Ficha laboratorial - Discriminantes Logísticos e Máquinas de Suporte Vetorial

Ex1. Corre o código abaixo.

print(Dlog.intercept_)
print(Dlog.n_iter_)

```
import numpy as np
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.datasets import load_breast_cancer
from sklearn.model_selection import train_test_split

BC=load_breast_cancer()
Xtrain,Xtest,ytrain,ytest=train_test_split(BC.data,BC.target)
print(ytrain.shape)
print(Xtrain.shape)
Dlog=LogisticRegression(max_iter=10000).fit(Xtrain, ytrain)
print(Dlog.score(Xtest,ytest))
print(Dlog.coef_)
```

Observa e analisa os outputs e depois corre a instrução abaixo e verifica a grande diferença nos outputs:

```
Dlog=LogisticRegression(solver='newton-cg', C=0.1, penalty='l2', max_iter=10000).fit(Xtrain, ytrain)
```

Ex.2 Corre os dois códigos apresentados abaixo.

```
from sklearn.datasets import load_iris
from sklearn.metrics import confusion_matrix
Iris=load_iris()

Xtr,Xte,ytr,yte=train_test_split(Iris.data,Iris.target,test_size=1./3,random_state=0)

Dlog1=LogisticRegression(solver='saga',C=0.1,penalty='l2', max_iter=1000).fit(Xtr,ytr)
print(Dlog1.coef_)
print(Dlog1.intercept_)
print(Dlog1.n_iter_)
yest=Dlog1.predict(Xte)
print(confusion_matrix(yte,yest))
```

Analisa os outputs e depois altera a "penalty" para "l1" e observa a diferença.



Ex. 3 Corre o código abaixo e observa o valor obtido no desempenho:

```
from sklearn.svm import SVC
svm=SVC(kernel='rbf', gamma='auto').fit(Xtrain, ytrain)
print(svm.score(Xtest, ytest))
```

A seguir corre o código abaixo e verifica o impacto do pré-processamento nos dados:

```
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
sc=StandardScaler().fit(Xtrain, ytrain)
Xtrain1=sc.transform(Xtrain); Xtest1=sc.transform(Xtest)
svm1=SVC(kernel='rbf', gamma='auto').fit(Xtrain1, ytrain)
print(svm1.score(Xtest1, ytest))
```

