

## 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 connaît 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 connaît 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 :

	$a_0$	$a_1$
$\theta_0$	100	200
$\theta_1$	100	0

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  $\delta : \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{A}$  ?
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 adopter 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 »,

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

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). Quel 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  $i = 1, \dots, n$ , on considère

$$X_i = a_i \theta_1 + Z_i \tag{1}$$

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  $\theta_1$  et  $\sigma^2$  sont inconnus. On observe  $X = (X_1, \dots, X_n)^\top$ . On paramètre le modèle pour  $X$  par  $\theta = (\theta_1, \sigma^2) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^+$ .

1. Donner la densité  $p_\theta$  de  $X$  par rapport à la mesure de Lebesgue en fonction de  $a = (a_1, \dots, a_n)^\top$  et de  $\sigma^2$ .
2. Exprimer l'estimateur  $\hat{\theta}$  du maximum de vraisemblance pour le paramètre  $\theta$ .
3. Montrer que  $\hat{\theta}_1$  (la première coordonnée de  $\hat{\theta}$ ) est non biaisé.