

Contrôle de Connaissances - Brique RDF – Module ADES

autorisés : photocopié Ades uniquement et calculette
durée 1h30

mars 2005

Exercice 1

Soit un problème de classification à 2 classes ω_1 et ω_2 dont les distributions mono-dimensionnelles $p(x|\omega_i)$, $i=1,2$ sont supposées connues et égales à :

$$p(x|\omega_1) \sim \mathcal{N}(m_1, \sigma)$$

$$p(x|\omega_2) \sim \mathcal{N}(m_2, \sigma)$$

on supposera sans perte de généralité que $m_1 < m_2$

1. Dans cette question, on applique la règle de Bayes avec coûts. On introduit la matrice de coûts :

$\lambda(\omega_i | \omega_j)$ $i, j=1,2$ $i \neq j$ coût de classer un objet de la classe ω_j dans la classe ω_i

$$\lambda(\omega_i | \omega_i) = 0 \quad i=1,2$$

1.a) exprimer la règle de Bayes (coût minimum) et calculer le point frontière x_b^* entre les 2 classes en fonction de m_1 , m_2 , σ , des coûts λ , et des probabilités a priori notées P_1 et P_2 .

1.b) application : $m_1=1$, $m_2=3$, $\sigma=1$, $P_1=1/3$, $\lambda(\omega_2 | \omega_1)=4$, $\lambda(\omega_1 | \omega_2)=1$

2. Dans cette question on introduit un nouveau critère de classification (critère de Neyman-Pearson) : on impose que l'erreur de type 1 soit faible et égale à ε_1 .

2.a) Qu'est-ce qu'une erreur de type 1 ?

2.b) Exprimer la relation que vérifie le point frontière x_n en fonction de m_1 , σ , P_1 , ε_1 et à l'aide de la fonction *erfc* définie par :

$$\text{erfc}(x) = \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_x^{+\infty} e^{-t^2} dt$$

Exercice 2

Soient les trois prototypes suivants d'une base d'apprentissage :

x	y	classe
1	1	+
-1	-2	-
-1	0	-

1) rappeler la règle séquentielle du perceptron

2) appliquer cette règle à l'ensemble d'apprentissage pour trouver un hyperplan séparateur à partir de l'hyperplan initial $y=0$

Classification automatique

On considère une image constituée de pixels ne prenant que 3 valeurs : 0, 255 et une troisième valeur X comprise entre 1 et 254. On appelle A la catégorie des pixels de valeur 0, B la catégorie des pixels de valeur X et C la catégorie des pixels de valeur 255. Il y a N pixels de catégorie A, N pixels de catégorie C et M pixels de catégorie B. On supposera $M \geq N$.

On recherche une classification en deux classes : K1 et K2, selon l'algorithme des k-moyennes. Eventuellement, dans les réponses aux questions, on détaillera les différentes étapes de cet algorithme menant à sa convergence.

Question 1 : En initialisant la classe K1 par un élément de la catégorie A et la classe K2 par un élément de la catégorie B, montrer que l'algorithme des K-moyennes converge vers une solution que l'on établira et qui dépend éventuellement de X , M et N .

Question 2 : En initialisant la classe K1 par un élément de la catégorie B et la classe K2 par un élément de la catégorie C, montrer que l'algorithme des K-moyennes converge vers une solution que l'on établira et qui dépend éventuellement de X , M et N .

Question 3 : Comparer les résultats précédents. Comment pouvez vous choisir entre deux solutions différentes ?

Question 4 : Calculer la dispersion intra-classe et la dispersion inter-classe dans les deux cas précédents. Définir alors la solution minimisant globalement l'erreur quadratique moyenne. *Remarque* : dans cette question, on recherchera la méthode la plus élégante et simple en prenant en compte les acquis du cours.