平滑化 Nelson-Aalen 推定量の一様収束率

西山 陽一

(受付 2010年3月31日;改訂5月20日;採択5月20日)

要 旨

計数過程の積強度モデルにおいて、Ramlau-Hansen (1983, Ann. Statist.) は危険関数に対する平滑化 Nelson-Aalen 推定量の一様一致性を証明した。我々はこの結果を拡張し、一様一致性の収束率が $o_P(n^{-1/2}b_n^{-1})$ であることを証明する。ただし b_n はバンド幅である。証明には Nishiyama (2000a, Ann. Probab.) による ℓ^{∞} -空間値マルチンゲールの弱収束理論を用いる。

キーワード: カーネル推定量, 平滑化, Nelson-Aalen 推定量, 一様一致性.

1. 序

この論文は Aalen (1978) によって導入された計数過程の積強度モデル (multiplicative intensity model) を扱う。 すなわち、各 $n\in\mathbb{N}$ に対し、計数過程 $\{N_t^n;t\in[0,T]\}$ の強度が

$$\alpha(t)Y_t^n$$

の形をしていることを仮定する. ここで $\alpha(t)$ は非確率的な非負可測関数であり, $\{Y_t^n; t \in [0,T]\}$ は非負予測可能過程である. Y^n の一般化逆数 Y^{n-} を

$$Y_t^{n-} = \frac{J_t^n}{Y_t^n}$$

によって定義する. ただし

$$J_t^n = 1\{Y_t^n \ge 1\}$$

とおいた上で $\frac{0}{0}=0$ と約束する. Ramlau-Hansen (1983) は平滑化 Nelson-Aalen 推定量

$$\widehat{\alpha}^{n}(x) = \int_{0}^{T} \frac{1}{b_{n}} K\left(\frac{t-x}{b_{n}}\right) Y_{t}^{n-} dN_{t}^{n}$$

を $\alpha(x)$ の推定量として提案した。ここで K は適切なカーネル関数であるとし, $\{b_n\}$ はゼロに収束する定数列であるとする。彼は $E[\sup_{x\in[z_1,z_2]}|\widehat{\alpha}_n(x)-\alpha(x)|^2]\to 0$ が成り立つための十分条件を提示した。ただし $0< z_1< z_2< T$ (Ramlau-Hansen, 1983 の Theorem 4.1.2 を見よ).少々異なる条件のもとで Andersen et al. (1993) は,もしも $n^{-1/2}b_n^{-1}\to 0$ であるならば

(1.1)
$$\sup_{x \in [z_1, z_2]} |\widehat{\alpha}^n(x) - \alpha(x)| = o_P(1)$$

であることを証明した. 実際のところ、彼らは本質的には

$$\sup_{x \in [z_1, z_2]} |\widehat{\alpha}^n(x) - \alpha(x)| = O_P(n^{-1/2}b_n^{-1})$$

[†] 統計数理研究所:〒190-8562 東京都立川市緑町 10-3

を証明した(Andersen et al., 1993 の Theorem IV.2.2. の証明を注意深く見ると、そこにおいて Nelson-Aalen 推定量の弱収束理論を用いることによってこのことはわかる).

我々はこの結果を次の形まで拡張する:もしも $nb_n^6 \rightarrow 0$ ならば

$$\sup_{x \in [z_1, z_2]} |\widehat{\alpha}^n(x) - \alpha(x)| = o_P(n^{-1/2}b_n^{-1})$$

が α についての緩い条件のもとで成り立つ. Andersen et al. (1993) による (1.1) の証明は単に Lenglart の不等式に基づくものに過ぎないが、我々は Nishiyama (2000a, 2000b) による ℓ^{∞} -空間値マルチンゲールに対する弱収束理論を、極限が退化している場合について適用する.

2. 結果

この論文の主結果は次の通りである.

定理 1. 一様カーネル $K(u) = 1_{[-1/2,1/2]}(u)$ をとる. $0 < z_1 < z_2 < T$ とせよ.

$$\sup_{t \in [0,T]} Y_t^{n-} = O_P(n^{-1}), \quad \sup_{t \in [0,T]} |J_t^n - 1| \to^p 0$$

を仮定する. α は [0,T] 上で有界で、かつ (0,T) 上で 2 回微分可能であって 2 次導関数 α'' が有界であるとする. もしも $nb_n^6 \to 0$ ならば、

$$\sup_{x \in [z_1, z_2]} |\widehat{\alpha}^n(x) - \alpha(x)| = o_P(n^{-1/2}b_n^{-1}).$$

注意 1. カーネル関数 K を他のものにとってくることも可能であるが、一様カーネルを選ぶと証明が簡単になる。

注意 2. $nb_n^6 \to 0$ という仮定は、例えばいわゆる最適バンド幅 $b_n = n^{-1/5}$ に対しては実際に成り立っている.

証明.

$$\alpha^{*n}(x) = \int_0^T \frac{1}{b_n} K\left(\frac{t-x}{b_n}\right) J_t^n \alpha(t) dt,$$
$$\widetilde{\alpha}^n(x) = \int_0^T \frac{1}{b_n} K\left(\frac{t-x}{b_n}\right) \alpha(t) dt$$

とおく. $\hat{\alpha}^n(x) - \alpha^{*n}(x)$ は実際には確率積分

$$n^{1/2}b_n(\widehat{\alpha}^n(x) - \alpha^{*n}(x)) = M_T^{n,x} = \int_0^T H_t^{n,x}(dN_t^n - \alpha(t)Y_t^n dt)$$

であることに注意せよ、ただし

$$H_t^{n,x} = n^{1/2} K\left(\frac{t-x}{b_n}\right) Y_t^{n-}.$$

これから Nishiyama (2000a)の Theorem 3.2 を $\sup_x |M_T^{n,x}| \to^p 0$ を示すために適用していく. まず $\langle M^{n,x} \rangle_T \to^p 0$ であることは容易にわかるから,Lenglart の不等式より任意の有限次元マージナルが退化極限に確率収束することが従う: $M_T^{n,x} \to^p 0$.

次に Nishiyama (2000a)の条件 [PE] をチェックしよう。各 $\varepsilon > 0$ に対し、 $z_1 = x_0^{\varepsilon} < x_1^{\varepsilon} < \cdots < x_{N(\varepsilon)}^{\varepsilon} = z_2$ を $x_k^{\varepsilon} - x_{k-1}^{\varepsilon} \le \varepsilon^2$ となるように選ぶ。このことは $N(\varepsilon) \le \text{constant} \cdot \varepsilon^{-2}$ を満たし

つつ可能であるから,エントロピー条件 $\int_0^1 \sqrt{\log N(\varepsilon)} d\varepsilon < \infty$ は実際に満たされている.もし $\varepsilon^2 \le b_n$ ならば

$$\begin{split} & \int_0^T \sup_{x,y \in [x_{k-1}^\varepsilon, x_k^\varepsilon]} |H_t^{n,x} - H_t^{n,y}|^2 \alpha(t) Y_t^n dt \\ & \leq n \sup_{t \in [0,T]} \alpha(t) Y_t^{n-} \cdot \int_0^T \{\mathbf{1}_{[x_{k-1}^\varepsilon - b_n/2, x_k^\varepsilon - b_n/2]}(t) + \mathbf{1}_{[x_{k-1}^\varepsilon + b_n/2, x_k^\varepsilon + b_n/2]}(t) \} dt \\ & \leq n \sup_{t \in [0,T]} \alpha(t) Y_t^{n-} \cdot 2\varepsilon^2. \end{split}$$

他方, もし $\varepsilon^2 > b_n$ ならば

$$\begin{split} &\int_0^T \sup_{x,y \in [x_{k-1}^\varepsilon, x_k^\varepsilon]} |H_t^{n,x} - H_t^{n,y}|^2 \alpha(t) Y_t^n dt \\ &\leq n \sup_{t \in [0,T]} \alpha(t) Y_t^{n-} \cdot \int_0^T \mathbf{1}_{[x_{k-1}^\varepsilon - b_n/2, x_k^\varepsilon + b_n/2]}(t) dt \\ &\leq n \sup_{t \in [0,T]} \alpha(t) Y_t^{n-} \cdot (\varepsilon^2 + b_n) \\ &\leq n \sup_{t \in [0,T]} \alpha(t) Y_t^{n-} \cdot 2\varepsilon^2. \end{split}$$

よって Nishiyama (2000a) の条件 [PE] は満たされている. Lindeberg 条件 [L1] をチェックするのは易しい. 実際 Lyapunov 条件,すなわちある $\delta>1$ に対して Nishiyama (2000a) の記号でいえば $|\overline{W}^n|^\delta*\nu^n_{\tau^n}\to^p 0$ が満たされていることが,例えば $\delta=3$ に対してチェックできる. よって $\sup_{\tau} n^{1/2} b_n |\widehat{\alpha}^n(x) - \alpha^{*n}(x)| \to^p 0$ であることが証明できた.

仮定 $\sup_t |J^n_t-1| \to^p 0$ により $P(\sup_x |\alpha^{*n}(x)-\widetilde{\alpha}^n(x)|>0)\to 0$ を得る. 最後に、テイラー展開により

が成り立つ. ただし \tilde{u}_n は [-1/2,1/2] の中の点である. これで証明が終わった. \Box

铭 態

匿名査読者には、初稿に含まれていた誤りを指摘していただいた. この研究は日本学術振興会からの科学研究費補助金・基盤研究(C)、21540157 によって支援されたものである.

参考文献

Aalen, O. O. (1978). Nonparametric inference for a family of counting processes, The Annals of Statistics, 6, 701–726.

- Andersen, P. K., Borgan, Ø., Gill, R. D. and Keiding, N. (1993). Statistical Models Based on Counting Processes, Springer-Verlag, New York.
- Nishiyama, Y. (2000a). Weak convergence of some classes of martingales with jumps, *The Annals of Probability*, **28**, 685–712.
- Nishiyama, Y. (2000b). Entropy Methods for Martingales, CWI Tract, 128, Centrum voor Wiskunde en Informatica, Amsterdam.
- Ramlau-Hansen, H. (1983). Smoothing counting process intensities by means of kernel functions, *The Annals of Statistics*, **11**, 453–466.

Uniform Rate of Convergence of Smoothed Nelson-Aalen Estimator Yoichi Nishiyama

The Institute of Statistical Mathematics

In the multiplicative intensity model for counting processes, Ramlau-Hansen (1983, Ann. Statist.) derived the uniform consistency of the smoothed Nelson-Aalen estimator for the hazard function. We extend this result to the case where the rate of uniform consistency is $o_P(n^{-1/2}b_n^{-1})$ where b_n is the bandwidth, by using the weak convergence theory for ℓ^{∞} -valued martingales given by Nishiyama (2000a, Ann. Probab.).