TD : Algorithme des K plus proches voisins

Spé NSI - Lycée du parc

Année 2020-2021

Introduction

On se propose ici d'écrire un algorithme dérivé de l'algorithme de tri par insertion dont le but est d'obtenir les k plus petits éléments d'une liste. On verra ensuite comment adapter et utiliser cet algorithme pour résoudre un problème de classification.

I Les k plus petits éléments d'une liste

Question 1

Compléter la fonction suivante après avoir bien lu sa spécification dans la docstring. Si vous n'y arrivez pas, vous pouvez ouvrir votre cours au chapitre qui traite des tris et consulter le paragraphe sur le tri par insertion.

1 2 3 4 5	def	insertion_croissante(L, x): """ L'est une liste de flottants qui est triée par ordre croissant et x est un flottant. Ajoute l'élément x à la liste L'en l'insérant à sa place. """

Question 2

Pour déterminer les k plus petits éléments de la liste L, on procède en deux temps : On range un à un les k premiers éléments de L dans une nouvelle liste plus_petits (ce qui revient à faire un tri par insertion de cette partie de L).

On parcourt le reste de la liste et pour chaque élément x, on le compare avec le plus grand de la liste plus_petits. Si x est plus petit, on retire le dernier élément de plus_petits et on y insère x à l'aide de insertion_croissante.

Compléter le code de la fonction suivante en conséquence.

```
\mathbf{def} \ \mathbf{k}_{\mathbf{plus}_{\mathbf{petits}}}(\mathbf{L}, \ \mathbf{k}):
2
        Renvoie la liste des k plus petits éléments de L
3
4
        assert type(k) = int and k > 0, "k doit être un entier > 0"
6
        assert k <= len(L), "La liste ne contient pas assez d'éléments"
        plus petits = []
10
11
            Partie à compléter
12
            Indication : il y a deux boucles à écrire
13
14
        return plus petits
15
```

II Les k plus proches voisins

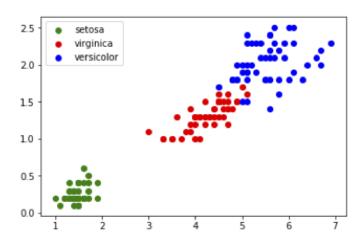
L'algorithme des k plus proches voisins est essentiellement le même que celui qu'on vient d'écrire. Son intérêt réside dans son utilisation pour classifier des données en se basant sur la connaissance des classes pour un grand nombre d'autres données de même type. En cela il se range dans la famille des algorithmes d'apprentissage automatique (machine learning).

Examinons un exemple : Un botaniste a mesuré quatre éléments caractéristiques de 150 fleurs d'Iris dont 50 de chacune de trois espèces différentes (ce sont les classes qui nous intéressent ici). Il a ainsi obtenu un ensemble de 150 enregistrements comportant pour chaque fleur :

- la longueur des sépales (en cm)
- la largeur des sépales (en cm)
- la longueur des pétales (en cm)

- la largeur des pétales (en cm)
- l'espèce d'iris : Iris setosa, Iris virginica ou Iris versicolor

On ne peut pas représenter simmultanément quatre données numériques dans le plan mais, si on se restreint par exemple à la longueur des pétales en abscisse et la largeur en ordonnée, on obtiendrait l'ensemble des points suivants :



Les données sont incluses dans le fichier présent sur le réseau : C'est la définition de la liste BDIris

(base de données) comportant 150 éléments qui sont des tuples de 5 éléments sous la forme : (long_sep, larg_sep, long_pet, larg_pet, esp)

où les quatre premiers éléments sont des flottants qui correspondent aux mesures et le cinquième est un entier entre 0 et 2 qui code l'espèce (0 pour Iris setosa, 1 pour Iris virginica et 2 pour Iris versicolor)

On va utiliser ces données pour essayer de déterminer à quelle espèce appartient une fleur connaissant les quatre mesures (longueur et largeur des sépales et pétales). On considère une fleur dont on a les mesures mais pas l'espèce (code -1 pour l'espèce) :

Question 3

Pour mesurer à quel point cette fleur ressemble à chacune des 150 de la base de données, on va utiliser une distance. Parmi les k plus proches de cette fleurs (c'est à dire les k plus petites distances à nouv_fleur), on va ensuite déterminer quelle est l'espèce la plus fréquente. La fonction suivante calcule la distance entre deux fleurs.

Compléter la fonction suivante qui calcule la distance entre deux fleurs. n utilisera la distance euclidienne :

$$\sqrt{(x_2-x_1)^2+(y_2-y_1)^2+(z_2-z_1)^2+(t_2-t_1)^2}$$

```
from math import sqrt
def distance(fleur_1, fleur_2):
"""Renvoie la distance entre les deux fleurs."""

4
5
6
7
8
```

Question 4

Adapter la fonction insertion_croissante pour en déduire la fonction insertion_fleur en utilisant la fonction distance pour comparer les distances de deux fleurs avec nouv_fleur.

```
def insertion_fleur(nouv_fleur, L, fleur):

"""

nouv_fleur est la fleur de référence. L est une liste de fleurs
qui est triée par ordre croissant des distances à nouv_fleur.

Ajoute fleur à la liste L en l'insérant à sa place pour la
distance à nouv_fleur.

"""

8
9
```

Question 5

Adapter la fonction k_plus_petits pour en déduire la fonction k_NN (de l'anglais k-nearest neighbors) à l'aide de la fonction insertion_fleur. On utilisera la liste BDIris comme une variable globale.

```
def k NN(nouv fleur, k):
2
       Renvoie la liste de k fleurs les plus proches de nouv fleur.
       11 11 11
       assert type(k) = int and 1 \le k \le 150,
6
       "k n'est pas entier entre 1 et 150"
       plus proches = []
9
10
11
       #
          Partie à compléter
12
13
14
       return plus proches
15
16
```


Question 6

Lire et compléter les codes des fonctions pour en déduire une fonction qui renvoie le code de l'espèce que la méthode des k plus proches voisins attribue à nouv_fleur.

```
\mathbf{def} indice \max(L):
1
2
       L'est une liste non vide d'entiers. Renvoie l'indice de la
       première occurence du maximum de la liste.
5
6
7
       #
           Partie à compléter.
9
10
11
   def prediction espece (nouv fleur, k):
12
13
       Renvoie le code de l'espèce que la méthode des k plus proches
14
       voisins attribue à nouv fleur d'après les données de BDIris.
15
       Dans le cas d'égalité, n'importe laquelle des réponses possibles
16
       est bonne.
17
       11 11 11
18
19
       plus_proches = k_NN(nouv_fleur, k)
20
       compteurs = [0,0,0] # compteurs [i] va compter les
21
       # fleurs d'espèce codée par i.
22
23
24
       #
           Partie à compléter.
25
26
27
28
       return indice max(compteurs)
29
```

NSI	Algorithme des K plus proches voisins		