

Provided for non-commercial research and educational use.
Not for reproduction, distribution or commercial use.

Serdica

Bulgariacae mathematicae publicationes

Сердика

Българско математическо списание

The attached copy is furnished for non-commercial research and education use only.
Authors are permitted to post this version of the article to their personal websites or institutional repositories and to share with other researchers in the form of electronic reprints.
Other uses, including reproduction and distribution, or selling or licensing copies, or posting to third party websites are prohibited.

For further information on
Serdica Bulgaricae Mathematicae Publicationes
and its new series Serdica Mathematical Journal
visit the website of the journal <http://www.math.bas.bg/~serdica>
or contact: Editorial Office
Serdica Mathematical Journal
Institute of Mathematics and Informatics
Bulgarian Academy of Sciences
Telephone: (+359-2)9792818, FAX:(+359-2)971-36-49
e-mail: serdica@math.bas.bg

LOI LIMITE DU REGRESSOGRAMME POUR UN PROCESSUS PONCTUEL

GALAYE DIA

L'étude est la suite de notre article [1]. On montre que la loi limite de l'estimateur de J. W. T u k e y [4] sur un processus ponctuel est une loi de Gumbel.

1. Notations et définitions. Soit f_0 un processus ponctuel défini sur (Ω, \mathcal{G}, P) à valeurs dans $\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}$. On suppose que le support de f_0 est $\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}$. Pour tout borélien B de $\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}$, on désigne par $N(f_0, B)$ l'effectif aléatoire de f_0 sur B . On suppose $e = N(f_0, \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}) < +\infty$ presque sûrement.

Considérons n processus indépendants f_i $i=1, \dots, n$, définis sur (Ω, \mathcal{G}, P) et de même loi que f_0 . Désignons par $f_{1,i} = i=0, 1, \dots, n$ la projection de f_i sur \mathbb{R}_+ .

Posons $f_{(n)} = \sum_{i=1}^n f_i$, $f_{1,(n)} = \sum_{i=1}^n f_{1,i}$, $m = \sum_{i=1}^n N(f_i, \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$.

Pour tout $x \in \mathbb{R}_+$ posons $\mu(x) = E(N(f_{1,0}, [0, x]))$ et $\|\mu\| = E(N(f_{1,0}, \mathbb{R}))$. On suppose que $\|\mu\| < +\infty$ et que la fonction $\mu(x)$ est absolument continue de densité f continue. Lorsque $e \geq 1$, désignons par $(X_1, Y_1), \dots, (X_e, Y_e)$ les points de f_0 ordonnés suivant l'ordre lexicographique. Si $e=0$, on pose $(X_0, Y_0) = (0, 0)$.

Pour $m \geq 1$ on note $(X_1^{(n)}, Y_1^{(n)}), \dots, (X_m^{(n)}, Y_m^{(n)})$ les variables de la superposition $f_{(n)}$. Si $m=0$, on pose $(X_0^{(n)}, Y_0^{(n)}) = (0, 0)$.

On fait l'hypothèse suivante :

H_1 — Pour tout $e = e_0 (e_0 \geq 1)$ et pour tout entier $j \geq 1$

a) $E(Y_{i/X_1, \dots, X_{e_0}}^j) = E(Y_{i/X_i}^j)$ pour $i=1, \dots, e_0$

b) $E(Y_{i/X_i}^j)$ est indépendante de i et de e_0 pour $i=1, \dots, e_0$.

L'étude de l'estimation de la fonction $\psi(x) = E(Y_{1/X_1} = x)$ $x \in \Delta = [0, 1[$ a été faite dans [1]. Rappelons les résultats obtenus.

2. Résultats préliminaires. Soit K un entier supérieur ou égal à 2 et dépendant de n . Partionnons Δ en K intervalles de longueur $1/K$ qu'on désignera par $\Delta_{K,r}$ ($r=1, 2, \dots, K$).

Si $i \geq 1$, désignons par $v_{n,r}$ le nombre d'indices $i \geq 1$ tels que $X_i^{(n)}$ appartient à $\Delta_{K,r}$ et $\zeta_{n,r}$ l'ensemble aléatoire de tels indices. Posons

$$\bar{Y}_{n,r} = \begin{cases} v_{n,r}^{-1} \sum_{i \in \zeta_{n,r}} Y_i^{(n)} & \text{si } v_{n,r} \geq 1 \\ 0 & \text{si } v_{n,r} = 0. \end{cases}$$

L'estimateur $\psi_{n,K}$ de ψ par la méthode du régressogramme à pas fixe est défini par $(\forall r \in \{1, 2, \dots, K\}), (\forall x \in \Delta_{K,r}) \psi_{n,K}(x) = \bar{Y}_{n,r}$ et on pose $d(\psi, \psi_{n,K}) = \sup_{x \in \Delta} |\psi(x) - \psi_{n,K}(x)|$.

Pour étudier $\psi_{n,K}$ on utilise un estimateur auxiliaire noté $\tilde{\psi}_{n,K}$, défini de la manière suivante: si $N(f_{1,i}, \Delta_{K,r}) \geq 1$, soit $(\tilde{X}_i, \tilde{Y}_i)$ la plus grande valeur du $i^{\text{ème}}$ nuage projeté suivant l'ordre naturel dans \mathbb{R}_+ . Désignons pour $\tilde{N}_{n,r}$ la v. a. définie par $\tilde{N}_{n,r} = \text{Card}\{i, i=1, \dots, n, N(f_{1,i}, \Delta_{K,r}) \geq 1\}$ on pose

$$\bar{Y}_{n,r} = \begin{cases} \tilde{N}_{n,r}^{-1} \sum_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}} \tilde{Y}_i & \text{si } \tilde{N}_{n,r} \geq 1 \\ 0 & \text{si } \tilde{N}_{n,r} = 0 \end{cases}$$

où $\tilde{\zeta}_{n,r}$ est l'ensemble aléatoire des indices i tels que $N(f_{1,i}, \Delta_{K,r}) \geq 1$.

On définit $\tilde{\psi}_{n,K}$ par $(\forall r \in \{1, 2, \dots, K\}), (\forall x \in \Delta_{K,r}), \tilde{\psi}_{n,K}(x) = \bar{Y}_{n,r}$.

On aura besoin des hypothèses i, ii, iii, iv suivantes:

- i $E(Y_j)$ existe pour tout $j \geq 0$
- ii $\psi(\cdot)$ est uniformément continue sur Δ
- iii il existe un nombre $\rho > 0$ tel que pour tout intervalle π inclus dans Δ on ait $\mu[\pi] \geq \rho |\pi|^*$, où on a posé $|\cdot|^*$ comme étant la mesure de Labesgue et $\mu[\cdot] = E(N(f_{1,0}, \cdot))$.

iv Pour tout intervalle π inclus dans Δ de mesure de Labesgue tendant vers 0, on a:

$$\mu[\pi] = (1 + \varepsilon(|\pi|^*)) P(N(f_{1,0}, \pi) > 0) \text{ où } \varepsilon(|\pi|^*) \text{ tend vers } 0 \text{ avec } |\pi|^*.$$

Lemme 1.2. [1] Soit ρ un nombre positif satisfaisant à la condition iii et soit $\rho' \in]0, \rho/2[$.

Posons: $\tilde{H}_n = \bigcap_{r=1}^K \{ \tilde{N}_{n,r} \geq nK^{-1}\rho' \}$. Si K satisfait à la condition $k = o(n/\text{Log } n)$ alors

$$\sum_{n=1}^{+\infty} P(\tilde{H}_n) < +\infty.$$

Considérons les hypothèses suivantes:

$H_0^*) N(f_{1,0}, [0, 1[)$ admet des moments de tous les ordres,

$H_1^*) (\exists B > 0), (\forall C \in \mathcal{B}[0, 1]), (\forall k \geq 2),$

$$|E(N(f_{1,0}, C) - \mu(C))^k| \leq \frac{1}{2} B^{k-2} k! \text{Var}(N(f_{1,0}, C))$$

$H_2^*) (\exists A > 0), (\forall C \in \mathcal{B}([0, 1[)), \text{Var}(N(f_{1,0}, C)) < A |C|^*$

$\mathcal{B}([0, 1[)$ désignant l'ensemble des boréliens de $[0, 1[$.

a) $(\forall x \in [0, 1[), (\forall k \in \mathbb{N}^*) |E(Y_{1/X=x}^k)| < +\infty,$

b) $(\exists V > 0), (\forall x \in [0, 1[) \text{Var}(Y_{1/X=x}) < V,$

c) $(\exists M > 0), (\forall x \in [0, 1[), (\forall k \geq 2).$

$$|E([Y_1 - E(Y_1/X=x)]^k / X=x)| \leq \frac{k!}{2} M^{k-2} \text{Var}(Y_1/X=x).$$

Le théorème suivant s'établit exactement de la même manière que dans [1], théorèmes 1.V et 2.V.

Théorème 1.2. *Supposons que les hypothèses i, ii, iii, iv, H_1 soient satisfaites ainsi que les conditions H_0^* , H_1^* , H_2^* , a, b, c. Si en outre*

- d) $|Y_i^{(n)}| \leq A_0$ pour tout $m = m_0$ et tout n où A_0 est une constante positive,
- e) ψ est dérivable de dérivée bornée,
- f) Pour tout r $\mu[\Delta_{K,r}] - P_{K,r} = O(K^{-2})$,

alors, en posant $\chi(n) = \text{Min}((n/K)^{1/2}, K/(\text{Log } n)^{\theta})$, on a pour tout θ , $\theta > 1/2$, la relation $K = o(n/\text{Log } n)$ implique

$$(1) \quad P(\lim_{n \rightarrow +\infty} \chi(n) \quad d(\psi, \tilde{\psi}_{n,K}) = 0) = 1,$$

$$(2) \quad P(\lim_{n \rightarrow +\infty} \chi(n) \quad d(\psi, \psi_{n,K}) = 0) = 1.$$

3. Loi limite. Posons $\vartheta(x) = E\{(Y_1 - E(Y_1/X_1 = x))^2 / X_1 = x\}$.

Théorème 1.3. On se place dans les conditions du théorème 1.2.

(0) Supposons que $f(x)$, $\vartheta(x)$ soient différentiables et à dérivée bornée sur $[0, 1]$ et qu'il existe $c > 0$ vérifiant $f(x) > c$, $\vartheta(x) > c$ pour tout x , $0 \leq x \leq 1$. Si de plus

(1) Il existe $t_0 > 0$ et $m_1 > 0$ tels que pour tout $e = e_0$ $|\text{Log } E(\exp(tY_i)/X_i = x)| < m_1$, $i = 1, \dots, e_0$ $|t| \leq t_0$, $x \in \Delta$ alors les conditions (i) $K(\text{Log } K)^3 = o(n)$, (ii) $n = o(K^3)$ impliquent pour tout $\theta > 1/2$ l'existence d'une suite a_n , $a_n \rightarrow 0$ p. s, telle que

$$\forall y \in \mathbb{R}, P\left\{\sup_{x \in \Delta} (\vartheta(x))^{-1/2} ((n/K) f(x))^{1/2} (\psi_{n,K}(x) - \psi(x)) < (2 \text{Log } K - \text{Log } \text{Log } K + y)^{1/2} + a_n (\text{Log } n)^{\theta}\right\} \rightarrow \exp(e^{-y/2} / 2\pi^{1/2})$$

lorsque $n \rightarrow +\infty$.

Remarque. Les conditions (i) et (ii) sont satisfaites lorsqu'on choisit K tel que $n^a < K < n^b$, $1/3 < a < b < 1$, voir [2], théorème 1.

Pour établir ce théorème nous allons démontrer le

Théorème 2.3. *Sous les conditions 0), 1), (i), (ii) du théorème 1.3., on a :*

$$(\forall y \in \mathbb{R}), P\left\{\sup_{x \in \Delta} (\vartheta(x))^{-1/2} ((n/K) f(x))^{1/2} (\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x)) < (2 \text{Log } K - \text{Log } \text{Log } K + y)^{1/2}\right\} \rightarrow \exp(e^{-y/2} / 2\pi^{1/2}) \text{ lorsque } n \rightarrow +\infty.$$

Lemme 1.3. *Soit e_n une suite d'entiers tendant vers $+\infty$ lorsque $n \rightarrow +\infty$ et $\xi_{n1}, \dots, \xi_{ne_n}$ une suite de v.a. indépendantes pour tout $n \in \mathbb{N}^*$ centrées telles qu'il existe des constantes positives t_0 et c_0 vérifiant*

$$(2) \quad |\text{Log } E(e^{t\xi_{nj}})| < c_0 \text{ avec } |t| < t_0, \quad n \in \mathbb{N}^*, \quad j = 1, \dots, n$$

$$(3) \quad \liminf_{n \rightarrow +\infty} B_n / e_n > 0 \quad \text{où} \quad B_n = \sum_{j=1}^{e_n} E(\xi_{nj}^2).$$

Alors $P(\sum_{j=1}^{e_n} \xi_{nj} > x_n \sqrt{B_n}) \sim 1 - \Phi(x_n)$ pour $x_n = o(\sqrt{e_n})$ lorsque $n \rightarrow +\infty$.

La preuve de ce lemme se déduit sans difficulté de théorème de V. Petrov [3].

Lemme 2.3. *Sous les hypothèses iii) et iv) on a $P(\lim_{n \rightarrow +\infty} (\tilde{N}_{n,r} / np_{K,r}) = 1) = 1$.*

Preuve: D'après l'inégalité de Bernstein on a

$$(4) \quad P(|\tilde{N}_{n,r} - np_{K,r}| > t(np_{K,r}q_{K,r})^{1/2}) \leq 2e^{-t^2/4}, \quad q_{K,r} = 1 - p_{K,r}$$

sous la condition

$$(5) \quad 0 < t < 3(np_{K,r}q_{K,r})^{1/2}.$$

Ecrivons pour tout $\varepsilon > 0$

$$(6) \quad P(|(\tilde{N}_{n,r}/np_{K,r}) - 1| > \varepsilon) = P(|\tilde{N}_{n,r} - np_{K,r}| > \varepsilon np_{K,r}).$$

$t = 2(\text{Log } n^3)^{1/2}$ satisfait à (5) dès que n est assez grand; montrons alors que $\varepsilon np_{K,r} > t(np_{K,r}q_{K,r})^{1/2}$ ou encore $\varepsilon(np_{K,r})^{1/2} > t$. Or $\varepsilon(np_{K,r})^{1/2} \sim \varepsilon(n\mu(\Delta_{K,r}))^{1/2} > \varepsilon((n/K)\rho)^{1/2}$ et $\varepsilon((n/K)\rho)^{1/2}(3\text{Log } n)^{-1/2} \rightarrow +\infty$ lorsque $n \rightarrow +\infty$.

(4) implique alors $P(|(N_{n,r}/p_{K,r})^{-1}| > \varepsilon) \leq 2e^{-\text{Log } n^3} = 2n^{-3}$ d'où le résultat annoncé.

Le m e m m e 3.3. Sous les hypothèses H_i^* ($i=0, 1, 2$) on a $P(\lim_{n \rightarrow +\infty} (v_{n,r}/n\mu(\Delta_{K,r})) = 1) = 1$.

P r e u v e: On utilise l'inégalité de Bernstein

$$(7) \quad P(|v_{n,r} - n\mu(\Delta_{K,r})| > (c_r/a_r) + a_r \text{Var}(v_{n,r})) < 2e^{-c_r}$$

avec $c_r > 0$ quelconque et a_r tel que $0 < Ba_r \leq 1/2$. Soit $\varepsilon > 0$; écrivons

$$(8) \quad P(|(v_{n,r}/n\mu(\Delta_{K,r}))^{-1}| > \varepsilon) = P(|v_{n,r} - n\mu(\Delta_{K,r})| > \varepsilon n\mu(\Delta_{K,r})).$$

On choisit c_r et a_r vérifiant:

$$c_r \geq a_r^2 \text{Var}(v_{n,r}) \quad \text{et} \quad (c_r/a_r) + a_r \text{Var}(v_{n,r}) < \varepsilon \rho' n/K;$$

c'est-à-dire $a_r = \varepsilon \rho' / 2A$ et $c_r = (\varepsilon \rho')^2 n / 4AK$. Comme $\varepsilon \rho' (n/K) < \varepsilon n\mu(\Delta_{K,r})$ (7) implique

$$(9) \quad P(|(v_{n,r}/n\mu(\Delta_{K,r}))^{-1}| > \varepsilon) < 2 \exp(-(\varepsilon \rho')^2 n / 4AK).$$

La série dont le terme général est le second membre de (9) est convergente.

P r e u v e du Th é o r è m e 2.3. Soit $(x_{ri})_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}}$ $r=1, \dots, K$ une réalisation compatible avec \tilde{H}_n . Notons par \tilde{Y}_{ri} , $i \in \tilde{\zeta}_{n,r}$ \tilde{N}_{nr} v.a. définies par

$$(10) \quad (\forall r \in \{1, \dots, K\}), (\forall i \in \tilde{\zeta}_{n,r}), (x_{ri} \in \Delta_{K,r}) \\ P(\tilde{Y}_{ri} < y) = P(\tilde{Y}_i < y/x_{ri}),$$

Comme les variables statistiques $(\tilde{X}_r, \tilde{Y}_i)_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}}$ sont indépendantes, on a

$$(11) \quad P(\sum_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}} (\tilde{Y}_i < y/x_{ri})_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}}) = P(\sum_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}} \tilde{Y}_i < y)$$

et de plus, par hypothèse sur la régression et H_1 pour $j=1$, on a

$$(12) \quad E(\tilde{Y}_{n,r}/(x_{ri})_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}}) = \tilde{N}_{nr}^{-1} \sum_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}} \psi(x_{ri}) \quad \text{si} \quad \tilde{N}_{nr} > 1 = 0 \quad \text{si} \quad \tilde{N}_{nr} = 0$$

On écrira par la suite $(x_{ri})_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}}$ pour $(x_{ri})_{i \in \tilde{\zeta}_{n,r}}$. Posons $\tilde{Y}'_{ri} = \tilde{Y}_{ri} - \psi(x_{ri})$, $\sigma_{nr}^2 = \sum_i \text{Var}(\tilde{Y}'_{ri})$ pour $i \in \tilde{\zeta}_{n,r}$, $r=1, \dots, K$. D'après la continuité de v , on a

$$(13) \quad (\forall r \in \{1, \dots, K\}), (\exists t_{nr} \in \bar{\Delta}_{K,r}), \sigma_{nr}^2 = \tilde{N}_{nr} v(t_{nr})$$

d'où $\lim_{n \rightarrow +\infty} \inf(\sigma_{n,r}^2/N_{n,r}) > c > 0$ et (3) est vérifiée.

(1) est évidemment satisfaite.

Le lemme 1.3 implique alors

$$(14) \quad P(\sigma_{nr}^{-1} \sum_i \tilde{Y}_{ri} > z_n) = (1 - \varphi(z_n)) (1 + o(1)) \quad \text{pour } z_n = o(N_{n,r}^{1/6}) \text{ et } r = 1, \dots, K.$$

Ecrivons

$$(15) \quad (\forall x \in \Delta_{K,r}), \quad \tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x) = \tilde{\psi}_{n,K}(x) - E(\tilde{Y}_{nr/(x_{ri})_i} \cap \tilde{H}_n) + E(\tilde{Y}_{nr/(x_{ri})_i} \cap \tilde{H}_n) - \psi(x).$$

Par la continuité de ψ on a d'après (12) ($\exists \eta \in \bar{\Delta}_{K,r}$), $E(\tilde{Y}_{nr/(x_{ri})_i} \cap \tilde{H}_n) = \psi(\eta)$.

Comme $|\psi(\eta) - \psi(x)| < D/K$ où $D = \sup_{x \in [0,1]} |\psi'(x)|$ (15) devient

$$(16) \quad (\forall x \in \Delta_{K,r}), \quad \tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x) = \tilde{Y}_{n,r} - E(\tilde{Y}_{n,r/(x_{ri})_i} \cap \tilde{H}_n) + O(1/K).$$

D'après la relation (11) on a

$$(17) \quad (\forall x \in \Delta_{K,r}), (\forall y \in \mathbb{R}), \quad P(\tilde{Y}_{n,r} - E(\tilde{Y}_{n,r/(x_{ri})_i} \cap \tilde{H}_n) < y/(x_{ri})_i \cap \tilde{H}_n) = P(\tilde{N}_{n,r}^{-1} \sum_i \tilde{Y}'_{ri} < y).$$

Posons $s_r = \tilde{Y}_{n,r} - E(\tilde{Y}_{n,r/(x_{ri})_i} \cap \tilde{H}_n)$. On a la relation

$$(18) \quad P(s_1 < y_1, \dots, s_K < y_K / \{(x_{ri})_i \cap \tilde{H}_n, r = 1, \dots, K\}) = \prod_{r=1}^K P(s_r < y_r / (x_{ri})_i \cap \tilde{H}_n).$$

On déduit de (17)

$$(19) \quad P(\sigma_{nr}^{-1} \sum_i \tilde{Y}'_{ri} < y_r) = P(\sigma_{nr}^{-1} \tilde{N}_{n,r} - s_r < y_r / (x_{ri})_i \cap \tilde{H}_n).$$

L'égalité (18) implique

$$(20) \quad P(\sup_{r=1, \dots, K} \sigma_{nr}^{-1} \tilde{N}_{n,r} s_r < z_n / \{(x_{ri})_i \cap \tilde{H}_n, r = 1, \dots, K\}) = \prod_{r=1}^K P(\sigma_{nr}^{-1} \sum_i \tilde{Y}'_{ri} < z_n).$$

On peut écrire d'après le lemme 2.

$$\begin{aligned} \tilde{N}_{n,r} &= (1 + o_s(1)) n p_{K,r} \sim (1 + o_s(1)) n \mu(\Delta_{K,r}). \\ \mu(\Delta_{K,r}) &= \int_{r-1/K}^{r/K} f(t) dt = K^{-1} f(\xi), \quad \xi \in \Delta_{K,r}. \end{aligned}$$

Développons $f(\xi) = f(x) + (\xi - x) f'(x + \theta(\xi - x))$, $0 < \theta < 1$; $x \in \Delta_{K,r}$; d'où $\mu(\Delta_{K,r}) = K^{-1} f(x) + O(K^{-2})$; par suite

$$(21) \quad \tilde{N}_{n,r} \sim (1 + o_s(1)) n [K^{-1} f(x) + O(K^{-2})].$$

De même $v(t_{nr}) = v(x) + (t_{nr} - x) v'(x + \theta'(t_{nr} - x))$, $x \in \Delta_{K,r}$, $0 < \theta' < 1$; d'où $(t_{nr}) = v(x) (1 + O(K^{-1}))$.

De (13) on déduit que

$$(22) \quad \sigma_{n,r}^2 = K^{-1} n f(x) \cdot v(x) (1 + o_s(1)) (1 + O(K^{-1})).$$

L'égalité (18) devient en tenant compte de (16)

$$(23) \quad P\left\{ \sup_{x \in \Delta} [\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x) + O(K^{-1})] (v(x))^{-1/2} ((n/K)f(x))^{1/2} (1 + O(K^{-1})) \right. \\ \left. < z_n / \{(x_{ri})_i \cap \tilde{H}_n, \quad r = 1, \dots, K\} \right\} = \prod_{r=1}^K P\{i(\tilde{Y}'_{ri} / \sigma_{nr}) < z\}.$$

Le premier membre de (23) s'écrit

$$(24) \quad P\left\{ \sup_{x \in \Delta} (v(x))^{-1/2} ((n/K)f(x))^{1/2} (\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x)) < (z_n + O(K^{-1}(n/K)^{1/2})) (1 + O(K^{-1})) / \right. \\ \left. \{(x_{ri})_i \cap \tilde{H}_n, \quad r = 1, \dots, K\} \right\}.$$

Prenons

$$[z_n + O(K^{-1}(n/K)^{1/2})] (1 + O(K^{-1})) = (2 \text{Log } K - \text{Log Log } K + y)^{1/2};$$

ou encore

$$z_n = (1 + O(K^{-1})) (2 \text{Log } K - \text{Log Log } K + y)^{1/2} + O(K^{-1}(n/K)^{1/2}).$$

Si $K(\text{Log } K)^3 = o(n)$ et $n = o(K^3)$, alors $z = o(\tilde{N}_{n,r}^{1/6}) \sim o((n/K)^{1/6})$. Par le lemme 1.3 et la relation $(1/\sqrt{2\pi x})e^{-x^{3/2}} \sim 1 - \mathcal{O}(x)$ lorsque $x \rightarrow +\infty$ on a

$$(25) \quad \prod_{r=1}^K P(\sigma_{nr}^{-1} \sum_i \tilde{Y}'_{ri} < z_n) = [1 - (1/\sqrt{2\pi K})e^{-y/2}(1 + o(1))]^K$$

lorsque $n \rightarrow +\infty$.

Des égalités (23) et (24) et (25) on a, pour $n \rightarrow +\infty$,

$$(26) \quad P\left\{ \sup_{x \in \Delta} v(x)^{-1/2} ((n/K)f(x))^{1/2} (\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x)) < (2 \text{Log } K - \text{Log Log } K + y)^{1/2} / \{(x_{ri})_i \cap \tilde{H}_n, \right. \\ \left. r = 1, \dots, K\} \right\} = [1 - (1/2\sqrt{\pi K})e^{-y/2}(1 + o(1))]^K.$$

Intégrons les deux membres de l'égalité (26), sur \tilde{H}_n on obtient :

$$(27) \quad P\left(\sup_{x \in \Delta} v(x)^{-1/2} ((n/K)f(x))^{1/2} (\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x)) < (2 \text{Log } K - \text{Log Log } K + y)^{1/2}, \tilde{H}_n \right) \\ = [1 - (1/2\sqrt{\pi K})e^{-y/2}(1 + o(1))]^K P(\tilde{H}_n).$$

En faisant tendre n vers $+\infty$, on obtient le résultat désiré.

Preuve du théorème 1.3. Ecrivons :

$$(28) \quad (\forall x \in \Delta_{K,r}) \psi_{n,K}(x) - \psi(x) = v_{n,r}^{-1} \sum_{i \in \zeta_n - \zeta_n} Y_i^{(n)} + ((\tilde{N}_{n,r}/v_{n,r}) - 1)\psi(x) \\ + (\tilde{N}_{n,r}/v_{n,r}) (\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x)).$$

D'après les lemmes 2 et 3. III on a $\lim_{n \rightarrow +\infty} (\tilde{N}_{n,r}/v_{n,r}) = 1$ p. s. Comme $\forall r \in \{1, \dots, K\}$ $(\tilde{N}_{n,r}/v_{n,r}) \leq 1$, il en résulte que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \sup_{r=1, \dots, K} (\tilde{N}_{n,r}/v_{n,r}) = 1 \text{ p. s. L'égalité (28) s'écrit :}$$

$$(29) \quad (\forall x \in \Delta_{K,r}) \psi_{n,K}(x) - \psi(x) = (v_{n,r}^{-1} \sum_{i \in \zeta_{n,r} - \tilde{\zeta}_{n,r}} Y_i^{(n)} + (\tilde{N}_{n,r}/v_{n,r}) - 1)\psi(x) \\ + o_s(1) (\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x)) + (\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x)).$$

Le théorème 1.2 nous permet d'écrire :

$$(30) \quad \sup_{r=1, \dots, K} \sup_{x \in \Delta_{K,r}} |v_{n,r}^{-1} \sum_{i \in \zeta_{n,r} - \tilde{\zeta}_{n,r}} Y_i^{(n)} + ((\tilde{N}_{n,r}/v_{n,r}) - 1)\psi(x) \\ + o_s(1)(\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x))| = o_s(\chi(n)^{-1}).$$

Comme $K_1 \leq f(x)/v(x) \leq K_2$ sur $[0, 1]$, K_1 et K_2 étant des constantes positives, on peut donc écrire :

$$\sup_{x \in \Delta} ((v(x))^{-1/2} ((n/K) f(x))^{1/2} (\psi_{n,K}(x) - \psi(x))) = o_s((\text{Log } n)^9 / \text{Min}((n/K)^{1/2}, K)) \\ (n/K)^{1/2} + \sup_{x \in \Delta} ((v(x))^{-1/2} ((n/K) f(x))^{1/2} (\tilde{\psi}_{n,K}(x) - \psi(x))).$$

L'hypothèse (3) entraîne que $\text{Min}((n/K)^{1/2}, K) = (n/K)^{1/2}$ dès que n est suffisamment grand. D'où le résultat désiré d'après le théorème 2.3.

BIBLIOGRAPHIE

1. G. Dia. Etude d'un estimateur de la fonction de régression pour un processus ponctuel à valeurs dans $R_+^s \times R(s \geq 1)$. *Serdica Bulg. Math. publ.*, 13, 1987, 383-395.
2. P. Major. On a nonparametric estimation of the regression function. *Studia Sci. Math. Hung.*, 8, 1973, 347-361.
3. V. V. Petrov. Asymptotic behaviour of probabilities of large deviations. *Theory Prob. Appl.*, 23, 1968, 408-420.
4. J. W. Tukey. Curves as parameters and touch estimation. — In: Proc. 4-th. Symp. Math. Statist. Prob., Berkeley. 1961, 681-694.

Département de Mathématiques
Faculté des Sciences,
Université Cheikh Anta DIOP
Dakar Sénégal

Reçue le 31.10.1988