

# STATISTIQUE ET ANALYSE DES DONNÉES

NADJI RAHMANIA

## **Remarques sur l'estimateur à noyau de la régression dans le cas $\alpha$ -mélangeant**

*Statistique et analyse des données*, tome 13, n° 3 (1988), p. 65-75

[http://www.numdam.org/item?id=SAD\\_1988\\_\\_13\\_3\\_65\\_0](http://www.numdam.org/item?id=SAD_1988__13_3_65_0)

© Association pour la statistique et ses utilisations, 1988, tous droits réservés.

L'accès aux archives de la revue « Statistique et analyse des données » implique l'accord avec les conditions générales d'utilisation (<http://www.numdam.org/conditions>). Toute utilisation commerciale ou impression systématique est constitutive d'une infraction pénale. Toute copie ou impression de ce fichier doit contenir la présente mention de copyright.

NUMDAM

*Article numérisé dans le cadre du programme  
Numérisation de documents anciens mathématiques*

<http://www.numdam.org/>

REMARQUES SUR L'ESTIMATEUR A NOYAU DE LA REGRESSION  
DANS LE CAS  $\alpha$ -MELANGEANT.

Nadji RAHMANIA

Laboratoire de Statistique et Probabilités  
Université des Sciences et Techniques  
de Lille Flandres Artois  
U.F.R. de Mathématiques Pures et Appliquées  
Bâtiment M2  
59655 - VILLENEUVE D'ASCQ CEDEX

Résumé : Soit  $(X_i, Y_i)$   $i = 1, 2, \dots$  un processus à valeurs dans  $\mathbb{R}^p \times \mathbb{R}$  ;  
on suppose l'existence d'une fonction  $r$  définie sur  $\mathbb{R}^p$ , vérifiant  
 $\forall i \in \mathbb{N} : E(Y_i/X_i) = r(X_i)$ .

On estime cette fonction  $r$  à l'aide de l'estimateur à noyau  
 $r_n$  lorsque le processus  $(X_i, Y_i)$ ,  $i \in \mathbb{N}$ , est  $\alpha$ -mélangeant  
et non nécessairement stationnaire.

On établit des propriétés de convergence de  $r_n$  vers  $r$ .

Abstract : Let  $(X_i, Y_i)$   $i = 1, 2, \dots$  a process valued in  $\mathbb{R}^p \times \mathbb{R}$  ; we  
suppose the existence of a function  $r$  defined on  $\mathbb{R}^p$  such that,  
 $\forall i \in \mathbb{N} : E(Y_i/X_i) = r(X_i)$ .

We estimate the function  $r$  with the kernel estimate when  
the process  $(X_i, Y_i)$ ,  $i \in \mathbb{N}$  is strongly mixing.

We obtain asymptotic properties of the functional estimate  $r_n$ .

Mots clés : Estimation non-paramétrique - Régression -  
Processus  $\alpha$ -mélangeant.

Indices de classification STMA : 04-080 - 07-120 - 11-000 .

Manuscrit reçu le 18 avril 1988

Révisé le 21 novembre 1988

I - INTRODUCTION

Soit  $U_i = (X_i, Y_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots$  un processus  $\alpha$ -mélangeant (non nécessairement stationnaire) dont l'espace de base est  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  et l'espace d'états  $(\mathbb{E} \times \mathbb{R})$  où  $\mathbb{E}$  est un borélien non vide de  $\mathbb{R}^p$ ,  $p < \infty$ .

On suppose l'existence d'une fonction  $r$  définie sur  $\mathbb{E}$  telle que :

$$E(Y_i/X_i) = r(X_i) \quad , \quad \forall i \in \mathbb{N} \quad .$$

En tout point  $x$  de  $\mathbb{E}$ ,  $r(x)$  est estimée par  $r_n(x)$  défini par :

$$r_n(x) = \frac{\sum_{i=1}^n Y_i K((x-X_i)/h_n)}{\sum_{i=1}^n K((x-X_i)/h_n)} \quad , \quad \forall n \in \mathbb{N}$$

où  $(h_n)_{\mathbb{N}}$  est une suite réelle strictement positive de limite nulle et  $K$  est un noyau de  $\mathbb{R}^p$ , c'est-à-dire, une fonction de  $\mathbb{R}^p$  satisfaisant :

$$\begin{aligned} |K(\cdot)| &< \bar{K} < \infty \quad , \quad \int |K(z)| dz = \bar{K} < \infty \quad , \\ z^p K(z) &\xrightarrow{|z| \rightarrow \infty} 0 \quad \text{et} \quad \int K(z) dz > 0 \quad . \end{aligned}$$

Cet estimateur non-paramétrique introduit par Nadaraya-Watson ([6], [10]) a été étudié par de nombreux auteurs dans le cas où les couples aléatoires sont indépendants et équidistribués. Nous renvoyons à Collomb [3] pour une revue bibliographique.

Il est clair que dans de nombreux problèmes de statistique appliquée, ces hypothèses d'indépendance et d'équidistribution ne sont pas vérifiées, alors que peuvent être plus acceptables des hypothèses d'indépendance asymptotique et de distributions non identiques mais possédant la même fonction de régression. Nous mentionnons à ce sujet les articles de Collomb [4], Collomb et Härdle [5], Rahmania [9], Sarda et Vieu [10] qui utilisent la  $\psi$ -mélangeance et l'article de Peligrad [8] qui introduit la  $\rho$ -mélangeance.

L'hypothèse d' $\alpha$ -mélangeance, moins restrictive que la  $\psi$ -mélangeance et la  $p$ -mélangeance, est plus réaliste dans le contexte des processus tels que certains ARMA par exemple, et permet d'avoir un champ d'application plus vaste, en particulier dans les problèmes de prédiction.

Nous établissons ici la convergence uniforme presque complète de  $r_n$  vers  $r$  en imposant des conditions aux suites  $h_n$  et  $\alpha(n)$ .

## II - CONVERGENCE DE L'ESTIMATEUR

On désigne par  $G$  un compact de  $\mathbb{E}$  et on suppose que :

$$(H1) \quad \exists \gamma > 0, \quad P(X_i \in B) \geq \gamma \mu(B), \quad \forall i \in \mathbb{N}, \quad \forall B \in \mathcal{B}_{\tilde{G}}$$

où  $\tilde{G}$  est un  $\epsilon$ -voisinage de  $G$  dans  $\mathbb{E}$  et  $\mu$  la mesure de Lebesgue sur  $\mathbb{R}^p$ .

En outre, les v.a.  $X_i$  et  $Y_i$ ,  $i = 1, 2, \dots$  sont assujetties aux hypothèses :

$$(H2) \quad \exists \Gamma < \infty, \quad P(X_i \in B) \leq \Gamma \mu(B), \quad \forall i \in \mathbb{N}, \quad \forall B \in \mathcal{B}_{\mathbb{E}}.$$

i.e. la loi  $P_{X_i}$  de  $X_i$  est uniformément (pour tout  $i$  de  $\mathbb{N}$ ) absolument continue par rapport à la mesure de Lebesgue sur  $\mathbb{E}$ .

$$(H3) \quad \exists M < \infty, \quad |Y_i| \leq M, \quad \forall i \in \mathbb{N}.$$

Enfin, on désigne par  $(\alpha(n))_{\mathbb{N}}$  une suite réelle telle que le processus  $\{U_i = (X_i, Y_i), i \in \mathbb{N}\}$  vérifie :

$$(H4) \quad \text{pour tous entiers } n \text{ et } k \text{ positifs}$$

$$\sup_{\substack{A \in M_1^k \\ B \in M_{n+k}^\infty}} |P(A \cap B) - P(A)P(B)| \leq \alpha(n)$$

où  $M_1^k$  (resp.  $M_{n+k}^\infty$ ) est la tribu engendrée par la suite  $U_i$ ,  $i = 1, \dots, k$  (resp.  $U_i = i = n+k, n+k+1, \dots$ ). Le processus  $(U_i)_{i \in \mathbb{N}^*}$  est dit  $\alpha$ -mélangeant si

$$(H5) \quad \alpha(n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0.$$

Comme le fait remarquer [1], page 167, il n'y a pas de restriction de généralité à supposer  $(\alpha(n))_{\mathbb{N}}$  décroissante.

Théorème 1.- Si la suite  $(h_n)_{\mathbb{N}}$  vérifie conjointement avec  $(\alpha(n))_{\mathbb{N}}$  l'hypothèse :

$$(H6) \quad \left[ \begin{array}{l} (H6.1) \quad n h_n^p / k_n \text{ Log } n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \infty \\ \text{où } (k_n)_{\mathbb{N}} \text{ est une suite entière croissante vérifiant} \\ (H6.2) \quad \exists A < \infty, n[\alpha(k_n)]^{2k_n/3n} / k_n \text{ Log } n \leq A, 1 \leq k_n \leq n, \forall n \in \mathbb{N}, \end{array} \right.$$

alors on a : 
$$r_n(x) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p \cdot c_0} r(x)$$

dès que  $x$  fixé dans  $G$  est un point de continuité pour  $r$ .

Théorème 2. Si le noyau  $K$  est lipschitzien et si les hypothèses (H6.1) et (H6.2) sont satisfaites, alors on a :

$$\sup_{x \in G} |r_n(x) - r(x)| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p \cdot c_0} 0$$

dès que  $r$  est continue sur un  $\epsilon$ -voisinage de  $G$  dans  $\mathbb{E}$ .

Démonstration : L'estimateur  $r_n(x)$  peut s'écrire :

$$r_n(x) = R_{1,n}(x) / R_{0,n}(x)$$

où pour  $j = 0, 1$  :

$$R_{j,n}(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i^j K_n(x - X_i) , \text{ avec } K_n(u) = h^{-p} K\left(\frac{u}{h}\right) , \forall u \in \mathbb{R}^p$$

$$\begin{aligned} \text{on a alors : } r_n(x) - r(x) &= \left[ (R_{1,n}(x) - E R_{1,n}(x)) - r(x) (R_{0,n}(x) - E R_{0,n}(x)) \right. \\ &\quad \left. + (E R_{1,n}(x) - r(x) E R_{0,n}(x)) \right] / R_{0,n}(x) . \end{aligned}$$

et en tenant compte de l'hypothèse (H3), on obtient :

$$\begin{aligned} \sup_{x \in G_0} |r_n(x) - r(x)| &\leq \left[ \sup_{x \in G_0} |R_{1,n}(x) - E R_{1,n}(x)| + M \sup_{x \in G_0} |R_{0,n}(x) - E R_{0,n}(x)| \right. \\ &\quad \left. + \sup_{x \in G_0} |E R_{1,n}(x) - r(x) E R_{0,n}(x)| \right] / \inf_{x \in G_0} R_{0,n}(x) \end{aligned}$$

(avec  $G_0 = \{x\}$  pour le théorème 1 et  $G_0 = G$  pour le théorème 2).

Pour obtenir les 2 résultats énoncés, il suffit de montrer

- la convergence presque complète vers 0 de

$$\sup_{x \in G_0} |R_{j,n}(x) - E R_{j,n}(x)| , \quad j = 0, 1 \quad (\text{Lemmes 1 et 2}) ,$$

- la convergence vers 0 du terme non aléatoire :

$$\sup_{x \in G_0} |E R_{1,n}(x) - r(x) E R_{0,n}(x)| \quad (\text{Lemme 3})$$

- la minoration asymptotiquement presque complète de  $\inf_{x \in G_0} R_{0,n}(x)$   
par un nombre strictement positif (Lemme 4).

Lemme 1. Soit  $H$  une partie non vide de  $\mathbb{E}$  ; si  $(k_n)_{\mathbb{N}}$  est une suite entière croissante vérifiant l'hypothèse (H6) on a pour tout  $\epsilon > 0$  :

$$\sup_{x \in H} P(|R_n(x) - E R_n(x)| > \epsilon) \leq a e^{-b n h_n^p / k_n},$$

pour tout entier naturel  $n$  suffisamment grand ;  $a$  et  $b$  sont des constantes positives indépendantes de  $n$ ,  $h_n$  et  $k_n$ .

Démonstration : Nous suivrons Collomb [4] dans la démonstration de ce lemme.

En l'absence d'ambiguïté les nombres  $h_n$  et  $k_n$  seront notés  $h$  et  $k$  respectivement.

Posons :

$$R_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Z_i K_n(x-X_i)$$

où  $Z_i = Y_i$  ,  $i = 1, \dots, n$  (cas  $R_n = R_{1,n}$ ) ou

$Z_i = 1$  ,  $i = 1, \dots, n$  (cas  $R_n = R_{0,n}$ )

donc ,  $|Z_i| \leq \hat{M} < \infty$  ( $\hat{M} = \sup(M, 1)$ )

pour tout  $x$  fixé dans  $H$  on a :

$$R_n(x) - E R_n(x) = \sum_{i=1}^n \Delta_i$$

avec :  $\Delta_i = \frac{1}{n} (Z_i K_n(x-X_i) - E Z_i K_n(x-X_i))$  ,  $i = 1, \dots, n$  .

Cette v.a.r. vérifie :

-  $E \Delta_i = 0$

-  $|\Delta_i| \leq d$

-  $E \Delta_i^2 \leq D$

avec  $d = 2n^{-1} h^{-p} \hat{M} \hat{K}$  et  $D = h^{-p} n^{-2} \hat{M}^2 \hat{K} \bar{K} \Gamma$ .

On pose :  $\beta = (8e \tilde{M} \tilde{K})^{-1}$  .

En appliquant l'inégalité de Bernstein pour les processus  $\alpha$ -mélangeants et non nécessairement stationnaires (voir [2]), on obtient :

$$\sup_{x \in H} P(|R_n(x) - E R_n(x)| > \varepsilon) \leq c_k e^{-(nh^p/k)t(\varepsilon, k)} \quad (*)$$

avec :  $c_k = 2 \exp(2\sqrt{e} \cdot \alpha(k)^{2k/5n} \cdot \frac{n}{k})$

$$t(\varepsilon, k) = \beta \left[ \varepsilon - \delta \left( \frac{B}{k} + C \frac{\tilde{\alpha}(k)}{k h^p} \right) \right]$$

où :  $\delta = \frac{3}{4} \tilde{M}$  ;  $B = \bar{K} \Gamma$  ;  $C = 32 \tilde{K}$

$$\tilde{\alpha}(k) = \sum_{i=1}^k \alpha(i) .$$

2 cas sont à envisager pour la suite croissante  $(k_n)_{\mathbb{N}}$  .

1<sup>er</sup> cas : " $k_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \infty$ " ; les hypothèses (H5) et (H6.1) montrent alors

qu'il existe un entier  $n_0$  pour lequel on a :

$$k_n^{-1} \leq \frac{\varepsilon}{4\delta B} \quad \text{et} \quad \frac{\tilde{\alpha}(k)}{k_n h^p} \leq \frac{\varepsilon}{4\delta C} , \quad \forall n \geq n_0$$

d'où :  $t(\varepsilon, k_n) \geq \beta \frac{\varepsilon}{2}$  ,  $\forall n \geq n_0$  .

Il suffit de choisir  $k = k_n$  ,  $\forall n \geq n_0$  dans l'inégalité (\*) pour obtenir le résultat annoncé, avec

$$b = \beta \frac{\varepsilon}{2} \quad \text{et} \quad a = 2 \exp(2\sqrt{e} A) .$$

2<sup>ème</sup> cas : " $\exists n_1, k_0 \in \mathbb{N}, k_n = k_0, \forall n \in \mathbb{N}, n \geq n_1$ " : l'hypothèse (H6) et l'hypothèse " $\alpha(n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ " montrent alors qu'il existe un entier  $k$  indépendant de  $n$  tel que :

$$k \geq k_0 \quad k^{-1} \leq \frac{\varepsilon}{4\delta B} \quad \text{et} \quad \frac{\tilde{\alpha}(k)}{k h^p} \leq \frac{\varepsilon}{4\delta C} ,$$



d'où :  $t(\varepsilon, k) \geq \beta \frac{\varepsilon}{2}$ .

La décroissance de la suite  $(\alpha(n))_{\mathbb{N}}$  et la condition (H6.2) permettent d'écrire que :

$$n \frac{\alpha(k) 2k/3n}{k} \leq n \frac{\alpha(k_0) 2k_0/3n}{k_0} \leq A, \quad \forall n \in \mathbb{N}, \quad n \geq n_1.$$

En posant  $b = (\beta \frac{\varepsilon}{2}) \frac{k_0}{k}$  et  $a = 2 \exp 2 \sqrt{\varepsilon} A$ .

On obtient l'inégalité annoncée pour tout entier  $n \geq n_0$ , avec  $n_0 = \max(k, n_1)$ .

Lemme 2. Sous l'hypothèse (H6), on a pour tout  $x$  fixé dans  $G$  :

$$R_n(x) - E R_n(x) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p.c.o.} 0.$$

Si de plus  $K$  est lipschitzien, on a :

$$\sup_{x \in G} |R_n(x) - E R_n(x)| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p.c.o.} 0.$$

Démonstration : En appliquant le lemme 1 à  $H = \{x\}$  on obtient :

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \sum_{n \geq 1} P(|R_n(x) - E R_n(x)| > \varepsilon) \leq \sum_{n \geq 1} a e^{-b n^p/k_n} \quad \text{et l'hypothèse}$$

(H6.1) entraîne la convergence de la série constituant le 2<sup>ème</sup> membre de l'inégalité ci-dessus ; d'où le 1<sup>er</sup> résultat du lemme.

Pour la démonstration de :  $\sup_{x \in G} |R_n(x) - E R_n(x)| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p.c.o.} 0$  on peut se référer à [4].

Lemme 3. Sous l'hypothèse (H6), on a pour tout  $x$  fixe dans  $G$  :

$$\exists \delta > 0 : \quad \sum_{n \geq 1} P(R_{0,n}(x) \leq \delta) < \infty$$

et si  $K$  est lipschitzien, on a :

$$\exists \delta > 0, \quad \sum_{n \geq 1} P(\inf_{x \in G} R_{0,n}(x) \leq \delta) < \infty.$$

Lemme 4. Si  $r$  est continue en  $x$ , on a :

$$|E R_{1,n}(x) - r(x) E R_{0,n}(x)| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

et si elle est continue sur un  $\varepsilon$ -voisinage de  $G$ , on a :

$$\sup_{x \in G} |E R_{1,n}(x) - r(x) E R_{0,n}(x)| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

Pour la démonstration de ces 2 derniers lemmes, on peut se référer à [4].

### III - REMARQUES

i) Les résultats obtenus peuvent s'étendre aisément au cas de variables  $(Y_i)$ ,  $i \in \mathbb{N}$ , non nécessairement bornées ; en effet, si on suppose que ces variables possèdent des moments absolus d'ordre  $\beta > 2$  ou des moments exponentiels d'ordre  $s > 0$ , il suffit d'utiliser une méthode de troncation (voir [5] et [9]) qui consiste à introduire les v.a.r.

$$g_n^-(x) = \frac{1}{n h_n^p} \sum_{i=1}^n Y_i K_n(x-X_i) 1_{\{|Y_i| \leq M_n\}}$$

$$g_n^+(x) = \frac{1}{n h_n^p} \sum_{i=1}^n Y_i K_n(x-X_i) 1_{\{|Y_i| > M_n\}}$$

où  $(M_n, n \in \mathbb{N})$  est une suite strictement croissante de nombres réels positifs vérifiant :  $\lim_{n \rightarrow \infty} M_n = \infty$ .

ii) L'hypothèse conjointe (H6) sur les suites  $(h_n)_{\mathbb{N}}$  et  $(\alpha(n))_{\mathbb{N}}$  est vérifiée dès que l'une des trois conditions ci-dessous est satisfaite :

- le processus  $(X_i, Y_i)$ ,  $i \in \mathbb{N}$  est géométriquement mélangeant, i.e. :  $\exists \rho > 0, a > 0, \rho < 1, a < \infty : \alpha(n) \leq a \rho^n \forall n \in \mathbb{N}$  et  $\lim_{n \rightarrow \infty} n h_n^p / n^\delta \text{Log } n = \infty$  ( $1/2 < \delta < 1$ ).

-  $\exists a > 0, s > 0, a < \infty,$

$\alpha(n) \leq a n^{-s}, \forall n \in \mathbb{N}$  et  $\lim_{n \rightarrow \infty} n h_n^p / n (\text{Log } n)^{1-\delta} = \infty$   
( $0 < \delta < 1$ ).

-  $\exists a > 0, \rho > 0, a < \infty, \rho < 1 :$

$\alpha(n) \leq a \rho^{e^n}, \forall n \in \mathbb{N}$  et  $\lim_{n \rightarrow \infty} n h_n^p / n^\delta \text{Log } n = \infty$   
( $0 < \delta < 1$ ).

iii) Lorsque le processus  $(X_i, Y_i), i \in \mathbb{N}$  est  $\phi$ -mélangeant l'hypothèse conjointe (H6.2) sur  $(k_n)_{\mathbb{N}}$  et  $(\alpha(n))_{\mathbb{N}}$  devient :  
 $\exists A < \infty, n \alpha(k_n) / k_n \text{Log } n \leq A$  ; celle-ci est naturellement moins restrictive.

iv) Les résultats de [8] relatifs à la convergence du régressogramme peuvent s'étendre au cas d'un processus  $(X_i, Y_i), i \in \mathbb{N}$ ,  $\alpha$ -mélangeant, l'hypothèse conjointe sur  $(k_n)_{\mathbb{N}}$  et  $(\alpha(n))_{\mathbb{N}}$  étant

$\exists A < \infty, n [\alpha(k_n)]^{2k_n/3n} / k_n \text{Log } n \leq A.$

BIBLIOGRAPHIE

- [1] BILLINGSLEY, P. - Convergence of probability measures.  
Wiley, New-York (1968).
- [2] CARBON, M. - Inégalité de Bernstein pour les processus fortement  
mélangeants, non nécessairement stationnaires. Applications.  
C.R. Acad. Sci. Paris, t. 297, Série I, 303-306 (1983).
- [3] COLLOMB, G. - Estimation non-paramétrique de la régression :  
revue bibliographique. Int. Stat. Rev., 49, 75-93 (1981).
- [4] COLLOMB, G. - Propriétés de convergence presque complète du prédicteur  
à noyau.  
Z. Wahrscheinlichkeitstheorie verw. Gebiete, 66, 441-460 (1984).
- [5] COLLOMB, G. et HÄRDLE, W. - Strong uniform convergence rates in  
robust nonparametric time series analysis and prediction :  
kernel regression estimation from dependent observations.  
Stochastic Processes and their Applications, 23, 77-89 (1986).
- [6] MACK, Y.P. and SILVERMAN, B.W. - Weak and strong uniform consistency  
of kernel regression estimates.  
Z. Wahr. verw. Geb., 61, 405-415 (1980).
- [7] NADARAYA, E.A. - Remarks on nonparametric estimates for density  
functions and regression curves. theor. Probability Appli. 15,  
134-137 (1970).
- [8] PELIGRAD, M. - Properties of uniform consistency of the kernel  
estimators of density and of regression functions under dependence  
assumptions. Preprint.
- [9] RAHMANIA, N. - Convergence uniforme presque complète du régressogramme  
pour des observations dépendantes et non nécessairement équi-  
distribuées.  
C.R. Acad. Sci. Paris, t. 306, Série I, p. 203-205 (1988).
- [10] SARDA, P. et VIEU, P. - Vitesse de convergence uniforme de  
l'estimateur à noyau de la régression pour des observations  
dépendantes.  
C.R. Acad. Sci. Paris, t. 302, Série I, n° 11, p. 423-426 (1986).
- [11] WATSON, G.S. - Smooth regression analysis.  
Sankhya, 26, ser. A, 359-372 (1964).