Apresentação

Esse é o meu primeiro modelo de Machine Learning, aplicado no <u>Dataset de Classificação de flores Iris</u> (https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-databases/iris/). Foram utilizados dois algoritmos: KNN e Árvore de Decisão. Aqui busquei focar em algumas bibliotecas de visualização e nos processos da análise de dados. Basicamente, esse é o meu 'Hello World' em Machine Learning.

1. Importando bibliotecas e dados

In [1]:

22/05/2020

```
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
from sklearn import neighbors
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.model_selection import train_test_split, cross_val_score
%matplotlib inline
```

In [2]:

```
header = ['Comprimento sepala (cm)', 'Largura Sepala (cm)', "Comprimento petala (cm)",
'largura petala(cm)', 'Class']
data = pd.read_csv('iris.data', names=header)
```

2. Manipulação e Visualização dos dados

In [3]:

```
data.head()
```

Out[3]:

	Comprimento sepala (cm)	Largura Sepala (cm)	Comprimento petala (cm)	largura petala(cm)	Class
0	5.1	3.5	1.4	0.2	Iris- setosa
1	4.9	3.0	1.4	0.2	Iris- setosa
2	4.7	3.2	1.3	0.2	Iris- setosa
3	4.6	3.1	1.5	0.2	Iris- setosa
4	5.0	3.6	1.4	0.2	Iris- setosa

```
In [4]:
data['Class'].unique()
Out[4]:
array(['Iris-setosa', 'Iris-versicolor', 'Iris-virginica'], dtype=object)
In [5]:
def getDummies(x):
    if x == 'Iris-setosa':
        return 0
    elif x == 'Iris-versicolor':
        return 1
    else:
            #'Iris-virginica'
        return 2
In [6]:
data['Class_dummies'] = data['Class'].map(getDummies)
In [7]:
```

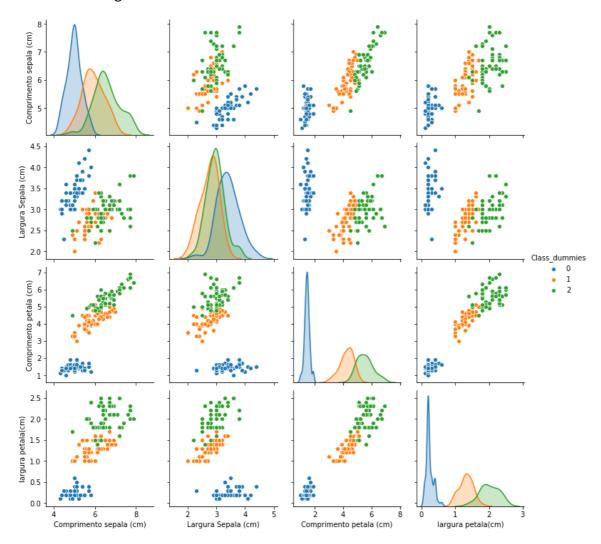
```
data.drop('Class', axis=1, inplace=True)
```

```
In [8]:
```

```
sns.pairplot(data, hue="Class_dummies")
#{0:'Iris-setosa', 1:'Iris-versicolor', 2:'Iris-virginica'}
```

Out[8]:

<seaborn.axisgrid.PairGrid at 0x25ed2739f48>



3. Criação do Modelo

3.1 Separação Treino e Teste

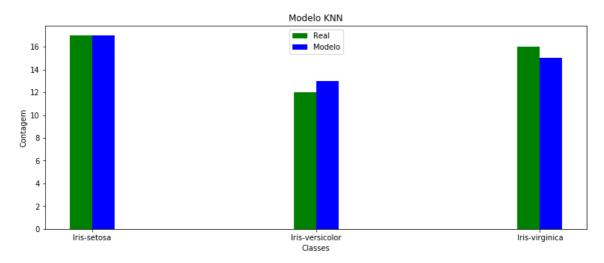
```
In [9]:
X = data.drop('Class dummies', axis=1)
y = data['Class_dummies']
In [10]:
X_treino, X_teste, y_treino, y_teste = train_test_split(X, y, test_size=0.3)
3.2 KNN
In [11]:
modelknn = neighbors.KNeighborsClassifier(3) #nº de vizinhos iqual a 3
In [12]:
modelknn.fit(X_treino,y_treino)
Out[12]:
KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf_size=30, metric='minkowski',
                     metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=3, p=2,
                     weights='uniform')
In [13]:
modelknn.predict(X_teste)
Out[13]:
array([2, 2, 2, 1, 1, 0, 1, 0, 0, 2, 2, 2, 0, 2, 0, 2, 0, 2, 0, 2, 0, 0, 1,
       0, 0, 2, 0, 2, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 2, 1, 1, 1, 1, 2, 2, 1, 0, 0, 1,
       1], dtype=int64)
In [14]:
y_testeDFknn=pd.DataFrame(y_teste)
y previstoknn=pd.DataFrame(modelknn.predict(X teste), columns=["Classe prevista"])
In [15]:
Contagem_testeknn = pd.DataFrame(y_testeDFknn['Class_dummies'].value_counts())
Contagem previstoknn = pd.DataFrame(y previstoknn['Classe prevista'].value counts())
```

In [16]:

```
fig = plt.figure(figsize=(13,5))
ax = fig.add_subplot(111)
ind = np.arange(3)
ax.bar(Contagem_testeknn.index-0.05,height=Contagem_testeknn['Class_dummies'],width=0.1
,color='g',label='Real')
ax.bar(Contagem_previstoknn.index+0.05,height=Contagem_previstoknn['Classe_prevista'],width=0.1,color='b',label='Modelo')
ax.set_xlabel('Classes')
ax.set_ylabel('Contagem')
ax.set_title('Modelo KNN')
plt.xticks([0,1,2],('Iris-setosa','Iris-versicolor','Iris-virginica'))
plt.legend()
```

Out[16]:

<matplotlib.legend.Legend at 0x25ed37dc188>



3.3 Decision Tree

```
In [17]:
```

```
modelDT = DecisionTreeClassifier()
```

In [18]:

```
modelDT.fit(X_treino,y_treino)
```

Out[18]:

```
DecisionTreeClassifier(ccp_alpha=0.0, class_weight=None, criterion='gini', max_depth=None, 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='deprecated', random state=None, splitter='best')
```

In [19]:

```
modelDT.predict(X_teste)
```

Out[19]:

```
array([2, 2, 2, 2, 1, 0, 2, 0, 0, 2, 2, 2, 0, 2, 0, 2, 0, 2, 0, 2, 0, 0, 1, 0, 0, 2, 0, 2, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1], dtype=int64)
```

In [20]:

```
y_testeDFDT=pd.DataFrame(y_teste)
y_previstoDT=pd.DataFrame(modelDT.predict(X_teste), columns=["Classe_prevista"])
```

In [21]:

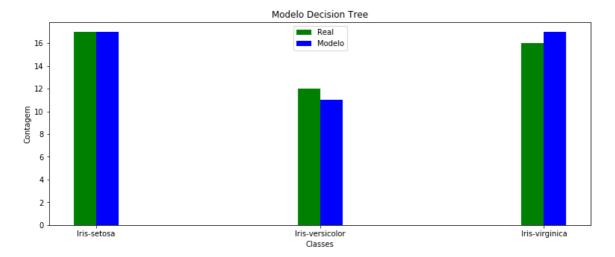
```
Contagem_testeDT = pd.DataFrame(y_testeDFDT['Class_dummies'].value_counts())
Contagem_previstoDT = pd.DataFrame(y_previstoDT['Classe_prevista'].value_counts())
```

In [22]:

```
fig = plt.figure(figsize=(13,5))
ax = fig.add_subplot(111)
ind = np.arange(3)
ax.bar(Contagem_testeDT.index-0.05,height=Contagem_testeDT['Class_dummies'],width=0.1,c
olor='g',label='Real')
ax.bar(Contagem_previstoDT.index+0.05,height=Contagem_previstoDT['Classe_prevista'],wid
th=0.1,color='b',label='Modelo')
ax.set_xlabel('Classes')
ax.set_ylabel('Contagem')
ax.set_ylabel('Contagem')
plt.xticks([0,1,2],('Iris-setosa','Iris-versicolor','Iris-virginica'))
plt.legend()
```

Out[22]:

<matplotlib.legend.Legend at 0x25ed39adc08>



4. Validação dos modelos

```
In [23]:
```

```
knn = round((np.mean(y_teste==modelknn.predict(X_teste))*100),2)

DT = round((np.mean(y_teste==modelDT.predict(X_teste))*100),2)

print("O modelo KNN acertou {}% dos dados de teste".format(knn))
print()
print("O modelo Decision Tree acertou {}% dos dados de teste".format(DT))
```

O modelo KNN acertou 97.78% dos dados de teste

O modelo Decision Tree acertou 97.78% dos dados de teste

4.1 Validação Cruzada

```
In [24]:
```

```
round(np.mean(cross_val_score(modelknn, X,y, cv=10)),2)
```

Out[24]:

0.97

In [25]:

```
round(np.mean(cross_val_score(modelDT, X,y, cv=10)),2)
```

Out[25]:

0.95