# **TP5**

## **Exercice 1**

### KPPV (K plus proche voisin) sous Weka

- 1. Ouvrez WEKA et charger le fichier « weather.nominal.arff »
- 2. Soit l'exemple de test suivant : test (sunny, cool, high, TRUE, ?). Remplir le tableau cidessous. La distance est le nombre des valeurs différentes :

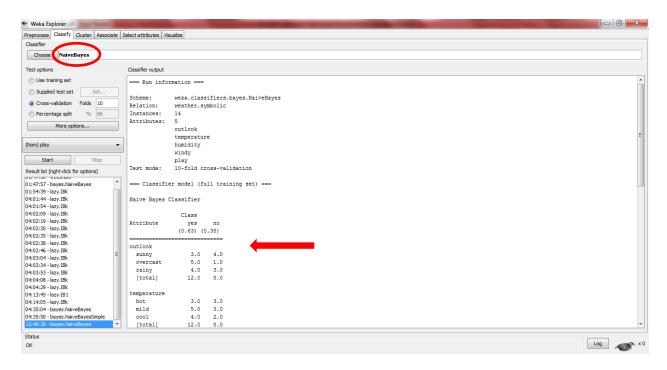
Tuple	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
Play														
Distance (test, tuple)														

- 3. K-PPV : affecter l'exemple de test à la classe du plus poche voisin de la classe majoritaire parmi K voisins.
  - a. K=1 -> ?
  - b. K=3 -> ?
  - c. K=5 -> ?
  - d. K=14 -> ? (ZeroR)
- 4. Que peut-on remarquer?
- 5. Proposez une solution possible à ce problème
- 6. Créez le fichier correspondant à l'exemple précédant et testez le résultat trouvé avec Weka Pour lancer KPPV sous Weka, il faut d'abord être sous l'onglet « classify » puis choisir dans « classifier » le classifieur « **IBk** » dans le répertoire des classifieur « lazy ».
- 7. Testez les différentes options existantes : nombre K, fonctions de distance, ...

## **Exercice 2**

## Naîve bayes sous Weka

- 1. Pourquoi certains classifieurs de Bayes sont dits « naïfs »?
- 2. Ouvrez WEKA et charger le fichier « weather.nominal.arff »
- 3. Lancez Weka et testez la classification avec naîve bayes (NB) sous Weka. Pour lancer NB sous Weka, il faut d'abord être sous l'onglet « classify » puis choisir dans « classifier » le classifieur « **NaiveBayes** » dans le répertoire des classifieur « bayes ».



- 4. Observez et analysez le modèle de classification et la distribution des attributs dans la partie « Classifier model »
- 5. Comparez le temps d'exécution de Naive Bayes avec KPPV
- 6. Expliquez cette différence.

### Naîve bayes sous R

1. Ouvrez R et installez le package « *e1071* » avec install.packages("e1071")

2. Chargez le jeu de données

```
birth <- read.csv("iris.arff.csv")
summary(birth)</pre>
```

3. Chargez la bibliothèque avec

library(e1071)

4. Construire le modèle de classification

```
modele <- naiveBayes(low ~ ., data = birth)
print(modele)</pre>
```

5. Vérifiez la prédiction du modèle construit sur les données d'apprentissage pred <- predict(modele, newdata = birth[,2:7])

6. Affichez la matrice de confusion et le taux d'erreur

```
mc <- table(birth$low, pred)
print(mc)
error <- (mc[1,2]+mc[2,1])/sum(mc)
print(error)</pre>
```