

```
# -*- coding: utf-8 -*-
"""
```

## Cap 12

Created on Mon Apr 6 13:31:08 2020

@author: Sebastian Raschka

```
adattamento: Massimo Campioni
"""
```

```
'====='
'1 FASE'
'====='
```

```
import numpy as np
```

```
class Perceptron(object):
```

```
    """ Classificatore del Perceptron.
```

```
    Parametri
```

```
    -----
```

```
    eta : float
```

```
        Tasso d'apprendimento (tra 0.0 and 1.0)
```

```
    n_iter : int
```

```
        Passi attraverso la serie di dati d'apprendimento.
```

```
    Attributi
```

```
    -----
```

```
    w_ : 1d-array
```

```
        Pesi dopo l'adattamento.
```

```
    errors_ : list
```

```
        Numero di errete classificazioni (aggiornate) in ogni epoch.
```

```
    """
```

```
    def __init__(self, eta=0.01, n_iter=10):
```

```
        self.eta = eta
```

```
        self.n_iter = n_iter
```

```
    def fit(self, X, y):
```

```
        """Adatta i dati.
```

```
        Parametri
```

```
        -----
```

```
        X : {tipo-array}, shape = [n_campioni, n_caratteristiche]
```

```
            Vettori di addestramento, dove n_campioni è il numero di campioni e  
            n_caratteristiche è il numero delle caratteristiche.
```

```
        y : tipo-array, shape = [n_campioni]
```

```
            Valori obiettivo.
```

```
        Returns
```

```
        -----
```

```
        self : object
```

```
    """
```

```
        self.w_ = np.zeros(1 + X.shape[1])
```

```
        self.errors_ = []
```

```
        for _ in range(self.n_iter):
```

```
            errors = 0
```

```
            for xi, target in zip(X, y):
```

```
                update = self.eta * (target - self.predict(xi))
```

```
                self.w_[1:] += update * xi
```

```
                self.w_[0] += update
```

```
                errors += int(update != 0.0)
```

```

        self.errors_.append(errors)
    return self

    def net_input(self, X):
        """Calcola l'ingresso di rete"""
        return np.dot(X, self.w_[1:]) + self.w_[0]

    def predict(self, X):
        """Return: etichetta di classe dopo un gradino unitario"""
        return np.where(self.net_input(X) >= 0.0, 1, -1)
import pandas as pd # modulo di gestione dei dati

'======'
'2 FASE'
'======'

df = pd.read_csv('D:/RETI NEURALI/iris.data', header=None) #importa il file
iris.data
print(df.tail()) #mostra le ultime n righe (predefinito=5)

import matplotlib.pyplot as plt

# sceglie setosa e versicolor
y = df.iloc[0:100, 4].values # prende le prime 100 righe
y = np.where(y == 'Iris-setosa', -1, 1) # assegna -1 a iris-setosa, 1 a
versicolor

# estrae la lunghezza di sepal e di petal
X = df.iloc[0:100, [0, 2]].values

# disegna i dati in modo dispersione
fig, ax = plt.subplots(facecolor='teal', alpha=0.1)
plt.style.use('ggplot')
plt.tick_params(labelcolor='y')

plt.scatter(X[:50, 0], X[:50, 1],
            color='red', marker='o', label='setosa')
plt.scatter(X[50:100, 0], X[50:100, 1],
            color='blue', marker='x', label='versicolor')

plt.xlabel('Lunghezza del sepal (cm)')
plt.ylabel('Lunghezza del petalo (cm)')
plt.legend(loc='upper left')

plt.tight_layout()

plt.show()
'======'
'3 FASE'
'======'
ppn = Perceptron(eta=0.1, n_iter=10)

ppn.fit(X, y)

fig, ax = plt.subplots(facecolor='teal', alpha=0.1)
plt.style.use('ggplot')
plt.tick_params(labelcolor='y')

plt.plot(range(1, len(ppn.errors_) + 1), ppn.errors_, marker='o')
plt.xlabel('Epoch', color='y')
plt.ylabel('N. errori errata classificazione', color='y')

```

```

plt.tight_layout()
# plt.savefig('./perceptron_1.png', dpi=300)
plt.show()
'======'
'4 FASE'
'======'
from matplotlib.colors import ListedColormap

def plot_decision_regions(X, y, classifier, resolution=0.02):

    # setup marker generator and color map
    markers = ('s', 'x', 'o', '^', 'v')
    colors = ('red', 'blue', 'lightgreen', 'gray', 'cyan')
    cmap = ListedColormap(colors[:len(np.unique(y))])

    # plot the decision surface
    x1_min, x1_max = X[:, 0].min() - 1, X[:, 0].max() + 1
    x2_min, x2_max = X[:, 1].min() - 1, X[:, 1].max() + 1
    xx1, xx2 = np.meshgrid(np.arange(x1_min, x1_max, resolution),
                            np.arange(x2_min, x2_max, resolution))
    Z = classifier.predict(np.array([xx1.ravel(), xx2.ravel()]).T)
    Z = Z.reshape(xx1.shape)
    plt.contourf(xx1, xx2, Z, alpha=0.4, cmap=cmap)
    plt.xlim(xx1.min(), xx1.max())
    plt.ylim(xx2.min(), xx2.max())

    # plot class samples
    for idx, cl in enumerate(np.unique(y)):
        plt.scatter(x=X[y == cl, 0], y=X[y == cl, 1], alpha=0.8,
                    c=cmap(idx), edgecolor='black', marker=markers[idx], label=cl)

fig, ax = plt.subplots(facecolor='teal', alpha=0.1)
plt.style.use('ggplot')
plt.tick_params(labelcolor='y')
plot_decision_regions(X, y, classifier=ppn)
plt.xlabel('Lunghezza del sepalo (cm)', color='y')
plt.ylabel('Lunghezza del petalo (cm)', color='y')
plt.legend(loc='lower right')

plt.tight_layout()
# plt.savefig('./perceptron_2.png', dpi=300)
plt.show()

```