## Feuille de travaux dirigés 1

## Exercice 1 (Modèle statistique, identifiabilité):

Un instrument est utilisé pour effectuer n mesures d'une grandeur physique constante  $\mu$ . L'instrument est biaisé d'une quantité positive  $\delta$  connue ( $\delta = 0.1$ ). On sait que les erreurs de mesures sont indépendantes et on connait leur variance  $\sigma^2 > 0$ .

- 1. Écrire formellement le problème statistique : identifier l'espace des observations, le modèle statistique en jeu (c'est-à-dire, décrire l'ensemble des lois possibles des observations).
- 2. Le modèle est-il paramétrique?
- 3. Le paramètre d'intérêt  $\mu$  est-il identifiable?
- 4. Même question en supposant le biais  $\delta$  inconnu. Qu'en est-il si, à l'inverse, on connait le biais  $\delta$  mais pas la variance  $\sigma^2$ ?

## Exercice 2 (Risque, pire des cas, risque intégré):

On reprend l'exemple de la prospection pétrolière donné en cours (fin du chapitre 1 du poly), dans un cadre simplifié : on considère qu'il y a deux actions possibles : forer  $(a_1)$  ou ne pas forer  $(a_0)$ .

Les deux états possibles de la nature sont  $\theta_1$  (présence de pétrole) et  $\theta_0$  (absence de pétrole). La fonction de coût est donnée par le tableau suivant :

$$\begin{array}{c|c|c|c|c} & a_0 & a_1 \\ \hline \theta_0 & 100 & 200 \\ \hline \theta_1 & 100 & 0 \\ \hline \end{array}$$

Table 1 – Fonction de coût d'un forage pétrolier

Pour obtenir une information sur  $\theta$ , on réalise un forage préliminaire, produisant une donnée  $X \in \{0,1\}$  de nature aléatoire, telle que  $\mathbb{P}_{\theta_1}(X=1) = p$ ,  $\mathbb{P}_{\theta_1}(X=0) = 1 - p$ ;  $\mathbb{P}_{\theta_0}(X=1) = q$ ,  $\mathbb{P}_{\theta_0}(X=0) = 1 - q$ ; avec p = 1 - q = 0.8.

- 1. Préciser le modèle statistique, l'espace des observations  $\mathcal{X}$  et l'espace des actions. Combien y a-t-il de règles de décisions  $\delta: \mathcal{X} \to \mathcal{A}$ ?
- 2. Calculer les points de risque  $R(\theta_0, \delta), R(\theta_1, \delta)$  pour chaque règle de décision et représenter ces points dans le plan  $(R(\theta_0, \delta)$  en abscisse,  $R(\theta_1, \delta)$  en ordonnée).
- 3. Un exploitant souhaite adoper une stratégie lui assurant de perdre le moins d'argent (en moyenne) dans le pire des cas (le  $\theta$  le moins favorable). Il cherche donc la règle  $\delta^*$  minimisant le risque « dans le pire des cas »,

Pire risque 
$$(\delta) := \max_{\theta} R(\theta, \delta^*),$$

c'est-à-dire la stratégie dite minimax

$$\delta^* = \operatorname*{argmin}_{\delta} \max_{\theta} R(\theta, \delta).$$

Déterminer la règle minimax dans cet exemple.

4. Pour aller plus loin : on dispose de l'information suivante : la moitié des terrains candidats à l'exploitation contient effectivement du pétrole. La stratégie minimax vous paraît-elle raisonnable? Proposer un critère  $\rho(\delta)$  représentant le risque moyen (sur l'ensemble des  $\theta$  possibles, pondérés selon l'information a priori dont on dispose). Quell est maintenant la fonction de décision  $\delta' = \operatorname{argmin}_{\delta} \rho(\delta)$  qui minimise le critère  $\rho(\delta)$ ?

N.B: Ceci est un premier exemple illustratif de l'approche Bayésienne. On verra plus tard que  $\rho$  est appelé « risque intégré » et sa valeur minimale  $\rho(\delta')$  est le « risque de Bayes ».

**Exercice 3** (Maximum de vraisemblance pour le modèle linéaire simple): Pour tout i = 1, ..., n, on considère

$$X_i = a_i \theta + Z_i \tag{1}$$

où les  $Z_i$  sont des variables aléatoires indépendantes, de même loi  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ . Les coefficients  $a_i$  sont des variables déterministes connues (et non toutes nulles). Les paramètres  $\theta$  et  $\sigma^2$  sont inconnus. On observe  $X = (X_1, \dots, X_n)^{\top}$ . On paramètre le modèle pour X par  $\theta = (\theta, \sigma^2) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^+$ .

- 1. Donner la densité  $p_{\theta}$  de X par rapport à la mesure de Lebesgue en fonction de  $a = (a_1, \ldots, a_n)^{\top}$  et de  $\sigma^2$ .
- 2. Exprimer l'estimateur  $\hat{\theta}$  du maximum de vraisemblance pour le paramètre  $\theta$ .
- 3. Montrer que  $\hat{\theta}$  est non biaisé.