

INF5021 Machine Learning

Micro tutoriel Python

Lionel PREVOST, Directeur de Recherche LDR Lab

(lionel.prevost@esiea.fr)



TP ET PROJET

- Travaux pratiques réalisés avec scikit-learn, en langage Python
- Scikit-learn
 - ▶ Librairie Python pour effectuer de l'apprentissage automatique
 - ▶ Inclut la plupart des méthodes vues en classe
 - ▶ Projet ouvert (*open source*)
 - ▶ Site Web : <http://scikit-learn.org>
- Option 1 (**privilegiée**) : Anaconda (<https://www.anaconda.com/>)
 - ▶ Distribution contenant un ensemble de 1000+ librairies de calcul scientifique
 - ▶ Disponible sous Windows, Mac et Linux
 - ▶ Inclut Numpy, Scipy, matplotlib, scikit-learn, etc.



TP : créer et visualiser des données

#créer les données

```
from sklearn.datasets import make_blobs
```

```
X,y = datasets.make_blobs(n_samples=1000, n_features=2, centers=2, cluster_std=1.0,  
center_box=(-10.0, 10.0))
```

#importer les librairies

```
import numpy
```

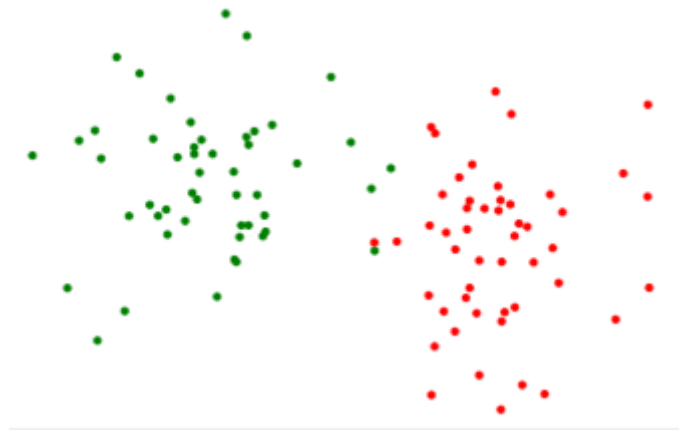
```
from matplotlib import pyplot
```

#visualiser les données

```
colors = numpy.array([x for x in "bgrcmyk"])
```

```
pyplot.scatter(X[:, 0], X[:, 1], color=colors[y].tolist(), s=10)
```

```
pyplot.show()
```



(*) https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.datasets.make_blobs.html



(...) entraîner et évaluer un modèle

```
from sklearn import svm, metrics
```

```
#entraîner un modèle (svm linéaire)
```

```
linsvm = svm.LinearSVC(C=10)
```

```
linsvm.fit(X, y)
```

```
#évaluer le modèle
```

```
ypred = linsvm.predict(X)
```

```
#taux d'erreur
```

```
err_train = 1 - metrics.accuracy_score (ypred, y)
```

```
print("Train error: %.3f" % err_train)
```

```
#matrice de confusion
```

```
metrics.confusion_matrix(y, ypred)
```

Out[109]:

Train error: 0.020

```
array([[49, 1],  
       [ 1, 49]],
```

(*) <https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.svm.LinearSVC.html>

(...) : visualiser des frontières

Créer un mesh

h = .02 # Espacement du mesh

*x_min, x_max = X[:, 0].min()*1.1, X[:, 0].max()*1.1*

*y_min, y_max = X[:, 1].min()*1.1, X[:, 1].max()*1.1*

*xx, yy = numpy.meshgrid(numpy.arange(x_min, x_max, h),
numpy.arange(y_min, y_max, h))*

#afficher les frontières

Y = model.predict(numpy.c_[xx.ravel(), yy.ravel()])

Y = Y.reshape(xx.shape)

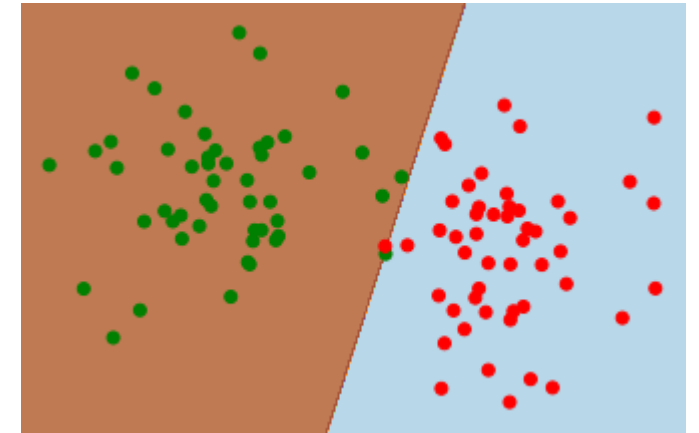
pyplot.contourf(xx, yy, Y, cmap=pyplot.cm.Paired, alpha=0.8)

pyplot.scatter(X[:, 0], X[:, 1], cmap=pyplot.cm.Paired, color=colors[y].tolist())

pyplot.xlim(xx.min(), xx.max())

pyplot.ylim(yy.min(), yy.max())

pyplot.show()





(...) : cross-validation – grid search

```
from sklearn import model_selection
```

```
#validation croisée
```

```
X_train, X_test, y_train, y_test = model_selection.train_test_split(X, y, train_size=0.7, test_size=0.3)
```

```
(voir aussi StratifiedShuffleSplit)
```

```
#grid search (apprentissage d'un SVM-RBF)
```

```
C_2d_range = [1e-2, 1, 1e2]
```

```
gamma_2d_range = [1e-1, 1, 1e1]
```

```
classifiers = []
```

```
for C in C_2d_range:
```

```
    for gamma in gamma_2d_range:
```

```
        rbfsvm = SVC(C=C, gamma=gamma)
```

```
        rbfsvm.fit(X2D, y)
```

```
        classifiers.append((C, gamma, rbfsvm))
```