trabalho

September 29, 2019

Impotação de bibliotecas

```
[31]: from sklearn.metrics import confusion_matrix import pandas as pd import numpy as np import seaborn as sns
```

```
[32]: from sklearn.datasets import load_iris from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
```

Carregamento das bases e separação dos datasets de treinamento e a classe

```
[33]: iris = load_iris()

x = iris.data[:, 2:]
y = iris.target
```

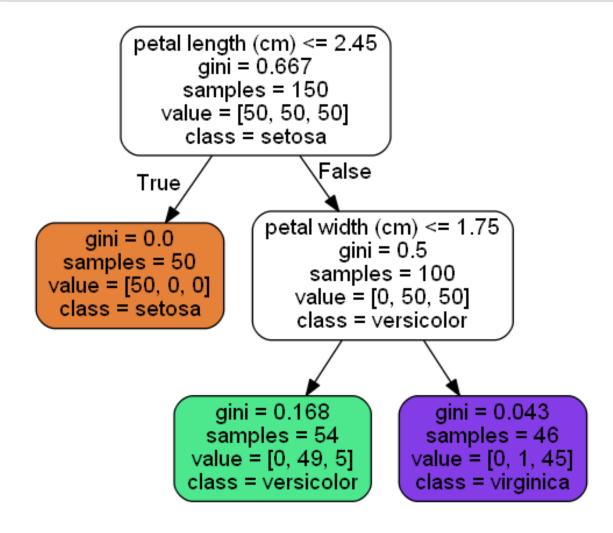
0.0.1 Profundidade 2

Criação da árvore de profundidade 2

```
[34]: tree_clf = DecisionTreeClassifier( max_depth = 2) tree_clf.fit( x, y)
```

Exibindo a árvore com o pydotplus

[35]:



Classificando a própria base de testes

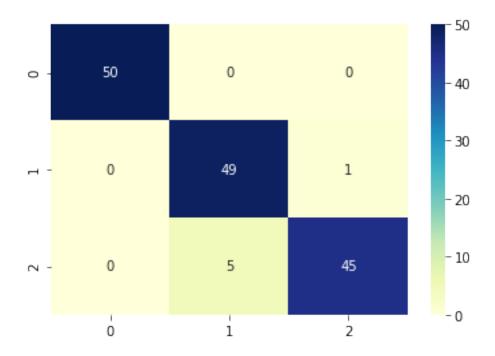
```
[36]: y_pred = tree_clf.predict(x)
```

Na matriz de confusão conseguimos verificar que somente 6 elementos foram classificados errados

```
[54]: sns.heatmap(pd.DataFrame(confusion_matrix(y, y_pred)), annot=True, 

→cmap="YlGnBu")
```

[54]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x1ecd0e99b70>



```
[11]: from sklearn.metrics import accuracy_score
[14]: print("Precisão do algoritmo com profundidade 2: ", accuracy_score(y, y_pred))
```

Precisão do algoritmo com profundidade 2: 0.96

Tendo uma precisão de 96%

0.0.2 Profundidade 3

Criamos a árvore de profundidade 3

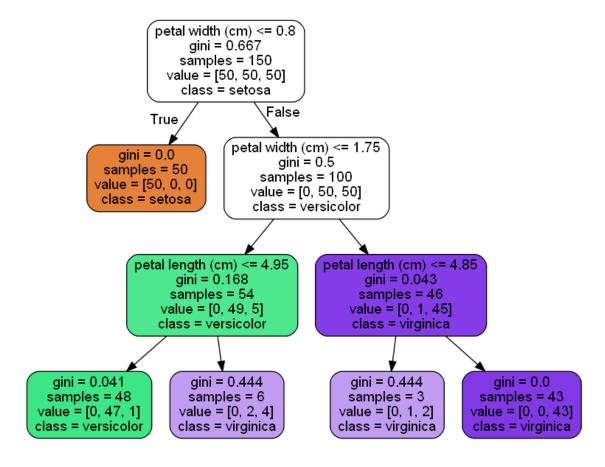
```
[55]: tree_clf_3 = DecisionTreeClassifier( max_depth = 3)
tree_clf_3.fit( x, y)
```

```
[55]: DecisionTreeClassifier(class_weight=None, criterion='gini', max_depth=3, max_features=None, max_leaf_nodes=None, min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None, min_samples_leaf=1, min_samples_split=2, min_weight_fraction_leaf=0.0, presort=False, random_state=None, splitter='best')
```

Exibindo a árvore com o pydot

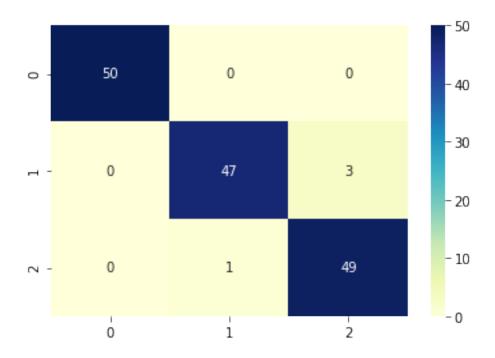
```
[56]: dot_data = StringIO()
    export_graphviz(tree_clf_3,
```

[56]:



Na matrix de confusão vemos que somente 4 elementos foram classificados errados

[57]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x1ecd10bba90>



[18]: print("Precisão do algoritmo com profundidade 3: ", accuracy_score(y, y_pred_3))

Precisão do algoritmo com profundidade 3: 0.97333333333333334

Tendo uma precisão de 97,33%

0.0.3 Conclusão

Apesar do algoritmo treinado com a profundidade 3 ter uma acuracia maior com o próprio dataset, isso indica que ele está muito específico, podendo ser um overfitting e ao utilizar esse modelo com dados nunca vistos o resultado pode ser inacurado.

Na árvore de profundidade 2 o gini da folha que reconhecia a classe versicolor já demonstra ser baixo o suficiente para minimizar o erro e garantir uma generalização para uma base de dados desconhecida. Quando comparamos com a árvore de profundidade 3, as folhas do 3ž nível possuem 2 nós com o gini 0.444, indicando uma possível alta taxa de erro para datasets externos.