

CC M2 DSMS- MDC

8 décembre 2021

Documents autorisés

Professeur : Gilles Durrieu

UBS

Élève : Anaël Yah

Table des matières

Question 3	1
Q3 - 1.	1
Question 1	3
Q1 - 1. (a)	3
Q1 - 1. (c)	3
Question 2	4
Q2 - 1.	4

Question 3

Q3 - 1.

Biais

$$\text{biais}(\hat{f}_{h_n}(x)) = \frac{h_n^2 f''(x)}{2} \mu_2(K) + o(h_n^2),$$

avec la notation

$$\mu_2(K) = \int_{-\infty}^{\infty} s^2 K(s) ds.$$

- le biais de $\hat{f}_{h_n}(x)$ est quadratique en h_n .
- si $h_n \rightarrow 0$ alors $\text{biais}(\hat{f}_{h_n}(x)) \rightarrow 0$ quand $n \rightarrow \infty$.
- dépendance biais et de la courbure.

Variance

$$\text{Var}(\hat{f}_{h_n}(x)) = \frac{1}{nh_n} f(x) \int_{-\infty}^{\infty} K^2(s) ds + o\left(\frac{1}{nh_n}\right). \quad (1.9)$$

Nous remarquons alors que la variance $\text{Var}(\hat{f}_{h_n}(x))$ diminue quand h_n augmente tandis que le biais $\text{biais}(\hat{f}_{h_n}(x))$ diminue quand h_n diminue.

Intervalle de confiance asymptotique de f de niveau de confiance 95%

Théorème 1. Sous les conditions (C1), (C2) et (C3), nous avons quand $n \rightarrow \infty$ pour toutes valeurs de x

$$\sqrt{nh_n} (\hat{f}_{h_n}(x) - f(x)) \xrightarrow{L} N\left(\text{biais}(\hat{f}_{h_n}(x)), f(x) \int_{-\infty}^{\infty} K^2(s) ds\right), \quad (1.10)$$

et

$$\hat{f}_{h_n}(x) \xrightarrow{p.s.} f(x),$$

où

$$\text{biais}(\hat{f}_{h_n}(x)) = \frac{h_n^2 f''(x)}{2} \mu_2(K) + o(h_n^2).$$

Quand h_n tend vers 0, le biais de \hat{f}_{h_n} tend aussi vers 0. La preuve du Théorème (1) n'est pas donnée dans ce cours.

Nous déduisons du Théorème (1) sous les conditions (C1), (C2) et (C3) un intervalle de confiance asymptotique de la densité de probabilité $f(x)$ de niveau de confiance $(1 - \alpha)\%$ en un point x fixé donné par :

$$\text{IC}_f = \left[\hat{f}_{h_n}(x) - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{f}_{h_n}(x) \int_{-\infty}^{\infty} K^2(s) ds}{nh_n}}, \hat{f}_{h_n}(x) + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{f}_{h_n}(x) \int_{-\infty}^{\infty} K^2(s) ds}{nh_n}} \right]$$

en remplaçant la densité $f(x)$ par son estimateur $\hat{f}_{h_n}(x)$ dans la variance où $z_{1-\alpha/2}$ désigne la valeur critique/valeur théorique d'une loi $N(0, 1)$.

Question 1

Q1 - 1. (a)

Les valeurs de X sont tirées aléatoirement en suivant la loi de densité f.

On peut aussi supposer que les tirages sont indépendants. Donc X est i.i.d. .

Il s'agit de 3/4 de la somme d'une loi normale centrée réduite et d'une loi normale de moyenne -1.5 et de variance 1/3 (donc écart-type de $\sqrt{1/3}$).

Q1 - 1. (c)

Expression de l'estimateur à noyau de f(.) :

l'estimateur de type noyau de f s'écrit :

$$\hat{f}_n(x) = \frac{1}{n h_n} \sum_{i=1}^n K\left(\frac{x - X_i}{h_n}\right),$$

ou dans sa forme récursive :

$$\tilde{f}_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{h_i} K\left(\frac{x - X_i}{h_i}\right).$$

Pour un h (paramètre de lissage) faible, le biais est plus faible, mais la variance plus élevée. Ainsi, pour h=0.06 dans l'exemple, on observe que la densité théorique est plutôt bien suivie, mais avec beaucoup de petits écarts dans les deux sens.

Au contraire, pour un h plus élevé, le biais est plus important et la variance moindre. Cela se traduit par un lissage du résultat, particulièrement visible pour la plus haute valeur de h de l'exemple, 0.54.

Question 2

Q2 – 1.

$$m(x) = \int y \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_X(x)} dy$$

Et

$$\widehat{f_{X,Y}}(x,y) = \frac{1}{nh_x h_y} \sum_{i=1}^n K_x\left(\frac{x - X_i}{h_x}\right) K_y\left(\frac{y - Y_i}{h_y}\right)$$

D'où en remplaçant :

$$\widehat{m}(x) = \int y \frac{\widehat{f_{X,Y}}(x,y)}{\widehat{f_X}(x)} dy = \int y \frac{nh_x h_y}{nh_x h_x} \frac{\sum_{i=1}^n K_x\left(\frac{x - X_i}{h_x}\right) K_y\left(\frac{y - Y_i}{h_y}\right)}{\sum_{i=1}^n K_x\left(\frac{x - X_i}{h_x}\right) K_x\left(\frac{x - X_i}{h_x}\right)} dy$$

$$\widehat{m}(x) = \int y \frac{h_y}{h_x} \frac{\sum_{i=1}^n K_x\left(\frac{x - X_i}{h_x}\right) K_y\left(\frac{y - Y_i}{h_y}\right)}{\sum_{i=1}^n K_x\left(\frac{x - X_i}{h_x}\right) K_x\left(\frac{x - X_i}{h_x}\right)} dy$$

$$\widehat{m}(x) = \frac{h_y}{h_x} \sum_{i=1}^n K_x\left(\frac{x - X_i}{h_x}\right)^2 \sum_{i=1}^n K_x\left(\frac{x - X_i}{h_x}\right) \int y K_y\left(\frac{y - Y_i}{h_y}\right) dy$$