

---

## Feuille 3 : Méthodes d'estimation

---

### 1 Méthode des moments

**Exercice 1** Soit  $X$  une variable aléatoire réelle de loi

$$\mathbb{P}(X = 0) = \frac{a}{a+1}, \quad \mathbb{P}(X = 1) = \frac{1}{a+1},$$

$n \in \mathbb{N}^*$ , et  $(X_1, \dots, X_n)$  un  $n$ -échantillon de  $X$ . Ici,  $a > 0$  est un réel inconnu que l'on souhaite estimer à l'aide de  $(X_1, \dots, X_n)$ . Déterminer un estimateur de  $a$  par la méthode des moments.

**Exercice 2** Soient  $X$  une variable aléatoire réelle de densité

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2a} & \text{si } x \in [0, a], \\ \frac{1}{2(1-a)} & \text{si } x \in ]a, 1], \\ 0 & \text{sinon,} \end{cases}$$

$n \in \mathbb{N}^*$ , et  $(X_1, \dots, X_n)$  un  $n$ -échantillon de  $X$ . Ici,  $a \in ]0, 1[$  est un réel inconnu que l'on souhaite estimer à l'aide de  $(X_1, \dots, X_n)$ . Déterminer un estimateur de  $a$  par la méthode des moments.

**Exercice 3** Soient  $X$  une variable aléatoire réelle de densité

$$f(x) = \begin{cases} (\theta + 1)(\theta + 2)(1 - x)x^\theta & \text{si } x \in [0, 1], \\ 0 & \text{sinon,} \end{cases}$$

$n \in \mathbb{N}^*$ , et  $(X_1, \dots, X_n)$  un  $n$ -échantillon de  $X$ . Ici,  $\theta > -1$  est un réel inconnu que l'on souhaite estimer à l'aide de  $(X_1, \dots, X_n)$ . Déterminer un estimateur de  $\theta$  par la méthode des moments.

**Exercice 4** Soient  $X$  une variable aléatoire réelle de densité

$$f(x) = p \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} + (1-p) \frac{1}{\sqrt{4\pi}} e^{-\frac{x^2}{4}}, \quad x \in \mathbb{R}.$$

$n \in \mathbb{N}^*$ , et  $(X_1, \dots, X_n)$  un  $n$ -échantillon de  $X$ . Ici,  $p \in ]0, 1[$  est un réel inconnu que l'on souhaite estimer à l'aide de  $(X_1, \dots, X_n)$ . Déterminer un estimateur de  $p$  par la méthode des moments.

## 2 Méthode du maximum de vraisemblance

**Exercice 5** Soit  $X$  une variable aléatoire réelle de loi

$$\mathbb{P}(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k \in \mathbb{N},$$

$n \in \mathbb{N}^*$ , et  $(X_1, \dots, X_n)$  un  $n$ -échantillon de  $X$ . Ici,  $\lambda > 0$  est un réel inconnu que l'on souhaite estimer à l'aide de  $(X_1, \dots, X_n)$ . Déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance de  $\lambda$ .

**Exercice 6** La hauteur maximale en mètres de la crue annuelle d'un fleuve est une variable aléatoire réelle  $X$  de densité

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{a} e^{-\frac{x^2}{2a}} & \text{si } x \geq 0, \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

Soient  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $(X_1, \dots, X_n)$  un  $n$ -échantillon de  $X$ . Ici,  $a > 0$  est un réel inconnu que l'on souhaite estimer à l'aide de  $(X_1, \dots, X_n)$ .

1. Déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{a}_n$  de  $a$ .
2. *Application.* Une crue supérieure à 6 mètres serait catastrophique. Pendant 8 ans, on a observé les hauteurs de crue du fleuve en mètres. Les résultats sont : 2, 5 ; 2, 9 ; 1, 8 ; 0, 9 ; 1, 7 ; 2, 1 ; 2, 2 ; 2, 8. À partir de ces mesures, donner une estimation ponctuelle de  $a$  et une estimation de la probabilité d'avoir une catastrophe une année donnée.

**Exercice 7** Soit  $(Y_1, \dots, Y_n)$  un vecteur de  $n$  variables aléatoires réelles telles que, pour tout  $i \in \{1, \dots, n\}$ ,

$$Y_i = \frac{\theta}{i^\alpha} + \sigma X_i,$$

où  $\alpha \geq 0$  et  $\sigma > 0$  sont des réels connus,  $(X_1, \dots, X_n)$  est un vecteur de  $n$  variables aléatoires réelles indépendantes et identiquement distribuées suivant la loi Normale centrée réduite, et  $\theta > 0$  est un réel inconnu que l'on souhaite estimer à l'aide des  $(Y_1, \dots, Y_n)$ .

1. Déterminer la vraisemblance et la log-vraisemblance de  $(Y_1, \dots, Y_n)$ .
2. Déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\theta}_n$  de  $\theta$ .
3. Est-il sans biais ? Déterminer les valeurs de  $\alpha$  pour lesquelles l'estimateur  $\hat{\theta}_n$  converge.

**Exercice 8** Soient  $X$  une variable aléatoire réelle de densité

$$f(x) = \begin{cases} (\alpha - 1)x^{-\alpha} & \text{si } x \geq 1, \\ 0 & \text{sinon,} \end{cases}$$

$n \in \mathbb{N}^*$ , et  $(X_1, \dots, X_n)$  un  $n$ -échantillon de  $X$ . Le paramètre  $\alpha > 2$  est un réel inconnu.

1. Déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\alpha}_n$  de  $\alpha$ .

2. On pose  $\beta = \frac{\alpha - 2}{\alpha - 1}$ . Déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\beta}_n$  de  $\beta$ .

**Exercice 9** Soient  $X$  la variable aléatoire réelle de densité

$$f(x) = \begin{cases} \frac{3}{(x - \theta)^4} & \text{si } x \geq 1 + \theta, \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

$n \in \mathbb{N}^*$ , et  $(X_1, \dots, X_n)$  un  $n$ -échantillon de  $X$ . Ici,  $\theta > 0$  est un réel inconnu que l'on souhaite estimer à l'aide de  $(X_1, \dots, X_n)$ .

1. Calculer  $\mathbb{E}(X - \theta)$  et  $\mathbb{E}((X - \theta)^2)$ . En déduire  $\mathbb{E}(X)$  et  $\mathbb{V}(X)$ .
2. Déduire du résultat de la question 1- un estimateur  $\tilde{\theta}_n$  de  $\theta$  en utilisant la méthode des moments. Calculer son risque quadratique.
3. Calculer l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\theta}_n$  de  $\theta$ .
4. Calculer la fonction de répartition de  $\hat{\theta}_n - \theta$ . En déduire sa densité.
5. Calculer le risque quadratique de  $\hat{\theta}_n$ . Entre  $\hat{\theta}_n$  et  $\tilde{\theta}_n$ , quel est le meilleur estimateur de  $\theta$  lorsque  $n$  est supposé être grand ?
6. Calculer le biais de  $\hat{\theta}_n$ , et en déduire un estimateur sans biais  $\hat{\theta}_n^*$  de  $\theta$ . Montrer, sans calcul intégral, que, lorsque  $n$  est supposé être grand,  $\hat{\theta}_n^*$  est un meilleur estimateur de  $\theta$  que  $\hat{\theta}_n$ .

**Exercice supplémentaire.** Soit  $X_1, \dots, X_n$  des va i.i.d. ayant des moments d'ordre 4. On pose

$$S_n^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_i)^2 / n$$

Le but de cet exercice est de calculer le risque quadratique  $\mathbb{E}((S_n^2 - \sigma^2)^2)$  de l'estimateur  $S_n^2$  de  $\sigma^2 = \mathbb{V}(X_1)$ . On rappelle que  $\sum_{i=1}^{n-1} i = n(n-1)/2$ .

1. Montrer que l'on peut supposer sans perte de généralité que les  $X_i$  sont centrées. On fera cette hypothèse dans la suite.
2. Montrer que

$$\mathbb{E}((S_n^2 - \sigma^2)^2) = \mathbb{V}(S_n^2) + b^2(S_n^2)$$

où  $b(S_n^2) = \mathbb{E}(S_n^2) - \sigma^2$ .

3. Démontrer que :

$$S_n^2 = \frac{n-1}{n^2} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{2}{n^2} \sum_{k < l} X_k X_l$$

En déduire que  $b(S_n^2) = -\sigma^2/n$ .

4. Montrer que

$$\mathbb{C}\left(\sum_{i=1}^n X_i^2, \sum_{k<l} X_k X_l\right) = 0, \quad \mathbb{V}\left(\sum_{k<l} X_k X_l\right) = n(n-1)\sigma^4/2$$

En déduire que :

$$\mathbb{V}(S_n^2) = \frac{n-1}{n^3} \left( (n-1)\mathbb{E}(X_1^4) - (n-3)(\mathbb{E}(X_1^2))^2 \right)$$

et calculer la valeur du risque quadratique de  $S_n^2$ .

**Exercice à rendre.** Soit  $X$  une variable aléatoire réelle de loi de Bernoulli de paramètre  $\theta$ , avec  $0 < \theta < 1$ . Et  $(X_1, \dots, X_n)$  un  $n$ -échantillon de  $X$ .

1. Déterminer un estimateur de  $\theta$  par la méthode des moments.
2. Déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance de  $\theta$ .
3. Les estimateurs précédents sont-ils sans biais ?
4. On cherche à estimer la variance  $\theta(1-\theta)$ . On propose l'estimateur  $\hat{V} = \bar{X}(1-\bar{X})$ . Étudier le biais de cet estimateur, sa convergence presque sûre et la convergence en loi de  $\sqrt{n}(\hat{V} - \theta(1-\theta))$ .
5. Corriger l'estimateur  $\hat{V}$  pour proposer un nouvel estimateur  $\hat{V}'$  de  $\theta(1-\theta)$  qui est sans biais. Étudier sa convergence presque sûre et la convergence en loi de  $\sqrt{n}(\hat{V}' - \theta(1-\theta))$ .