo:

▼ 1. Decision Tree Classifier

Decision Tree - Prática 1

```
# Import dataset
iris = dt.load_iris()
X = iris.data[:, 2:]
y = iris.target
# Model fit
tree_clf = tr.DecisionTreeClassifier( max_depth=2 )
tree_clf.fit( X, y )
# Export draw
dot_data = StringIO()
tr.export_graphviz(
    tree_clf,
   out_file='tree.dot',
   feature_names=iris.feature_names[2:],
   class_names=iris.target_names,
    rounded=True,
   filled=True
)
# Convert .dot to .png
!dot -Tpng tree.dot -o tree.png
# Load image on jupyter notebook
img = cv2.imread('tree.png')
plt.figure(figsize = (20, 20))
plt.imshow(img)
# Predict
tree_clf.predict ( [[5, 1.5]] )
```

▼ 2. Hiperparametros de controle

A algoritmo Decision Tree é um modelo não-paramétrico. Apesar de possuir parâmetros, seu modelo não depende de uma fórmula pré-estabelecida como as Regressões por exemplo.

A falta de um modelo matemático prévio, fornece um alto grau de liberdade que aumentam as chances de overfitting.

Para reduzir as chances de overfitting é necessário regular alguns parâmetros do algoritmo que controlam o crescimento da árvore ou limitam o número de recortes espaciais feito pelo algoritmo, no conjunto de dados.

Decision Tree - Prática 2

Os parâmetros que regulam a Decision Tree são:

- max_depth: controle o tamanho máximo das quebras, ou seja, o tamanho máximo do crescimento da árvore ou ainda o número de recortes espaciais.
- min_samples_leaf: O número mínimo de amostras do nó deve ter, antes de fazer uma nova separação e gerar nós filhos.
- min_weight_fraction_leaf: A mesma definição do parâmetro min_samples_leaf, mas definida como a fração do número total dos pesos das evidências.
- max_features: O número máximo de atributos que são avaliados para a divisão de cada nó.

Em regras gerais, aumentando os parâmetros que começam com *min*_ ou reduzindo os parâmetros que começam com *max*_ vão regular o algoritmo.

▼ 3. Resumo

1. O aprendizado não-supervisionado tem o objetivo de agrupar indivíduos com características ou comportamentos semelhantes, para encontrar padrões.

▼ 4. Próxima aula

Métricas de avaliação I: Curva ROC

Decision Tree - Prática 3