## Exercício 5 - MO444 - Aprendizado de máquina e reconhecimento de padrões

Renato Lopes Moura - 163050

## 1 Código

```
import numpy as np
import pandas as pd
from sklearn import preprocessing
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.svm import SVR
from sklearn.model_selection import GridSearchCV
from sklearn.metrics import mean_absolute_error
from sklearn.ensemble import GradientBoostingRegressor
from sklearn.gaussian_process import GaussianProcessRegressor
from sklearn import linear_model
from sklearn.neural_network import MLPRegressor
#Carregando o conjunto de dados de treino do csv usando o pandas
data = pd.read_csv('train.csv', header=None)
#Separando os valores a serem estimados do resto dos dados
train_Y = data.pop(0)
#Separando os dados numericos dos categoricos
numericos = data.select_dtypes(include=['int64']).columns
categoricos = data.select_dtypes(include=['object']).columns
#Exibindo quais colunas contem cada tipo de dado
print "numericos: "+str(numericos.values)
print "categoricos: "+str(categoricos.values)
#Convertendo os dados categoricos para labels numericos
for column in categoricos:
       data[column] = pd.Categorical(data[column]).codes
#Eliminando as colunas de dados numericos com variancia menor do que 1
numericos_new = []
for column in numericos:
       if data[column].var() < 1:</pre>
               data.pop(column)
       else:
              numericos_new.append(column)
numericos = pd.Index(numericos_new)
print "numericos restantes: "+str(numericos.values)
numericos_array = data[numericos].values
#Juntando os dados de treino numericos e categoricos
train_X = np.concatenate((numericos_array, data[categoricos].values), axis=1)
```

#Redividindo o conjunto de treino para determinar o melhor regressor

```
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(train_X, train_Y, test_size=0.2)
#Aplicacao do SVM regressor
svm_parameters = \{ C': [2**(-5), 2**(0), 2**(5), 2**(10)], \}
 'gamma': [2**(-15), 2**(-10), 2**(-5), 2**(0), 2**(5)]
grid_svr = GridSearchCV(SVR(kernel='rbf'), svm_parameters, cv=3,
      scoring='neg_mean_absolute_error')
grid_svr.fit(X_train, y_train)
svr = SVR(C=grid_svr.best_params_['C'], gamma=grid_svr.best_params_['gamma'], kernel='rbf')
svr.fit(X<sub>-</sub>train, y<sub>-</sub>train)
y_pred = svr.predict(X_test)
print "0 MAE do svr foi "+str(mean_absolute_error(y_test, y_pred))
#Aplicacao do Gradient Boosting Regression
gbr_parameters = {'n_estimators':[30,70,100],'learning_rate':[0.1,0.05],'max_depth':[5]}
grid_gbr = GridSearchCV(GradientBoostingRegressor(), gbr_parameters, cv=3,
      scoring='neg_mean_absolute_error')
grid_gbr.fit(X_train, y_train)
gbr = GradientBoostingRegressor(n_estimators=grid_gbr.best_params_['n_estimators'],
       learning_rate=grid_gbr.best_params_['learning_rate'],
        max_depth=grid_gbr.best_params_['max_depth'])
gbr.fit(X_train, y_train)
y_pred = gbr.predict(X_test)
print "0 MAE do gbr foi "+str(mean_absolute_error(y_test, y_pred))
#Aplicacao do Bayesian Regression
bayes = linear_model.BayesianRidge()
bayes.fit(X_train, y_train)
y_pred = bayes.predict(X_test)
print "0 MAE do bayes foi "+str(mean_absolute_error(y_test, y_pred))
#Aplicacao do Neural Net Regressor
nn_parameters = {'hidden_layer_sizes':[10,20,30,40]}
grid_nn = GridSearchCV(MLPRegressor(solver='lbfgs'), nn_parameters, cv=3)
grid_nn.fit(X_train, y_train)
nnet = MLPRegressor(hidden_layer_sizes=grid_nn.best_params_['hidden_layer_sizes'],
       solver='lbfgs')
nnet.fit(X_train, y_train)
y_pred = nnet.predict(X_test)
print "0 MAE da nnet foi "+str(mean_absolute_error(y_test, y_pred))
#Carregando o conjunto de dados de teste do csv usando o pandas
```

## 2 Outputs

numericos:  $[\ 1\ 2\ 3\ 10\ 13\ 14\ 18\ 19\ 21\ 23\ 24\ 25\ 26\ 27\ 31\ 32]$  categoricos:  $[\ 4\ 5\ 6\ 7\ 8\ 9\ 11\ 12\ 15\ 16\ 17\ 20\ 22\ 28\ 29\ 30]$  numericos restantes:  $[\ 1\ 2\ 3\ 10\ 13\ 18\ 19\ 21\ 24\ 26\ 27\ 31\ 32]$ 

O MAE do svr foi 2.50887264402 O MAE do gbr foi 2.64994659664 O MAE do bayes foi 2.68360764544 O MAE da nnet foi 2.71065370945