

УДК 519.2

ОЦЕНИВАНИЕ СОВМЕСТНОЙ ФУНКЦИИ НАДЕЖНОСТИ ПО ЦЕНЗУРИРОВАННЫМ НАБЛЮДЕНИЯМ

© А. А. Абдушукуров¹*Статья поступила 16 июня 2015 г.*

Работа посвящена построению непараметрических оценок для многомерной функции выживания при неоднородном цензурировании наблюдений справа. С использованием функционалов множительного, экспоненциального и степенного видов построены и исследованы три класса оценок двумерной функции выживания в общей модели зависимого и неоднородного случайного цензурирования справа. Оценки являются обобщенными аналогами их одномерных вариантов. В частности, доказаны близость этих оценок, равномерно сильная состоятельность и слабая сходимость к гауссовскому процессу.

Ключевые слова: функция надежности; случайное цензурирование; интеграл-произведение; мартингал; гауссовское поле.

На прямой различают модели (однократного, многократного и неоднородного) случайного цензурирования (усечения) с одной стороны (слева или справа), с двух сторон, интервалами наблюдения или ненаблюдения. Такие данные возникают в медико-биологических и инженерных испытаниях, в страховом деле, в социологических и демографических исследованиях. Задачи математической статистики, в частности непараметрического оценивания по неполным (цензурированным, усеченным) наблюдениям, обладают некоторыми особенностями. Дело в том, что для одной и той же функции надежности в различных моделях цензурирования могут быть предложены соответствующие оценки и они исследуются с учетом особенностей самой модели. По степени сложности и оригинальности решаемых задач на передний план следует выдвинуть статистические задачи в моделях случайного цензурирования. В случае одномерных наблюдений лучше,

по-видимому, сохранить математический аппарат в более простом виде. Теоретические исследования развивались в основном на базе случайного цензурирования справа. Бурное развитие этой теории началось с 80-х годов XX века благодаря работам В. Efron, N. Breslow, J. Crowley, A. Földes, L. Rejtő, S. Csörgő, R. D. Gill и многих других. Почти вся теория статистики случайного цензурирования справа основана на PL (product-limit) — оценке Каплана-Мейера [1] для функции распределения, хотя она не является единственной в этой модели. Подробный обзор известных и ряда новых результатов для PL-оценок в различных моделях случайного цензурирования на прямой представлены в работах [2–4]. Отметим, что если X неотрицательная случайная величина с функцией распределения $E(x) = P(X \leq x)$, то экспоненциальная оценка Альтшулера – Бреслоу и PL-оценка Каплана – Мейера получаются из представления функции надежности $1 - E(x)$ через интегральную функцию интенсивности

¹ Национальный университет Узбекистана им. М. Улугбека, г. Ташкент, Узбекистан; e-mail: a_abdushukurov@rambler.ru

$\Lambda_E(x) = \int_0^x [1 - E(u-)]^{-1} dE(u)$ следующим образом [2 – 4]:

$$1 - E(x) = \pi \int_{u=0}^{u=x} [1 - \Lambda_E(du)] =$$

$$= \lim_{\max_{0 \leq i \leq m} |s_i - s_{i-1}| \rightarrow 0} \prod (1 - [\Lambda_E(s_i) - \Lambda_E(s_{i-1})]), \quad (1)$$

где $0 = s_0 < s_1 < \dots < s_m = x$ — разбиение $[0, x]$. Отметим, что представление (1) (при $0/0 = 0$) можно записать как

$$1 - E(x) = \exp[-\Lambda_E^c(x)] \prod_{u \in D_E(x)} [1 - \Delta \Lambda_E(u)], \quad (2)$$

где $D_E(x) = \{s \in d(E) : s \leq x\}$ — множество точек скачка функции распределения E на интервале $[0, x]$;

$$\Delta \Lambda_E(u) = \Lambda_E(u) - \Lambda_E(u-);$$

$$\Lambda_E^c(x) = \Lambda_E(x) - \sum_{u \in D_E(x)} \Delta \Lambda_E(u); \quad \Lambda_E(u-) = \lim_{s \uparrow u} \Lambda_E(s).$$

Выражение (2) получается также и как следствие из экспоненциальной формулы Долеан-Дед для семимартингалов [2, 3]. Формула (2) единственным образом определяет функцию распределения E через интегральную функцию интенсивностей Λ_E и она эквивалентна уравнению типа Вольтерра

$$E(x) = \int_0^x [1 - E(u-)] d\Lambda_E(u). \quad (3)$$

PL -оценка для функции распределения E удовлетворяет уравнению (3), в котором Λ_E оценивается статистикой Нельсона – Алена. Такое представление PL -оценки играет существенную роль при исследовании ее свойств теорией мартингалов, образованных считающими процессами [2 – 4].

Следует отметить, что при случайном цензурировании наблюдений справа имеются также степенные оценки Абдушукурова (1998 г.) а также Абдушукурова – Ченга — Лина (1984 г.) в специальной модели пропорциональных интенсивностей, которые обладают рядом преимуществ по сравнению с экспоненциальной и PL -оценкой. Сравнительный анализ всех этих статистик приведен в обзорной работе [4]. В данной статье представлен ряд результатов по построению и исследованию оценок двумерных функций надежности по цензурированным справа наблюдениям.

Оценивание многомерной функции надежности при случайном цензурировании наблюдений

В случае многомерных наблюдений задачи непараметрического оценивания становятся еще более сложными, так как в случае многомерных цензурированных наблюдений не существует однозначного подхода к оцениванию совместной функции надежности.

Отметим публикации [5 – 13], в которых такие задачи рассматривались в специальных моделях многомерного цензурирования справа. Были построены и частично исследованы различные непараметрические оценки множительной структуры для функции надежности. Неоднозначность определения этих оценок объясняется тем, что интеграл-произведение в многомерном случае можно ввести различными путями. Трудности, возникающие при оценивании многомерных функций надежности подробно обсуждаются в работах Гилла [14, 15]. Он отмечает, что при многомерном цензурировании не удастся построить и исследовать оценки при помощи теории мартингалов. Действительно, в отличие от одномерного, в многомерном случае нет канонического способа определения понятий «прошлого», «настоящего» и «будущего», на которых основывается мартингал-процесс. Поэтому к настоящему времени в многомерном случае нет универсальных методов построения и исследования непараметрических оценок функций надежности по неполным наблюдениям. В данной работе приведены асимптотические результаты для непараметрических оценок трех типов для двумерной функции надежности в общей модели зависящего и неоднородного случайного цензурирования справа. Рассмотрение нами двумерного случая и цензурирования справа объясняется лишь упрощением довольно громоздких формул и технических выкладок, возникающих при рассмотрении многомерных схем.

Пусть $\{X_i = (X_{1i}, X_{2i})\}_{i=1}^\infty$ — последовательность независимых и одинаково распределенных двумерных случайных векторов с общей непрерывной функцией надежности $F(s; t) = P(X_{11} > s, X_{21} > t)$, $(s, t) \in R^2$. Эта последовательность цензурируется справа последовательностью $\{Y_i = (Y_{1i}, Y_{2i})\}_{i=1}^\infty$ независимых двумерных случайных векторов с функциями надежности $\{G(i)(s, t) = P(Y_{1i} > s, Y_{2i} > t)\}_{i=1}^\infty$, $(s, t) \in R^2$. Статистическая модель такова, что в n шаге испытаний наблюдается выборка $V^{(n)} = \{(Z_i, \Delta_i), 1 \leq i \leq n\}$, где $Z_i = (Z_{1i}, Z_{2i})$, $\Delta_i = (\delta_{1i}, \delta_{2i})$, $Z_{ki} = \min(X_{ki}, Y_{ki})$ и $\delta_{ki} = I(Z_{ki} = X_{ki})$, $k = 1, 2$. Задача состоит в оценивании F по выборке $V^{(n)}$ при мешающих функциях $G_{(1)}, G_{(2)}$. Пусть $H_{(0)}(s, t) = P(Z_{1i} > s, Z_{2i} > t)$, $(s, t) \in R^2$. Рассматриваемая модель является обобщенной моделью двумерного неоднородного случайного цензурирования справа, где векторы X_i и Y_i могут быть и зависимыми. Анализ имеющейся литературы по исследованиям в этом направлении показывает, что такая модель обобщенного двумерного случайного цензурирования ранее никем не рассматривалась.

Предлагаемые нами оценки для F будут построены при помощи оценивания двумерной интегральной

функции интенсивностей $-\log F(s, t) = L(s, t)$. Определим усредненные функции

$$G^{(n)}(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n G_{(i)}(s, t), \quad H^{(n)}(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n H_{(i)}(s, t),$$

$$M^{(n)}(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n M_{(i)}(s, t), \quad N^{(n)}(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n N_{(i)}(s, t),$$

$$\tilde{M}^{(n)}(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \tilde{M}_{(i)}(s, t), \quad \tilde{N}^{(n)}(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \tilde{N}_{(i)}(s, t),$$

где

$$M_{(i)}(s, t) = P(Z_{1i} \leq s, Z_{2i} > t), \quad N_{(i)}(s, t) = P(Z_{1i} > s, Z_{2i} \leq t),$$

$$\tilde{M}_{(i)}(s, t) = P(Z_{1i} \leq s, Z_{2i} > t, \delta_{1i} = 1),$$

$$\tilde{N}_{(i)}(s, t) = P(Z_{1i} > s, Z_{2i} \leq t, \delta_{2i} = 1).$$

Введем следующие интегральные функции интенсивностей, соответствующие определенным ранее усредненным функциям,

$$\Lambda_1^{(n)}(s, t) = \int_{-\infty}^s \frac{M^{(n)}(du, t)}{H^{(n)}(u-, t)}, \quad \Lambda_2^{(n)}(s, t) = \int_{-\infty}^t \frac{N^{(n)}(s, dv)}{H^{(n)}(s, v-)},$$

$$\tilde{\Lambda}_1^{(n)}(s, t) = \int_{-\infty}^s \frac{\tilde{M}^{(n)}(du, t)}{H^{(n)}(u-, t)}, \quad \tilde{\Lambda}_2^{(n)}(s, t) = \int_{-\infty}^t \frac{\tilde{N}^{(n)}(s, dv)}{H^{(n)}(s, v-)},$$

а также их оценки по выборке $V^{(n)}$:

$$\Lambda_{1n}(s, t) = \int_{-\infty}^s \frac{M_n(du, t)}{H_n(u-, t)}, \quad \Lambda_{2n}(s, t) = \int_{-\infty}^t \frac{N_n(s, dv)}{H_n(s, v-)},$$

$$\tilde{\Lambda}_1^n(s, t) = \int_{-\infty}^s \frac{\tilde{M}_n(du, t)}{H_n(u-, t)}, \quad \tilde{\Lambda}_2^n(s, t) = \int_{-\infty}^t \frac{\tilde{N}_n(s, dv)}{H_n(s, v-)}.$$

Здесь

$$M_n(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I(Z_{1i} \leq s, Z_{2i} > t),$$

$$N_n(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I(Z_{1i} > s, Z_{2i} \leq t),$$

$$\tilde{M}_n(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I(Z_{1i} \leq s, Z_{2i} > t, \delta_{1i} = 1),$$

$$\tilde{N}_n(s, t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I(Z_{1i} > s, Z_{2i} \leq t, \delta_{2i} = 1) —$$

эмпирические аналоги вышеопределенных усредненных функций $M^{(n)}(s, t)$, $N^{(n)}(s, t)$, $\tilde{M}^{(n)}(s, t)$ и $\tilde{N}^{(n)}(s, t)$.

Пусть

$$\Lambda^{(n)}(s, t) = \Lambda_1^{(n)}(s, -\infty) + \Lambda_2^{(n)}(s, t),$$

$$\tilde{\Lambda}^{(n)}(s, t) = \tilde{\Lambda}_1^{(n)}(s, -\infty) + \tilde{\Lambda}_2^{(n)}(s, t),$$

$$\Lambda_n(s, t) = \Lambda_1^n(s, -\infty) + \Lambda_2^n(s, t),$$

$$\tilde{\Lambda}_n(s, t) = \tilde{\Lambda}_1^n(s, -\infty) + \tilde{\Lambda}_2^n(s, t).$$

Для функции двух аргументов $\psi(s, t)$ запишем:

$$\psi(\Delta s, t) = \psi(s, t) - \psi(s-, t), \quad \psi(s, \Delta t) = \psi(s, t) - \psi(s, t-).$$

Рассмотрим задачу оценивания функции $F(s, t)$ посредством оценивания следующих функционалов трех типов:

$$F_1^{(n)}(s, t) = \exp[-\tilde{\Lambda}^{(n)}(s, t)] = \exp\{-[\tilde{\Lambda}_1^{(n)}(s, -\infty) + \tilde{\Lambda}_2^{(n)}(s, t)]\};$$

$$F_2^{(n)}(s, t) = \exp\{-[\tilde{\Lambda}_1^{(n)}(s, -\infty)]\} \times$$

$$\times \prod_{u \leq s} [1 - \tilde{\Lambda}_1^{(n)}(\Delta u, -\infty)] \cdot \exp\{-[\tilde{\Lambda}_2^{(n)}(s, t)]\} \prod_{v \leq t} (1 - \tilde{\Lambda}_2^{(n)}(s, \Delta v));$$

$$F_3^{(n)}(s, t) = [H^{(n)}(s, t)]^{R^{(n)}(s, t)}, \quad (4)$$

где $R^{(n)}(s, t) = \frac{\tilde{\Lambda}^{(n)}(s, t)}{\Lambda^{(n)}(s, t)}$. Соответствующими оценками функционалов (4) являются

$$F_1^n(s, t) = \exp(-\tilde{\Lambda}_n(s, t)) = \exp(-\tilde{\Lambda}_1^n(s, -\infty) + \tilde{\Lambda}_2^n(s, t)),$$

$$F_2^n(s, t) = \prod_{u \leq s} (1 - \tilde{\Lambda}_1^n(\Delta u, -\infty)) \prod_{v \leq t} (1 - \tilde{\Lambda}_2^n(s, \Delta v)),$$

$$F_3^n(s, t) = [H_n(s, t)]^{R_n(s, t)}, \quad (5)$$

где $R_n(s, t) = \frac{\tilde{\Lambda}_n(s, t)}{\Lambda_n(s, t)}$. Приведем некоторые свойства оценок (5). Полученный результат позволяет оценивать разность между оценками.

Теорема 1 [2, 3, 16]. Для всех $(s, t) \in (-\infty, Z_{1(n)}) \times (-\infty, Z_{2(n)})$:

$$I) \quad 0 \leq F_{1n}(s, t) - F_{2n}(s, t) = O\left(\frac{1}{n}\right), \text{ п.н.};$$

$$II) \quad |F_{1n}(s, t) - F_{3n}(s, t)| \leq \pi_n(s, t), \text{ п.н.};$$

$$III) \quad |F_{3n}(s, t) - F_{2n}(s, t)| \leq \pi_n(s, t) + O\left(\frac{1}{n}\right), \text{ п.н.},$$

где $\pi_n(s, t) = |-\log H_n(s, t) - \Lambda_n(s, t)|$; $Z_{m(1)} \leq \dots \leq Z_{m(n)}$ — вариационный ряд, построенный по Z_{mj} , $m = 1, 2$; $j = 1, \dots, n$.

Далее приведем условия, при которых $\pi_n(s, t)$ сходится к нулю. Это, в свою очередь, обеспечит близость оценок $F_{mn}(s, t)$, $m = 1, 2$, с $F_{3n}(s, t)$. Для функции $K(s, t) \in [0, 1]$, $(s, t) \in R^2$ обозначим $\text{Supp}(K) = \{(s, t) \in R^2: 0 < K(s, t) < 1\}$. Исследования дальнейших свойств оценок (5) требуют рассмотрения следующих условий:

1) существует предел $\lim_{n \rightarrow \infty} G^{(n)}(s, t) = G(s, t) \in [0; 1]$ для $(s, t) \in \text{Supp}(G)$, где $G(s, t)$ не возрастает и непрерывна слева по обоим аргументам;

2) существует предел $\lim_{n \rightarrow \infty} H^{(n)}(s, t) = H(s, t) \in [0; 1]$ для $(s, t) \in \text{Supp}(H)$, где $H(s, t)$ не возрастает и непрерывна слева по обоим аргументам;

3) существует предел $\lim_{n \rightarrow \infty} N^{(n)}(s, t) = N(s, t) \in [0; 1]$ для $(s, t) \in \text{Supp}(N)$;

4) существует предел $\lim_{n \rightarrow \infty} M^{(n)}(s, t) = M(s, t) \in [0; 1]$ для $(s, t) \in \text{Supp}(M)$;

5) существует предел $\lim_{n \rightarrow \infty} \tilde{N}^{(n)}(s, t) = \tilde{N}(s, t) \in [0; 1]$ для $(s, t) \in \text{Supp}(\tilde{N})$;

6) существует предел $\lim_{n \rightarrow \infty} \tilde{M}^{(n)}(s, t) = \tilde{M}(s, t) \in [0; 1]$ для $(s, t) \in \text{Supp}(\tilde{M})$.

Пусть $Q = \text{Supp}(n) \in \text{Supp}(M) \in \text{Supp}(\tilde{N}) \in \text{Supp}(\tilde{M}) \in \emptyset$. Введем функции

$$\Lambda(s, t) = \Lambda_1(s, -\infty) + \Lambda_2(s, t),$$

$$\tilde{\Lambda}(s, t) = \tilde{\Lambda}_1(s, -\infty) + \tilde{\Lambda}_2(s, t),$$

где

$$\Lambda_1(s, t) = \int_{-\infty}^s \frac{M(du, t)}{H(u-, t)}, \quad \Lambda_2(s, t) = \int_{-\infty}^t \frac{N(s, dv)}{H(s, v-);}$$

$$\tilde{\Lambda}_1(s, t) = \int_{-\infty}^s \frac{\tilde{M}(du, t)}{H(u-, t)}, \quad \tilde{\Lambda}_2(s, t) = \int_{-\infty}^t \frac{\tilde{N}(s, dv)}{H(s, v-)}.$$

В следующей теореме найдены равномерно-сильные пределы трех классов статистик (5).

Теорема 2 [2, 3, 16].

I) В условиях 2, 5 и 6 при $m = 1, 2$ получим

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{(s, t) \in Q} |F_{mn}(s, t) - \exp(-\tilde{\Lambda}(s, t))| = 0\right) = 1;$$

II) в условиях 2 – 6

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{(s, t) \in Q} |F_{3n}(s, t) - \Gamma(s, t)| = 0\right) = 1,$$

где $\Gamma(s, t) = [H(s, t)]^{R(s, t)}$, $R(s, t) = \tilde{\Lambda}(s, t)[\Lambda(s, t)]^{-1}$.

Теорема 2 показывает, что пределами статистик (5) могут быть функционалы, вообще говоря, различные, не совпадающие с оцениваемой функцией $F(s, t)$.

В следующей теореме перечислены условия, при которых имеет место требуемый результат.

Теорема 3 [2, 3, 16]. Пусть последовательности случайных векторов $\{X_i, i \geq 1\}$ и $\{Y_j, j \geq 1\}$ независимы, тогда:

I) $\exp(-\tilde{\Lambda}(s, t)) \equiv F(s, t), (s, t) \in Q;$

II) в условиях 1, 2, где $G(s, t)$ — непрерывная функция,

$$H(s, t)^{R(s, t)} \in F(s, t), (s, t) \in Q.$$

Замечание 1. Из теорем 2 и 3 следует равномерная строгая сходимость оценок $F_{mn}(s, t)$, $m = 1, 2, 3$, к одному и тому же пределу $F(s, t)$. В этих же условиях мы можем установить сходимость к нулю и функции $\pi_n(s, t)$ из теоремы 1 при $n \rightarrow \infty$. Действительно, ввиду непрерывности $H(s, t)$ для всех $(s, t) \in Q \in [(-\infty; Z_{1(n)}) \times (-\infty; Z_{2(n)})] = Q_n$

$$\begin{aligned} \pi_n(s, t) &\leq |-\log H_n(s, t) + \log H^{(n)}(s, t)| + \\ &+ |-\log H^{(n)}(s, t) + \log H(s, t)| + |-\log H(s, t) - \\ &- \Lambda^{(n)}(s, t)| + |\Lambda^{(n)}(s, t) - \Lambda^{(n)}(s, t)| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{п. н.}} 0 \end{aligned}$$

согласно закону повторного логарифма и ввиду условий 1 – 4. Если еще и предполагать одинаковую распределенность элементов последовательности $\{Y_i, i \geq 1\}$, то

$$\begin{aligned} \sup_{(s, t) \in Q} \pi_n(s, t) &\leq \sup_{(s, t) \in Q} |-\log H_n(s, t) + \log H(s, t)| + \\ &+ \sup_{(s, t) \in Q} |-\log H(s, t) - \Lambda_n(s, t)| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{п. н.}} O\left(\sqrt{\frac{\log \log n}{n}}\right). \end{aligned}$$

В следующей теореме найдены условия равномерной строгой состоятельности оценок (5), когда цензоры являются одинаково распределенными, однако не обязательно независимыми от цензурируемых случайных векторов.

Теорема 4 [2, 3, 16]. Пусть пары $\{(X_i, Y_i), i \geq 1\}$ одинаково распределены и для случая $m = 3$ функция $G(s, t) = P(Y_{11} > s, Y_{21} > t)$ непрерывна. При $m = 1, 2, 3$ равенства

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{(s, t) \in Q} |F_{mn}(s, t) - F(s, t)| = 0\right) = 1 \quad (6)$$

имеют место тогда и только тогда, когда для всех $(s, t) \in Q$

$$\begin{cases} P(Y_{11} \geq s / X_{11} = s) = P(Y_{11} \geq s / X_{11} > s), \\ P(Y_{11} > s, Y_{21} \geq t / X_{11} > s, X_{21} = t) = \\ = P(Y_{11} > s, Y_{21} \geq t / X_{11} > s, X_{21} > t). \end{cases} \quad (7)$$

Замечание 2. Легко видеть, что если пара (X_{11}, Y_{11}) первых компонент векторов $X_1 = (X_{11}, X_{21})$ и $Y_1 = (Y_{11}, Y_{21})$ не зависит от пары (X_{21}, Y_{21}) вторых компонент, то систему (7) можно записать следующим образом:

$$\begin{cases} P(Y_{11} \geq s / X_{11} = s) = P(Y_{11} \geq s / X_{11} > s), \\ P(Y_{21} \geq t / X_{21} = t) = P(Y_{21} \geq t / X_{21} > t). \end{cases} \quad (8)$$

Пример. Пусть пары $\{(X_{ki}, Y_{ki}), k = 1, 2\}$ имеют двумерные экспоненциальные функции надежности

Маршалла – Олкина с параметрами $\{(\lambda_{1k}, \lambda_{2k}, \lambda_{3k}), k = 1, 2\}$ соответственно:

$$P(X_{k1} > s, Y_{2k} > t) = \exp\{-\lambda_{1,k}s - \lambda_{2,k}t - \lambda_{3,k} \max\{s, t\}\},$$

где $(s, t) \in [0; \infty) \times [0, \infty)$. Заметим, что маргинальные распределения X_{k1} и Y_{k1} являются непрерывными. Вычисления показывают, что вероятности в системе (8) с обеих сторон равенств равны $\exp(-\lambda_{2,1}s)$ и $\exp(-\lambda_{2,2}t)$ соответственно. Следовательно, система (7) имеет место.

Теперь сформулируем утверждение о слабой сходимости последовательностей

$$l_{mn}(s, t) = \frac{\sqrt{n}[F_{mn}(s, t) - F_m(s, t)]}{F_m(s, t)}, m = 1, 2, 3, n \geq 1,$$

к соответствующим предельным гауссовским полям.

Теорема 5 [2, 3, 16]. Пусть пары $\{(X_i, Y_i), i \geq 1\}$ распределены одинаково, при этом $\{X_i, i \geq 1\}$ и $\{Y_i, i \geq 1\}$ взаимонезависимы. Тогда при $n \rightarrow \infty$ в пространстве Скорохода $D_2(\text{Supp}(H))$ справедливы сходимости

$$l_{mn}(\cdot, \cdot) \xRightarrow{D} W(\cdot, \cdot), m = 1, 2, \text{ и } l_{3n}(\cdot, \cdot) \xRightarrow{D} W^*(\cdot, \cdot),$$

где $W(s, t)$ и $W^*(s, t)$ — гауссовские поля с нулевыми средними и различными ковариационными функциями.

Следует отметить, что приведенные результаты обобщены и на случай случайного пуассоновского объема выборки. В работе [17] авторами рассмотрены задачи оценивания многомерных функций надежности в зависимых моделях случайного цензурирования с использованием копула функций.

Таким образом, представленные в работе результаты (теоремы 3 – 5) для статистик (5) дают основания для их использования при оценивании двумерной функции надежности $F(s, t)$ при случайном цензурировании справа наблюдений.

ЛИТЕРАТУРА

1. Kaplan E. L., Meier P. Nonparametric estimation from incomplete observations / JASA. 1958. Vol. 53. P. 457 – 481.
2. Абдушукуров А. А. Статистика неполных наблюдений. Асимптотическая теория оценивания для неклассических моделей. — Ташкент: Университет, 2009. — 267 с.
3. Абдушукуров А. А. Оценки неизвестных распределений по неполным наблюдениям и их свойства. — LAMBERT Academic Publishing, 2011. — 299 с.
4. Абдушукуров А. А., Мурадов Р. С. Об оценках функций распределения в моделях случайного цензурирования / Заводская лаборатория. Диагностика материалов. 2014. Т. 80. № 11. С. 62 – 67.
5. Campbell G. Nonparametric bivariate estimation with randomly censored data / Biometrika. 1981. Vol. 68. P. 417 – 422.
6. Campbell G., Földes A. Large sample properties of nonparametric bivariate estimators with censored data / Nonparametric Statistical Inference. Colloquia Mathematica-Societatis. János Bolyai. — Amsterdam: North-Holland, 1982. P. 103 – 122.
7. Korwar R., Dahiya R. Estimation of a bivariate distribution function from incomplete observations / Commun. Statist. Ser. A. 1982. Vol. 11. P. 887 – 897.
8. Hanley J. A., Parnes M. N. Nonparametric estimation of a multivariate distribution in the presence of censoring / Biometrics. 1983. Vol. 39. P. 129 – 139.

9. Horváth L. The rate of strong uniform consistency for the multivariate product-limit estimator / J. Multivar. Anal. 1983. Vol. 13. P. 202 – 209.
10. Tsai W. Y., Leurgans S., Crowley J. Nonparametric estimation of a bivariate survival function in the presence of censoring / Ann. Statist. 1986. Vol. 14. P. 1351 – 1365.
11. Burke M. D. Estimation of a bivariate distribution function under random censorship / Biometrika. 1988. Vol. 75. N 2. P. 379 – 382.
12. Dabrowska D. M. Kaplan – Meier estimate on the plane / Ann. Statist. 1988. Vol. 16. N 4. P. 1475 – 1489.
13. Dabrowska D. M. Kaplan – Meier estimate on the plane: weak convergence, LIL and the bootstrap / J. Multivar. Anal. 1989. Vol. 29. P. 308 – 325.
14. Гилл Р. Д. Анализ многомерных данных типа времени жизни I / Теор. вероятн. и прим. 1992. Т. 37. Вып. 1. С. 19 – 35.
15. Гилл Р. Д. Анализ многомерных данных типа времени жизни. Часть 2. Методы / Теор. вероятн. и прим. 1992. Т. 37. Вып. 2. С. 307 – 328.
16. Абдушукуров А. А. Непараметрические оценки функции выживания на плоскости по цензурированным наблюдениям / Узб. матем. журнал. 2004. № 2. С. 3 – 11.
17. Мурадов Р. С., Абдушукуров А. А. Оценивание многомерных распределений и их смесей по неполным данным. — LAMBERT Academic Publishing, 2011. — 123 с.

REFERENCES

1. Kaplan E. L., Meier P. Nonparametric estimation from incomplete observations / JASA. 1958. Vol. 53. P. 457 – 481.
2. Abdushukurov A. A. Statistika nepolnykh nablyudenii. Asimptoticheskaya teoriya otsenivaniya dlya neklassicheskikh modelei [Statistics of incomplete data. Asymptotical estimation theory for nonclassical models] — Tashkent University, 2009. — 267 p. [in Russian].
3. Abdushukurov A. A. Otsenki neizvestnykh raspredelenii po nepolnym nablyudeniyam i ikh svoystva [Estimators of unknown distributions by incomplete observations and its properties]. — LAMBERT Academic Publishing, 2011. — 299 p. [in Russian].
4. Abdushukurov A. A., Muradov R. S. Ob otsenkakh funktsii raspredeleniya v modelyakh sluchainogo tsenzurirovaniya [On the Estimates of the Distribution Function in a Random Censorship Model] / Zavod. Lab. Diagn. Mater. 2014. Vol. 80. N 11. P. 62 – 67.
5. Campbell G. Nonparametric bivariate estimation with randomly censored data / Biometrika. 1981. Vol. 68. P. 417 – 422.
6. Campbell G., Földes A. Large sample properties of nonparametric bivariate estimators with censored data / Nonparametric Statistical Inference. Colloquia Mathematica-Societatis. János Bolyai. — Amsterdam: North-Holland, 1982. P. 103 – 122.
7. Korwar R., Dahiya R. Estimation of a bivariate distribution function from incomplete observations / Commun. Statist. Ser. A. 1982. Vol. 11. P. 887 – 897.
8. Hanley J. A., Parnes M. N. Nonparametric estimation of a multivariate distribution in the presence of censoring / Biometrics. 1983. Vol. 39. P. 129 – 139.
9. Horváth L. The rate of strong uniform consistency for the multivariate product-limit estimator / J. Multivar. Anal. 1983. Vol. 13. P. 202 – 209.
10. Tsai W. Y., Leurgans S., Crowley J. Nonparametric estimation of a bivariate survival function in the presence of censoring / Ann. Statist. 1986. Vol. 14. P. 1351 – 1365.
11. Burke M. D. Estimation of a bivariate distribution function under random censorship / Biometrika. 1988. Vol. 75. N 2. P. 379 – 382.
12. Dabrowska D. M. Kaplan – Meier estimate on the plane / Ann. Statist. 1988. Vol. 16. N 4. P. 1475 – 1489.
13. Dabrowska D. M. Kaplan – Meier estimate on the plane: weak convergence, LIL and the bootstrap / J. Multivar. Anal. 1989. Vol. 29. P. 308 – 325.
14. Gill R. D. Analiz mnogomernykh dannykh tipa vremeni zhizni I [Multivariate Survival Analysis I] / Teor. Veroyatn. Primen. 1992. Vol. 37. Issue 1. P. 19 – 35 [in Russian].
15. Gill R. D. Analiz mnogomernykh dannykh tipa vremeni zhizni. Chast' 2. Metody [Multivariate Survival Analysis. Part 2. Methods] / Teor. Veroyatn. Primen. 1992. Vol. 37. Issue 2. P. 307 – 328 [in Russian].
16. Abdushukurov A. A. Neparametricheskie otsenki funktsii vyzhivaniya na ploskosti po tsenzurirovannym nablyudeniyam [Nonparametrical estimates of survival function on plane by censored observations] / Uzb. Matem. Zh. 2004. N 2. P. 3 – 11 [in Russian].
17. Muradov R. S., Abdushukurov A. A. Otsenivanie mnogomernykh raspredelenii i ikh smesei po nepolnym dannym [Estimation of multivariate distributions and there mixes by incomplete data]. — LAMBERT Academic Publishing, 2011. — 123 p. [in Russian].