

## Eléments de théorie bayésienne de la décision

### Exercice 1

On considère le cas de deux classes dans  $\mathbb{R}$  définies par les fonctions de densité de probabilité conditionnelle données ci-dessous, où  $x$  ne peut prendre que trois valeurs (0, 1 ou 2).

$x$	$p(x \omega_0)$	$p(x \omega_1)$
0	0.3	0.1
1	0.4	0.1
2	0.3	0.8

Les probabilités *a priori* des classes sont  $P(\omega_0) = 0.6$  et  $P(\omega_1) = 0.4$ . Les coûts de décision sont donnés par :

$$\lambda_{00} = \lambda_{11} = 0 \quad \lambda_{01} = 3 \quad \lambda_{10} = 5$$

1. On choisit la règle de décision du maximum de probabilité *a posteriori*. Énoncer celle-ci. Indiquer les décisions prises lorsqu'on observe 0, 1 ou 2.
2. On choisit la règle de décision de Bayes. Énoncer celle-ci. Indiquer les décisions prises lorsqu'on observe 0, 1 ou 2.

### Exercice 2

Soient deux classes  $\omega_0$  et  $\omega_1$  dans  $\mathbb{R}^2$  gouvernées chacune par une loi normale. Les paramètres respectifs de ces lois sont :

$$\mathbf{m}_0 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \mathbf{m}_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \boldsymbol{\Sigma}_0 = \boldsymbol{\Sigma}_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0.25 \\ 0.25 & 1 \end{pmatrix}$$

Les deux classes sont supposées équiprobables.

1. Formuler la règle de décision de Bayes dans le cas où les coûts de classification valent :

$$\lambda_{00} = \lambda_{11} = 0 \quad \lambda_{01} = 2 \lambda_{10}$$

2. Calculer la probabilité d'erreur de la règle de Bayes.
3. Donner l'expression de la règle de décision pour des coût 0/1. Rappeler comment cette règle est autrement nommée, ainsi que le critère qu'elle minimise.
4. Calculer la probabilité d'erreur de la règle de décision établie à la question 3.
5. Comparer les probabilités d'erreur obtenues aux questions 2. et 4. Conclure.

### Exercice 3

Soient deux classes  $\omega_0$  et  $\omega_1$  dans  $\mathbb{R}^2$  gouvernées chacune par une loi normale. Les paramètres respectifs de ces lois sont :

$$\mathbf{m}_0 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \mathbf{m}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \boldsymbol{\Sigma}_0 = \boldsymbol{\Sigma}_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Les deux classes sont supposées équiprobables.

On choisit la règle de décision du maximum de probabilité *a posteriori*.

1. Formuler la règle de décision correspondante et la représenter dans  $\mathbb{R}^2$ .
2. On suppose que les vraies valeurs de  $\mathbf{m}_0$  et  $\mathbf{m}_1$  sont inconnues. Les matrices de variance-covariance  $\Sigma_0$  et  $\Sigma_1$  demeurent en revanche celles fournies en début d'exercice. On dispose de l'ensemble d'apprentissage suivant pour estimer  $\mathbf{m}_0$  et  $\mathbf{m}_1$ .

$$\begin{aligned} \text{classe } \omega_0 &: \left\{ \begin{pmatrix} -0.03 \\ -1.02 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0.08 \\ -0.76 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -0.49 \\ -1.61 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0.14 \\ 0.06 \end{pmatrix} \right\} \\ \text{classe } \omega_1 &: \left\{ \begin{pmatrix} 1.56 \\ 2.7 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0.60 \\ 0.76 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2.77 \\ 0.77 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0.04 \\ 0.89 \end{pmatrix} \right\} \end{aligned}$$

Calculer les estimées  $\hat{\mathbf{m}}_0$  et  $\hat{\mathbf{m}}_1$  de  $\mathbf{m}_0$  et  $\mathbf{m}_1$ , respectivement.

3. Formuler la règle de décision correspondante reposant sur  $\{\hat{\mathbf{m}}_0, \hat{\mathbf{m}}_1, \Sigma_0, \Sigma_1\}$  et la représenter dans  $\mathbb{R}^2$ .
4. Comparer graphiquement les deux règles.
5. On estime la probabilité d'erreur par la méthode de resubstitution (ensemble d'apprentissage et de test identiques). Calculer la valeur estimée de la probabilité d'erreur.

#### Exercice 4

On suppose que les individus  $\mathbf{x}$  à classer dans  $\omega_0$  ou  $\omega_1$  sont des éléments de  $\mathbb{R}^2$ , distribués selon des lois normales  $\mathcal{N}(\mu_0, \Sigma_0)$  et  $\mathcal{N}(\mu_1, \Sigma_1)$ . On suppose que les coûts  $\lambda_{01}$  et  $\lambda_{10}$  de mauvaise classification valent 1, et que les coûts de bonne classification  $\lambda_{00}$  et  $\lambda_{11}$  valent 0. On suppose par ailleurs que les classes  $\omega_0$  et  $\omega_1$  sont équiprobables.

1. On considère tout d'abord que  $\Sigma_0 = \Sigma_1 = \sigma^2 \mathbf{I}$ , où  $\sigma$  est un réel et  $\mathbf{I}$  désigne la matrice identité dans  $\mathbb{R}^2$ . Donner la règle de Bayes.
2. On suppose à présent que  $\Sigma_0 = \sigma_0^2 \mathbf{I}$  et  $\Sigma_1 = \sigma_1^2 \mathbf{I}$ . Énoncer la règle de Bayes.
3. On retient le modèle obtenu en 1. Estimer  $\{\mu_0, \mu_1, \sigma^2\}$  à partir des données d'apprentissage suivantes. Énoncer la règle de décision correspondante.

classe	$\omega_0$	$\omega_0$	$\omega_0$	$\omega_0$	$\omega_1$	$\omega_1$	$\omega_1$	$\omega_1$
$x_1$	3.58	-1.35	0.72	0.71	1.87	3.41	2.67	2.71
$x_2$	2.77	3.03	-0.06	-0.20	4.49	4.42	1.79	4.63

4. On retient à présent le modèle 2. Estimer  $\{\mu_0, \mu_1, \sigma_0^2, \sigma_1^2\}$  à partir des données ci-dessus. Énoncer la règle de décision correspondante.
5. Tracer les séparateurs correspondants après avoir repéré les positions des moyennes.

#### Exercice 5

Soit une source émettant un signal  $x(k)$  constitué d'une séquence de symboles  $+a$  et  $-a$  au travers d'un canal bruité. Le signal reçu par le récepteur s'écrit  $y(k) = x(k) + b(k)$ , avec  $b(k)$  un bruit additif indépendant de  $x(k)$ . A l'instant  $k$ , l'échantillon  $x(k)$  prend les valeurs  $+a$  ou  $-a$  avec les probabilités respectives  $p$  et  $1 - p$ . Le bruit  $b(k)$  est i.i.d. et distribué selon une loi normale centrée de variance  $\sigma_b^2$ .

La règle de décodage adoptée par le récepteur consiste à considérer que le symbole  $+a$  a été émis si  $y(k) > \eta$ , sinon  $-a$ , où  $\eta$  désigne un seuil à déterminer.

1. Déterminer la règle de décision au sens du maximum de probabilité *a posteriori*.
2. Calculer la probabilité d'erreur du récepteur en fonction de  $a$ ,  $\sigma_b^2$  et  $p$ .
3. Étudier le cas  $p = \frac{1}{2}$  et montrer que la probabilité d'erreur du décodeur s'exprime en fonction de  $a$  et  $\sigma$ . Interpréter les résultats.

On suppose à présent que le décodeur dispose de  $N$  observations  $y(k_i)$  du signal reçu pour déterminer le symbole émis.

1. Répondre aux mêmes questions que précédemment dans l'hypothèse où les  $N$  observations  $y(k_i)$  sont indépendantes.
2. Interpréter les résultats lorsque  $N$  tend vers l'infini.