

TD3 : Estimation bayésienne  
Yann Traonmilin

**Exercice 1.** Soit  $X$  une v.a. telle que  $X \sim \mathcal{N}(\theta_0, \sigma^2)$  où  $\theta_0$  est un paramètre inconnu.

1. Donner l'estimateur de maximum de vraisemblance de  $\theta_0$ . Déterminer le risque quadratique moyen de cet estimateur.
2. Si  $X_1$  et  $X_2$  sont deux variables iid suivant la même loi  $\mathcal{N}(\theta_0, \sigma^2)$ . Donner l'estimateur de maximum de vraisemblance de  $\theta_0$ . Déterminer le risque quadratique moyen de cet estimateur.
3. Généraliser à  $n$  v.a. iid gaussiennes.

**Exercice 2.** Soit  $X$  une v.a. suivant une loi Bernoulli de paramètre  $\theta$ , où  $\theta$  est une v.a dont la loi *a priori* est définie par

$$\mathbb{P}(\theta = \theta_1) = p \text{ et } \mathbb{P}(\theta = \theta_2) = 1 - p.$$

1. Exprimer la loi  $\pi(\theta|X = x)$ .
2. Pour la fonction de coût  $C(x, y) = |x - y|^2$ , et l'estimateur défini par  $\Delta(0) = \mu_1$  et  $\Delta(1) = \mu_2$ . Donner l'expression la fonction  $\rho_C(\pi, \Delta|X = x)$ , c'est à dire des deux valeurs  $\rho_C(\pi, \Delta|X = 0)$  et  $\rho_C(\pi, \Delta|X = 1)$ . On posera  $\lambda = \pi(\theta = \theta_1|X = 1)$ .
3. En déduire l'estimateur bayésien  $\Delta^\pi$ .
4. On considère la fonction de coût définie par  $C(x, y) = 0$  si  $x = y$  et 1 sinon. Que vaut la fonction  $\rho_C$  si  $\lambda > \frac{1}{2}$  et que vaut  $\Delta^\pi$  ? Qu'en est il si  $\lambda < \frac{1}{2}$  ? et si  $\lambda = \frac{1}{2}$  ?.

**Exercice 3.** Soit  $X$  une v.a. suivant une loi normale  $X \sim \mathcal{N}(\theta, 1)$  où la loi *a priori* sur  $\theta$  est la même que dans l'exemple précédent.

1. Exprimer la loi  $\pi(\theta|X = x)$ .
2. Donner une expression de  $\rho_C(\pi, \Delta|X = x)$  dans ce cas pour le coût  $C(x, y) = |x - y|^2$ . En déduire comme dans l'exemple précédent une expression de  $\Delta^\pi$ .
3. Reprendre la question pour la fonction de coût dite 0 – 1 de l'exemple précédent.

**Exercice 4.** Soit  $X$  suivant une loi de Bernoulli de paramètre  $\theta$  où  $\theta \sim \mathcal{U}[0, 1]$ .

1. Exprimer la loi  $\pi(\theta|X = x)$ .
2. Donner une expression de  $\rho_C(\pi, \Delta|X = x)$  dans ce cas pour le coût  $C = |\cdot|^2$ . En déduire comme dans les exemples précédents une expression de  $\Delta^\pi$ .

**Exercice 5.** On considère le coût

$$C(x, y) = \|x - y\|_2^2. \quad (1)$$

Montrer que

$$\Delta^\pi(x) = \mathbb{E}_\pi(\theta|x).$$

**Exercice 6.** Calculer l'estimateur bayésien pour le coût quadratique dans les cas suivants :

1.  $X \sim \mathcal{N}(\theta, \sigma^2)$  et  $\theta \sim \mathcal{N}(\mu, \tau^2)$ .
2.  $X \sim \mathcal{P}(\theta)$  et  $\theta \sim Ga(\alpha, \beta)$ .
3.  $X \sim Ga(\nu, \theta)$  et  $\theta \sim Ga(\alpha, \beta)$ .
4.  $X \sim B(n, \theta)$  et  $\theta \sim Be(\alpha, \beta)$ .

On rappelle que si  $X \sim Ga(\alpha, \beta)$  alors  $\mathbb{E}(X) = \frac{\alpha}{\beta}$  et si  $X \sim Be(\alpha, \beta)$  alors  $\mathbb{E}(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}$

**Exercice 7.** Soit (on utilise le modèle linéaire du cours)

$$\hat{\theta} = \arg \max_{\theta} \pi(\theta|y) = \arg \min_{\theta} \frac{\|y - M\theta\|_2^2}{2\sigma^2} + \frac{\|\theta\|_2^2}{2\mu^2} \quad (2)$$

Montrer que

$$\hat{\theta} = (M^T M + \lambda^2 I)^{-1} M^T y \quad (3)$$

où l'on déterminera  $\lambda$ .