

М.С.Тихов
 (Горьковский университет)

СТАТИСТИЧЕСКИЙ АНАЛИЗ ПО ГРУППИРОВАННЫМ И ЦЕНЗУРИРОВАННЫМ НАБЛЮДЕНИЯМ

1. Во многих экспериментальных процессах или процессах сбора данных получают не значение изучаемой случайной величины, которая неизвестна, а значение менее информативной случайной величины. Потеря информации может происходить, например, вследствие группировки или цензурирования выборочных данных [1], [2]. Для рассматривавшейся нами ситуации группированные данные возникают вследствие принятой методики наблюдений, которая позволяет зафиксировать попадание случайной величины в заранее данные интервалы. Цензурированные наблюдения возникают из-за того, что принятая методика не позволяет получить данные за некоторой границей. Поэтому встает вопрос о возможности наилучшего использования имеющейся информации. В настоящей заметке в основном рассматриваются некоторые вопросы, связанные с задачей оценки параметра неизвестного распределения по группированным и цензурированным данным.

Статистический контроль качества основывается часто на статистиках, являющихся состоятельными оценками параметров. Известно [1], что критерии, основанные на эффективных оценках, имеют максимальную асимптотическую относительную эффективность. Поэтому изучение качества критериев сводится к изучению качества оценок, что еще раз подтверждает необходимость изучения качества оценок параметра, получаемых тем или иным путем.

2. Пусть $F(x, \theta)$ - функция распределения (Ф.Р.) изучаемой случайной величины (с.в.) X , $\theta \in \Theta$ - интервал в R_1 , $-\infty < u_0 < u_1 < \dots < u_{s-1} < u_s = \infty$ - разбиение области значений с.в. X ,

$$F_j(\theta) = F(u_j, \theta) - F(u_{j-1}, \theta), j = 1, \dots, s -$$

вероятности того, что наблюденное значение величины X попадает в интервалы $(-\infty, u_1]$, $(u_1, u_2]$, ..., (u_{s-1}, ∞) , $y_j = n_j/n, j = 1, \dots, s$ - наблюденные частоты, соответствующие выбранным интервалам группировки (выборка повторная).

Задавшись неотрицательной измеримой функцией $\varphi(y)$, $y \in R_1$,

рассмотрим оценку параметра θ , определенную равенством

$$\hat{\theta}_n = \int_{\Theta} y p_n(y) dy, \quad (1)$$

где

$$p_n(y) = \frac{\varphi(y) \prod_{j=1}^s x_j^{n_j}(y)}{\int_{\Theta} \prod_{j=1}^s x_j^{n_j}(y) \varphi(y) dy}, \quad y \in \Theta. \quad (2)$$

Если $\varphi(y)$ — плотность распределения вероятностей на Θ , то функцию $p_n(y)$ и оценку $\hat{\theta}_n$ естественно трактовать как апостериорную плотность и соответственно апостериорное среднее с.в. θ , имеющей априорное распределение с плотностью $\varphi(y)$. Мы сохраним название апостериорной плотности и байесовской оценки за правыми частями равенств (1) и (2), хотя в наших рассмотрениях параметр θ не обязательно есть с.в., а функция $\varphi(y)$ не обязана быть плотностью распределения вероятностей.

Сделаем в интервале (1) замену $y = \theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}}$, где θ_0 — истинное значение параметра.

Тогда

$$\sqrt{n} (\hat{\theta}_n - \theta_0) = \frac{\int_{R_1} z \prod_{j=1}^s x_j^{n_j}(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}}) \varphi(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}}) dz}{\int_{R_1} \prod_{j=1}^s x_j^{n_j}(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}}) \varphi(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}}) dz} \quad (3)$$

(полагая всегда $\varphi(y)=0$ для $y \notin R_1 \setminus \Theta$, можно считать $\Theta = R_1$). Определим функцию

$$Y_n(z) = \sum_{j=1}^s n_j \ell_n \frac{x_j(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}})}{x_j(\theta_0)} \quad (4)$$

и будем трактовать ее как случайную функцию z . Оказывается, что при определенных условиях, наложенных на распределение с.в.

X , конечномерные распределения $Y_n(z)$ сходятся к конечномерным распределениям некоторой предельной функции $Y(z)$.

Из соотношений (3) и (4) имеем

$$\sqrt{n} (\hat{\theta}_n - \theta_0) = \frac{\int_{R_1} z \exp\{Y_n(z)\} \varphi(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}}) dz}{\int_{R_1} \exp\{Y_n(z)\} \varphi(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}}) dz}. \quad (5)$$

Ниже будет доказано, что при $n \rightarrow \infty$ возможны предельные переходы под знаками интегралов. Если $\varphi(\theta)$ - непрерывна в θ_0 и положительна, мы найдем из формулы (5), что предельное распределение $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0)$ не зависит от φ и совпадает с распределением величины

$$\frac{\int_{R_1} z \exp\{Y(z)\} dz}{\int_{R_1} \exp\{Y(z)\} dz}$$

Оказывается, что при сделанных ниже предположениях процесс $Y(z)$ имеет вид

$$Y(z) = \sqrt{\mathcal{J}_s(\theta_0)} z \xi - \frac{z^2}{2} \mathcal{J}_s(\theta_0),$$

где

$$\mathcal{J}_s(\theta) = \sum_{j=1}^s \frac{1}{\mathcal{X}_j(\theta)} \left(\frac{\partial \mathcal{X}_j(\theta)}{\partial \theta} \right)^2 \quad - \text{количество}$$

информации в группированных наблюдениях, а ξ - нормальная с.в. с параметрами $(0, 1)$.

Введем следующие условия:

- (I.1) Параметрическое множество Θ есть интервал R_1 .
- (I.2) Если $\theta \neq \beta$, то $\mathcal{X}_j(\theta) \neq \mathcal{X}_j(\beta)$ хотя бы при одном j .
- (I.3) Функции $\mathcal{X}_j(\theta)$ имеют производные первого порядка по θ .
- (I.4) Информационное количество $\mathcal{J}_s(\theta_0) \neq 0$ в точке θ_0 .
- (П.1) Функция $\varphi(\theta)$ - измеримая функция $\theta \in R_1$ равна нулю вне множества Θ^c - замыкания множества Θ .
- (П.2) Функция $\varphi(\theta)$ непрерывна в окрестности точки θ_0 и $\varphi(\theta_0) \neq 0$.

3. Займемся исследованием процесса $Y_n(z)$. Основной результат содержится в следующей теореме.

Теорема I. Конечномерные распределения процесса $Y_n(z)$ сходятся к конечномерным распределениям процесса $Y(z) = z \sqrt{\mathcal{J}_s(\theta_0)} \xi - \frac{z^2}{2} \mathcal{J}_s(\theta_0)$, где ξ - нормальная с.в. с параметрами $(0, 1)$ и

$$\mathcal{J}_s(\theta_0) = \sum_{j=1}^s \frac{1}{\mathcal{X}_j(\theta_0)} \left(\frac{\partial \mathcal{X}_j(\theta_0)}{\partial \theta_0} \right)^2.$$

Доказательство. Достаточно доказать два следующих утверждения:

A) Распределения с.в. $Y_n(z)$ сходятся к распределению с.в.

$$z \sqrt{\mathcal{J}_s(\theta_0)} \xi - \frac{1}{2} z^2 \mathcal{J}_s(\theta_0) ;$$

В) При $n \rightarrow \infty$ разность

$$(Y_n(z_2)/z_2 + \frac{1}{2} z_2 \mathcal{J}_s(\theta_0)) - (Y_n(z_1)/z_1 + \frac{1}{2} z_1 \mathcal{J}_s(\theta_0))$$

сходится по вероятности к нулю для любых $z_1, z_2 \in \Theta$. Доказательству теоремы предположим ряд лемм.

Л е м м а 1. При условиях I-II для любого z

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{z^2} \sum_{j=1}^s \left(\sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}})} - \sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0)} \right)^2 = \frac{1}{4} \mathcal{J}_s(\theta_0). \quad (6)$$

Д о к а з а т е л ь с т в о. Заметим, что

$$\begin{aligned} & \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{z^2} \sum_{j=1}^s \left(\sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}})} - \sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0)} \right)^2 = \\ & = \sum_{j=1}^s \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{\sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})} - \sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0)}}{z/\sqrt{n}} \right)^2 = \\ & = \sum_{j=1}^s \frac{1}{4} \left(\frac{\partial \mathcal{J}_j(\theta_0)}{\partial \theta_0} \right)^2 \cdot \frac{1}{\mathcal{J}_j(\theta_0)} = \frac{1}{4} \mathcal{J}_s(\theta_0). \end{aligned}$$

Л е м м а 2. Для любой точки $z \in \Theta$ при $n \rightarrow \infty$

$$\sum_{j=1}^s \sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})} \mathcal{J}_j(\theta_0) = 1 - \frac{1}{8} \mathcal{J}_s(\theta_0) \frac{z^2}{n} + o(\frac{1}{n}). \quad (7)$$

Д о к а з а т е л ь с т в о. По лемме I

$$\begin{aligned} & \sum_{j=1}^s \left(\sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})} - \sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0)} \right)^2 = 2 - 2 \sum_{j=1}^s \sqrt{\mathcal{J}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})} \mathcal{J}_j(\theta_0) = \\ & = \frac{1}{4} \mathcal{J}_s(\theta_0) \frac{z^2}{n} + o(\frac{1}{n}) \quad , \text{ что эквивалентно (7).} \end{aligned}$$

Л е м м а 3. Для $\forall z \in \Theta$ при $n \rightarrow \infty$

$$\sum_{j=1}^s \mathcal{K}_j(\theta_0) \ell_n \frac{\mathcal{K}_j(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}})}{\mathcal{K}_j(\theta_0)} = -\frac{z^2}{2n} \mathcal{J}_s(\theta_0) + o(\frac{1}{n}) . \quad (8)$$

Доказательство. Разлагая

$$\ell_n \frac{\mathcal{K}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})/\mathcal{K}_j(\theta_0)}{\mathcal{K}_j(\theta_0)} = 2 \ell_n \sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})/\mathcal{K}_j(\theta_0)}$$

по степеням $(\sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})} - \sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0)})/\sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0)}$, найдем

$$\sum_{j=1}^s \mathcal{K}_j(\theta_0) \ell_n \frac{\mathcal{K}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})/\mathcal{K}_j(\theta_0)}{\mathcal{K}_j(\theta_0)} = 2 \sum_{j=1}^s \mathcal{K}_j(\theta_0) [(\sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})} - \sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0)})^2 + o(\frac{1}{n})] :$$

$$[\mathcal{K}_j(\theta_0)] - \sum_{j=1}^s \mathcal{K}_j(\theta_0) [(\sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})} - \sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0)})^2 + o(\frac{1}{n})] = \\ = 2 \sum_{j=1}^s \sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0 + \frac{z}{\sqrt{n}})} \mathcal{K}_j(\theta_0) - 2 - \frac{1}{4} \mathcal{J}_s(\theta_0) \frac{z^2}{n} + o(\frac{1}{n}) = -\frac{1}{2} \mathcal{J}_s(\theta_0) \frac{z^2}{n} + o(\frac{1}{n}) .$$

Лемма 4. Для любых $z_1, z_2 \in \Theta$ при $n \rightarrow \infty$

$$\sum_{j=1}^s \mathcal{K}_j(\theta_0) \ell_n \frac{\mathcal{K}_j(\theta_0 + z_1/\sqrt{n})}{\mathcal{K}_j(\theta_0)} \ell_n \frac{\mathcal{K}_j(\theta_0 + z_2/\sqrt{n})}{\mathcal{K}_j(\theta_0)} = \mathcal{J}_s(\theta_0) \frac{z_1 z_2}{n} + o(\frac{1}{n}) , \quad (9)$$

в частности,

$$\sum_{j=1}^s \mathcal{K}_j(\theta_0) \ell_n^2 \frac{\mathcal{K}_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})}{\mathcal{K}_j(\theta_0)} = \mathcal{J}_s(\theta_0) \frac{z^2}{n} + o(\frac{1}{n}) .$$

Доказательство. Равенство (9) доказывается так же как и (8):

$$\sum_{j=1}^s \mathcal{K}_j(\theta_0) \ell_n \frac{\mathcal{K}_j(\theta_0 + \frac{z_1}{\sqrt{n}})}{\mathcal{K}_j(\theta_0)} \ell_n \frac{\mathcal{K}_j(\theta_0 + \frac{z_2}{\sqrt{n}})}{\mathcal{K}_j(\theta_0)} = 4 \sum_{j=1}^s (\sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0 + \frac{z_1}{\sqrt{n}})} - \sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0)}) .$$

$$(\sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0 + \frac{z_2}{\sqrt{n}})} - \sqrt{\mathcal{K}_j(\theta_0)}) + o(\frac{1}{n}) = \mathcal{J}_s(\theta_0) \frac{z_1 z_2}{n} + o(\frac{1}{n}) .$$

Теперь мы в состоянии доказать утверждение А). Справедливы равенства

$$\begin{aligned}
 U_n(z) + \frac{1}{2} z^2 J_s(\theta_0) &= \sum_{j=1}^s n_j \ln \pi_j(\theta_0 + z/\sqrt{n}) / \pi_j(\theta_0) + \frac{1}{2} z^2 J_s(\theta_0) = \\
 &= n \sum_{j=1}^s (\nu_j - \pi_j(\theta_0)) \ln \pi_j(\theta_0 + z/\sqrt{n}) / \pi_j(\theta_0) + n \sum_{j=1}^s \pi_j(\theta_0) \ln \pi_j(\theta_0 + z/\sqrt{n}) / \pi_j(\theta_0) + \\
 &+ \frac{1}{2} z^2 J_s(\theta_0) = n \sum_{j=1}^s (\nu_j - \pi_j(\theta_0)) \ln \pi_j(\theta_0 + z/\sqrt{n}) / \pi_j(\theta_0) + o(1) = \\
 &= \sum_{j=1}^s z \sqrt{n} (\nu_j - \pi_j(\theta_0)) \sqrt{n}/z \ln \pi_j(\theta_0 + z/\sqrt{n}) / \pi_j(\theta_0) + o(1),
 \end{aligned}$$

так как $\sqrt{n}(\nu_j - \pi_j(\theta_0))$ имеет нормальное предельное распределение, а $\frac{\sqrt{n}}{z} \ln \frac{\pi_j(\theta_0 + z/\sqrt{n})}{\pi_j(\theta_0)} \xrightarrow{D} \frac{1}{z} \frac{\partial}{\partial \theta_0} \pi_j(\theta_0)$. Действительно, пусть

$$\nu' = \left(\frac{\nu_1 - n \bar{x}_1}{\sqrt{n} \bar{x}_1} \right), \dots, \left(\frac{\nu_s - n \bar{x}_s}{\sqrt{n} \bar{x}_s} \right), \varphi' = (\sqrt{x_1}, \dots, \sqrt{x_s}), \beta' = (\beta_1, \dots, \beta_s).$$

Тогда ([4] с. 332-333) линейная форма

$$\beta' \nu = \sum_{j=1}^s \beta_j \frac{\nu_j - n \bar{x}_j}{\sqrt{n} \bar{x}_j}$$

асимптотически распределена нормально с нулевым математическим ожиданием и дисперсией $\beta' \beta - (\beta' \varphi)^2$. В нашем случае

$$\begin{aligned}
 \beta_j &= z \frac{\partial}{\partial \theta_0} \pi_j(\theta_0) / \sqrt{\pi_j(\theta_0)}, \quad \beta' \beta = \sum_{j=1}^s \beta_j^2 = J_s(\theta_0) z^2, \\
 \beta' \varphi &= \sum_{j=1}^s \beta_j \sqrt{\pi_j(\theta_0)} = \sum_{j=1}^s z \frac{\partial}{\partial \theta_0} \pi_j(\theta_0) \cdot \sqrt{\pi_j(\theta_0)} = z \frac{\partial}{\partial \theta_0} \sum_{j=1}^s \pi_j(\theta_0) = 0.
 \end{aligned}$$

Поэтому $\beta' \beta - (\beta' \varphi)^2 = J_s(\theta_0) z^2$.

Из предыдущих рассуждений выводим, что $U_n(z) + \frac{1}{2} z^2 J_s(\theta_0)$ асимптотически распределена как $z \sqrt{J_s(\theta_0)} \xi$, где ξ — нормальная с.в. с параметрами $(0, 1)$, т.е.

$$U_n(z) \xrightarrow{a} -\frac{1}{2} z^2 J_s(\theta_0) + z \sqrt{J_s(\theta_0)} \xi.$$

Докажем теперь утверждение В).

По лемме 3

$$E_{\theta_0} \left\{ \left(\frac{Y_n(z_2)}{z_2} + \frac{z_2 \mathcal{J}_S(\theta_0)}{2} \right) - \left(\frac{Y_n(z_1)}{z_1} + \frac{z_1 \mathcal{J}_S(\theta_0)}{2} \right) \right\} = o(1)$$

при $n \rightarrow \infty$, поэтому достаточно проверить, что

$$E_{\theta_0} [(Y_n(z_2)/z_2 + \frac{1}{2} z_2 \mathcal{J}_S(\theta_0)) - (Y_n(z_1)/z_1 + \frac{1}{2} z_1 \mathcal{J}_S(\theta_0))]^2 \rightarrow 0.$$

Последнее соотношение следует из леммы 4.

4. Докажем предельную теорему для разностей $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0)$.

Теорема 2. Пусть выполнены условия I-II. Тогда предельное распределение разностей $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0)$ нормально с параметрами $(0, \frac{1}{\mathcal{J}_S(\theta_0)})$.

Доказательство. В п.2 было показано, что

$$\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0) = \frac{\int_{R_1}^{R_2} \theta \exp\{Y_n(\theta)\} \varphi(\theta_0 + \theta/\sqrt{n}) d\theta}{\int_{R_1}^{R_2} \exp\{Y_n(\theta)\} \varphi(\theta_0 + \theta/\sqrt{n}) d\theta}. \quad (10)$$

По теореме I конечномерные распределения процесса $Y_n(\theta)$ сходятся к конечномерным распределениям процесса

$$Y(\theta) = \xi \sqrt{\mathcal{J}_S(\theta_0)} \theta - \frac{1}{2} \mathcal{J}_S(\theta_0) \theta^2.$$

Переходя в правой части (10) формально к пределу под знаком интеграла, мы придем к выражению

$$\frac{\int_{R_1}^{R_2} \theta \exp\{Y(\theta)\} d\theta}{\int_{R_1}^{R_2} \exp\{Y(\theta)\} d\theta} = \frac{\xi}{\sqrt{\mathcal{J}_S(\theta_0)}}$$

и остается только обосновать эти формальные выкладки.

Фиксируем некоторое положительное число A . При любых t_1, t_2 функционал

$$f_{t_1 t_2}(x) = t_1 \int_{-A}^A \theta x(\theta) d\theta + t_2 \int_{-A}^A x(\theta) d\theta$$

непрерывен в $C_0(-\infty, \infty)$.

Рассмотрим произвольные z_1, z_2 такие, что $\theta_0 + z_1, \theta_0 + z_2 \in [-A, A]$, и проверим, что для $n \geq n_0$

$$E_{\theta_0} [Y_n(z_1) - Y_n(z_2)]^2 \leq H(z_1 - z_2)^2,$$

где постоянная $H > 0$. Действительно,

$$\begin{aligned} E_{\theta_0} [Y_n(z_1) - Y_n(z_2)]^2 &= E_{\theta_0} \left[\sum_{j=1}^n n_j \left(\ln \frac{x_j(\theta_0 + z_1/\sqrt{n})}{x_j(\theta_0)} \right) - \right. \\ &\quad \left. - \ln \frac{x_j(\theta_0 + z_2/\sqrt{n})}{x_j(\theta_0)} \right]^2 \leq n \sum_{j=1}^n \tilde{x}_j(\theta_0) \left[\ln x_j(\theta_0 + \frac{z_1}{\sqrt{n}}) - \right. \\ &\quad \left. - \ln x_j(\theta_0 + \frac{z_2}{\sqrt{n}}) \right]^2. \end{aligned}$$

Поскольку существуют $\frac{\partial}{\partial \theta} \ln x_j(\theta)$ для $\theta_0 - \frac{A}{\sqrt{n}} \leq \theta \leq \theta_0 + \frac{A}{\sqrt{n}}$, то существует n_0 и H такие, что для $n \geq n_0$

$$[\ln x_j(\theta_0 + \frac{z_1}{\sqrt{n}}) - \ln x_j(\theta_0 + \frac{z_2}{\sqrt{n}})]^2 \leq H \cdot \frac{(z_1 - z_2)^2}{n},$$

следовательно,

$$E_{\theta_0} [Y_n(z_1) - Y_n(z_2)]^2 \leq H (z_1 - z_2)^2.$$

В силу теоремы 2 [9], с. 583), непрерывности процесса $Y_n(z)$ и непрерывности функции $\varphi(\theta)$ в точке θ_0 следует, что распределения случайных векторов $(\int_A^A \theta \exp\{Y_n(\theta)\} \varphi(\theta_0 + \theta/\sqrt{n}) d\theta, \dots)$

$\int_A^A \exp\{Y_n(\theta)\} \varphi(\theta_0 + \theta/\sqrt{n}) d\theta$ сходятся к распределению вектора

$$\left(\int_A^A \theta \exp\{Y(\theta)\} \varphi(\theta_0) d\theta, \int_A^A \exp\{Y(\theta)\} \varphi(\theta_0) d\theta \right).$$

Далее,

$$\begin{aligned} P \left\{ \int_{|\theta| > A} (|\theta| + 1) e^{Y_n(\theta)} \varphi(\theta_0 + \frac{\theta}{\sqrt{n}}) d\theta > \frac{1}{A^N} \right\} &\leq \sum_{|k| > A} P \left\{ \int_k^{k+1} (|k| + 1) e^{Y_n(\theta)} \varphi(\theta_0 + \frac{\theta}{\sqrt{n}}) d\theta > \frac{1}{A^N} \right\} \\ \cdot e^{Y_n(\theta)} \varphi(\theta_0 + \frac{\theta}{\sqrt{n}}) d\theta > \frac{1}{k^N} \right\} &\leq \sum_{|k| > A} P \left\{ \max_{\theta \in [k, k+1]} e^{Y_n(\theta)} > k^{-(N+\beta+2)} \right\} \leq \frac{C_N}{A^N}, \end{aligned}$$

если только числа A и n выбраны достаточно большими (здесь снова, как и выше, использована лемма Прохорова [10]). Для процесса $e^{Y(\theta)}$ по любому $\varepsilon > 0$ существует $\delta > 0$ так, чтобы

$$P \left\{ \int_{|\theta| > A} \theta e^{Y(\theta)} \varphi(\theta_0) d\theta > \delta \right\} < \varepsilon, P \left\{ \int_{|\theta| > A} e^{Y(\theta)} \varphi(\theta_0) d\theta > \delta \right\} < \varepsilon.$$

Но тогда будут выполнены аналогичные неравенства для процесса $\frac{y_n(\theta)}{\epsilon}$ при достаточно больших n .

Таким образом, каково бы ни было $\epsilon > 0$ при больших n ,

$$\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0) = \frac{\int_{\theta_0}^A \theta e^{y_n(\theta)} d\theta}{\int_{\theta_0}^A e^{y_n(\theta)} d\theta} (1 + r_n(A)),$$

где $P\{|r_n(A)| > \delta\} < \epsilon$, что доказывает наши формальные выкладки.

5. Заметим, что оценки максимального правдоподобия укладываются в нашу схему. Действительно, рассмотрим функцию потерь $W(d-\theta)$. Оценку t_n параметра θ назовем байесовской относительно функции потерь $W(d-\theta)$ и апостериорной плотности $\varphi(\theta)$, если

$$\int_{R_1} W(t_n - \theta) p_n(\theta) d\theta = \inf_d \int_{R_1} W(d - \theta) p_n(\theta) d\theta.$$

Тогда оценки максимального правдоподобия можно считать байесовскими по отношению к функции потерь $W(d-\theta) = -\delta(d-\theta)$ и $\varphi(\theta) = 1$, а затем нетрудно провести обоснование предельного перехода под знаком интеграла, откуда получаются известные результаты [4]. Если $W(d-\theta) = -\delta(d-\theta)$ при произвольной $\varphi(\theta)$, то предыдущее соотношение определяет оценки максимальной апостериорной плотности.

6. Если $\tilde{\theta}_n$ — оценка параметра θ по группированным наблюдениям такая, что $E_\theta \tilde{\theta}_n = \theta + B(\theta)$ существует $B'_\theta(\theta)$, то при условии, что можно дифференцировать под знаком интеграла, справедливо неравенство Крамера-Рао, которое в нашем случае имеет вид

$$E_\theta (\tilde{\theta}_n - \theta)^2 \geq B^2(\theta) + \frac{(1 + B'_\theta(\theta))^2}{n J_\theta(\theta)}. \quad (II)$$

Если τ — (марковский) момент остановки, $E_\theta \tau < \infty$, то справедливо также неравенство Волфовича

$$E_\theta (\tilde{\theta}_\tau - \theta)^2 \geq B^2(\theta) + \frac{(1 + B'_\theta(\theta))^2}{(E_\theta \tau) J_\theta(\theta)}, \quad (I2)$$

где $\tilde{\theta}_\tau = \tilde{\theta}_n$ на множестве ($\tau = n$). Если рассмотреть для примера показательное распределение с плотностью $p(x, \theta) = \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta}$,

$x > 0$, то минимизацией $I/\mathcal{J}_3(\theta_0)$ можно получить оптимальное разбиение как в работе [5], полученное там из других соображений.

Обозначим через $I(\theta) = E_\theta \left(\frac{\partial \ln p(x, \theta)}{\partial \theta} \right)^2$ информационное количество Фишера, $p(x, \theta)$ — плотность ф.р. $F(x, \theta)$; предположим, что $I(\theta) < \infty$. Покажем, что $\mathcal{J}_3(\theta) \leq I(\theta)$, последнее говорит о частичной потере информации при группировке. Для этого достаточно показать, что

$$\frac{1}{x_j} \left(\frac{\partial x_j}{\partial \theta} \right)^2 \leq \int_{u_{j-1}}^{u_j} \left(\frac{\partial p(u, \theta)}{\partial \theta} \right)^2 \frac{1}{p(u, \theta)} du. \quad (13)$$

Предполагая возможность дифференцирования под знаком интеграла, будем иметь следующее неравенство, эквивалентное (13):

$$\left[\int_{u_{j-1}}^{u_j} \frac{\partial p(u, \theta)}{\partial \theta} du \right]^2 \leq \left(\int_{u_{j-1}}^{u_j} \left(\frac{\partial p(u, \theta)}{\partial \theta} \right)^2 du \right) \left(\int_{u_{j-1}}^{u_j} \frac{1}{p(u, \theta)} du \right).$$

Заметим, что последнее неравенство эквивалентно, в свою очередь,

$$\left(\int_{u_{j-1}}^{u_j} \frac{p'_\theta}{\sqrt{p}} du \right)^2 \leq \left(\int_{u_{j-1}}^{u_j} \left(\frac{p'_\theta}{\sqrt{p}} \right)^2 du \right) \left(\int_{u_{j-1}}^{u_j} (\sqrt{p})^2 du \right),$$

а последнее неравенство есть хорошо известное неравенство Коши-Шварца.

Пусть теперь $u_1 = a$, $u_{s-1} = b$.

$$\Delta_j = (u_j - u_{j-1}), \quad \max_{1 \leq j \leq s-1} \Delta_j \rightarrow 0 \quad \text{при } s \rightarrow \infty.$$

Условие (III.1).

Предположим также, что функция $\frac{\partial^2}{\partial u \partial \theta} F(u, \theta)$ непрерывна по u .

Рассмотрим снова отдельное слагаемое в $\mathcal{J}_3(\theta)$. По определению производной имеем

$$\begin{aligned} \frac{1}{x_j} \left(\frac{\partial x_j}{\partial \theta} \right)^2 &= \frac{\left[\frac{\partial}{\partial \theta} F(u_j, \theta) - \frac{\partial}{\partial \theta} F(u_{j-1}, \theta) \right]^2}{F(u_j, \theta) - F(u_{j-1}, \theta)} = \\ &= \frac{\Delta_j^2 \left[\frac{\partial}{\partial \theta} p(u_j, \theta) + o(1) \right]^2}{\Delta_j [p(u_j, \theta) + o(1)]} = \left[\left(\frac{\partial}{\partial \theta} \ln p(u_j, \theta) \right)^2 p(u_j, \theta) + o(1) \right] \Delta_j \end{aligned}$$

при $\max_{1 \leq j \leq s-1} \Delta_j \rightarrow 0$, $s \rightarrow \infty$.

Отсюда следует, что

$$\begin{aligned} J_s(\theta) &\rightarrow \frac{\left[\frac{\partial}{\partial \theta} F(a, \theta)\right]^2}{F(a, \theta)} + \int_a^b \left[\frac{\partial \ln p(u, \theta)}{\partial \theta} \right]^2 p(u, \theta) du + \\ &+ \frac{\left[\frac{\partial}{\partial \theta} F(b, \theta)\right]^2}{1 - F(b, \theta)} = I_{a, b}(\theta), \end{aligned}$$

т.е.

$$D\{\hat{\theta}_n\} \sim [n I_{a, b}(\theta)]^{-1},$$

а распределение $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0)$ — асимптотически нормальное с параметрами $(0, 1/I_{a, b}(\theta_0))$. Нетрудно показать, что неравенство (II) преобразуется в неравенство вида

$$E_\theta(\hat{\theta}_n - \theta)^2 \geq B^2(\theta) + \frac{(1 + B'_\theta(\theta))^2}{n I_{a, b}(\theta)}.$$

Соответствующее неравенство Волфовича принимает вид

$$E_\theta(\hat{\theta}_r - \theta)^2 \geq B^2(\theta) + \frac{(1 + B'_\theta(\theta))^2}{(E_\theta e) I_{a, b}(\theta)}.$$

Здесь уже $\hat{\theta}_n$ — оценка по наблюдениям, дважды цензурированным по типу I в точках a и b . Отсюда, в частности, следует, что если не наблюдается r_1 наименьших и r_2 наибольших элементов выборки, то для этого цензурирования функция правдоподобия

$$L[x(\theta)] = \frac{n!}{n_1! \dots n_s!} x_1^{n_1}(\theta) x_2^{n_2}(\theta) \dots x_s^{n_s}(\theta)$$

полиномиального распределения преобразуется в функцию правдоподобия

$$L_x(\theta) = \left[\int_{-\infty}^a p(x, \theta) dx \right]^{n_1} \prod_{i=1}^{n_2} p(x_i, \theta) \left[\int_b^\infty p(x, \theta) dx \right]^{n_3},$$

а оценки, полученные по методу МП, состоятельны и асимптотически нормальны (и асимптотически эффективны). Напомним, что основное ограничение состоит в требовании существования первой производной от плотности по параметру (сравни условия [7]). Как и выше, $\hat{\theta}_n$ — обобщенная байесовская оценка, для последовательности $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0)$

предельное распределение - нормальное. АОЭ цензурированной оценки (соответственно и критерия, построенного на основе этой оценки) по сравнению с обычной оценкой метода МП (соответственно критерия, основанного на оценке метода МП по полной выборке)

$$AO\mathcal{E} = \frac{[n I(\theta)]^{-1}}{D\{\hat{\theta}_n\}} = \frac{I_{a,\beta}(\theta)}{I(\theta)} .$$

Пусть теперь $a \rightarrow -\infty$, $\beta \rightarrow \infty$. Покажем, что

$$I_{a,\beta}(\theta) \rightarrow I(\theta).$$

Действительно,

$$\begin{aligned} \frac{[\frac{\partial}{\partial \theta} \mathcal{F}(a, \theta)]^2}{\mathcal{F}(a, \theta)} &= \frac{[\int_a^\infty p'_\theta(u, \theta) du]^2}{\int_a^\infty p(u, \theta) du} = \\ &= \frac{[\int_{-\infty}^a \frac{p'_\theta}{\sqrt{p}} \sqrt{p} du]^2}{\int_{-\infty}^a p(u, \theta) du} \leq \frac{(\int_{-\infty}^a \frac{p'_\theta}{p} du) \int_a^\infty p du}{\int_{-\infty}^a p du} = \\ &= \int_{-\infty}^a \frac{p'^2_\theta}{p} du \rightarrow 0 \quad , \text{ если } I(\theta) < \infty . \end{aligned}$$

Заметим, что отношение полагаем равным нулю, если числитель равен нулю. Аналогичные рассуждения можно провести и для точки β . Последнее и доказывает требуемое.

Если $a \rightarrow -\infty$, а β - фиксировано, что соответствует цензированию типа I на уровне β [I], то при соответствующих условиях

$$\begin{aligned} g_\beta(\theta) &\rightarrow \int_{-\infty}^\beta \left(\frac{\partial \ln p}{\partial \theta} \right)^2 pdu + \frac{[\frac{\partial}{\partial \theta} \mathcal{F}(\beta, \theta)]^2}{1 - \mathcal{F}(\beta, \theta)} = I_\beta(\theta) , \\ D\{\hat{\theta}_n\} &\sim \{n \left[\int_{-\infty}^\beta \left(\frac{\partial \ln p}{\partial \theta} \right)^2 pdu + \frac{[\frac{\partial}{\partial \theta} \mathcal{F}(\beta, \theta)]^2}{1 - \mathcal{F}(\beta, \theta)} \right] \}^{-1} , \end{aligned}$$

$$AO\mathcal{E} = \frac{I_\beta(\theta)}{I(\theta)} .$$

В частности, для показательного распределения
 $AO\mathcal{E} = 1 - e^{-\beta/\theta} .$

7. Усложним задачу оценивания по цензурированной выборке, которую представим следующей ситуацией.

Рассмотрим случай, когда n изделий, поставленных на испытания, разбиты на q групп. В первой группе k_1 изделий, во второй — k_2 , и в последней — k_q ($k_1 + \dots + k_q = n$). Для каждой из этих групп производится цензурирование по типу I на уровне b_i для i -й группы (уровень b_i фиксируется до наблюдений). В этом случае функция правдоподобия

$$L_x(\theta) = \prod_{i=1}^q \left[\left(\prod_{j=1}^{k_i} p(x_j, \theta) \right) \left(\int_{b_i}^{\infty} p(x, \theta) dx \right)^{r_i} \right].$$

Введем обозначение

$$I_i(\theta) = I_{b_i}(\theta) = \left\{ \int_{-\infty}^{b_i} \left(\frac{\partial \ln p}{\partial \theta} \right)^2 p du + (1 - F(b_i, \theta)) \left[\frac{\partial \ln (1 - F(b_i, \theta))}{\partial \theta} \right]^2 \right\}.$$

Предположим, что $k_i/n \rightarrow \lambda$ при $n \rightarrow \infty$ (k_i — неслучайны). Обобщая предыдущие рассуждения на этот случай, можно показать, что при условиях регулярности I-III асимптотическое распределение $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0)$ — нормальное $N(0, \sum_{i=1}^q \lambda_i I_i^{-1}(\theta_0))$. Отсюда оценки $\hat{\theta}_n$, например, метода МП состоятельны и

$$\text{АОЭ} = \left\{ I(\theta) \left[\sum_{i=1}^q \lambda_i I_i^{-1}(\theta) \right] \right\}^{-1}, \quad \text{где}$$

$$\lambda_i > 0, \quad \sum_{i=1}^q \lambda_i = 1,$$

по сравнению с оценками метода МП по полной выборке.

Можно рассмотреть, как и выше, и обобщенные байесовские оценки.

Предыдущую схему можно рассматривать как предельный случай оценивания параметра θ по группированным наблюдениям, когда для каждой из q групп интервалы группирования произведены по-разному. Пусть для i -й группы разбиение имеет вид

$(-\infty, u_1^i], \dots, (u_{s_i-1}^i, \infty)$, $\hat{x}_j^i(\theta)$, $j = 1, \dots, s_i$ — соответствующие вероятности $\hat{J}_s^i(\theta) = \sum_{j=1}^{s_i} \frac{1}{x_j^i} \left(\frac{\partial x_j^i}{\partial \theta} \right)^2$. Тогда асимптотическое распределение $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_0)$ — нормальное $N(0, \sum_{i=1}^q \lambda_i [\hat{J}_s^i(\theta_0)]^{-1})$.

8. Рассмотрим теперь следующую схему наблюдений. Пусть $n+m$ изделий поставлено на контроль. Для каждого изделия проведен

случайный эксперимент с двумя исходами A и \bar{A} , вероятности этих исходов равны p и $q = 1 - p$.

Если в результате испытания происходит A , то наблюдается попадание в один из интервалов $(-\infty, u_1], \dots, (u_{s-2}, u_{s-1}], (u_{s-1}, \infty)$ с вероятностями $\mathcal{F}_1(\theta), \dots, \mathcal{F}_s(\theta)$ соответственно;

$$\nu_j = n_j/p, j=1, \dots, s \text{ - частоты.}$$

Если произошло \bar{A} , то наблюдается попадание в один из интервалов $(-\infty, u_1], \dots, (u_{s-2}, u_{s-1}], (u_{s-1}, u_s], (u_s, \infty)$

с вероятностями $\mu_1, \dots, \mu_s, \mu_{s+1}$, где $\mu_j = \mathcal{F}_j(\theta), j=1, \dots, s-1$,

$$\mu_s + \mu_{s+1} = \mathcal{F}_s(\theta), \nu_j = m_j/m \text{ - частоты.}$$

Пусть имеется повторная выборка объема $n+m=N$, N фиксировано.

По аналогии с предыдущим составим обобщенную байесовскую оценку

$$\hat{\theta}_N = \frac{\int_{R_1} \theta \varphi(\theta) \prod_{j=1}^s \mathcal{F}_j(\theta)^{n_j} \prod_{j=1}^{s+1} \mu_j^{m_j}(\theta) d\theta}{\int_{R_1} \varphi(\theta) \prod_{j=1}^s \mathcal{F}_j(\theta)^{n_j} \prod_{j=1}^{s+1} \mu_j^{m_j}(\theta) d\theta},$$

$$\sqrt{N}(\hat{\theta}_N - \theta_0) = \frac{\int_{R_1} z \varphi(\theta_0 + z/\sqrt{N}) e^{-\frac{y_N(z)}{N}} dz}{\int_{R_1} \varphi(\theta_0 + z/\sqrt{N}) e^{-\frac{y_N(z)}{N}} dz}, \text{ где}$$

$$y_N(z) = \sum_{j=1}^s n_j \ell_n \frac{\mathcal{F}_j(\theta_0 + z/\sqrt{N})}{\mathcal{F}_j(\theta_0)} + \sum_{j=1}^{s+1} m_j \ell_n \frac{\mu_j(\theta_0 + z/\sqrt{N})}{\mu_j(\theta_0)} =$$

$$= N \sum_{j=1}^s \left(\frac{n_j}{N} - p \mathcal{F}_j(\theta_0) \right) \ell_n \frac{\mathcal{F}_j(\theta_0 + z/\sqrt{N})}{\mathcal{F}_j(\theta_0)} + N \sum_{j=1}^s p \mathcal{F}_j(\theta_0) \ell_n \frac{\mathcal{F}_j(\theta_0 + z/\sqrt{N})}{\mathcal{F}_j(\theta_0)} +$$

$$+ N \sum_{j=1}^{s+1} \left(\frac{m_j}{N} - q \mu_j(\theta_0) \right) \ell_n \frac{\mu_j(\theta_0 + z/\sqrt{N})}{\mu_j(\theta_0)} + N \sum_{j=1}^{s+1} q \mu_j(\theta_0) \ell_n \frac{\mu_j(\theta_0 + z/\sqrt{N})}{\mu_j(\theta_0)}.$$

При фиксированном z $y_N(z)$ асимптотически распределена как величина

$$z(p(\sqrt{\mathcal{F}_s(\theta_0)}) + q\sqrt{M_{s+1}(\theta_0)}) \xi - \frac{z^2}{2}(p\mathcal{F}_s(\theta_0) + qM_{s+1}(\theta_0)),$$

где ξ распределена нормально $N(0, 1)$, а

$$M_{s+1}(\theta_0) = \sum_{j=1}^{s+1} \frac{1}{\mu_j(\theta_0)} \left(\frac{\partial \mu_j(\theta_0)}{\partial \theta_0} \right)^2.$$

В таком случае выводим, что $\sqrt{N}(\hat{\theta}_N - \theta_0)$ распределена при $N \rightarrow \infty$ асимптотически нормально с параметрами $(0, [p\mathcal{J}_3(\theta_0) + qM_{s+1}(\theta_0)]^{-1})$. Если теперь снова уменьшать интервалы, т.е. рассмотреть случай, когда $\max_{1 \leq j \leq s-1} \Delta_j \rightarrow 0$ при $s \rightarrow \infty$, то получим, что соответствующие $\sqrt{N}(\hat{\theta}_N - \theta_0)$ асимптотически распределены нормально с параметрами $(0, [\int g(y)dy]^{-1})$, где $g(y)$ — плотность распределения величины, полученной как предел простой случайной величины, когда рассматривается обобщение предыдущей схемы с двумя исходами.

Предельная схема описывается следующим образом.

Наблюдается величина $Z = \min(X, Y)$, где $p(x, \theta)$ — плотность распределения величины X , $g(y)$ — плотность распределения величины Y . Величины X и Y независимы. Иными словами

$$Z = \begin{cases} X & , \text{ если } \{X < Y\}, \\ Y & , \text{ если } \{X \geq Y\}. \end{cases}$$

По аналогии с классическим случаем можно рассмотреть функцию правдоподобия (ФП)

$$L_{x,y}(\theta) = \prod_{k=1}^n p(x_k, \theta) \prod_{i=1}^m (1 - F(y_i, \theta)) \quad (14)$$

и получить оценки метода максимального правдоподобия, развивая идеи п. 5. Функция правдоподобия $L_{x,y}(\theta)$ в дискретной схеме при фиксированном θ как функция (x, y) есть совместная вероятность появления событий $B_k = \{X=x_k\} \cap \{Y>x_k\}$ и $C_i = \{Y=y_i\} \cap \{X \geq y_i\}$. Переходя к непрерывному случаю, будем иметь

$$L_{x,y}(\theta) = \prod_{k=1}^n p(x_k, \theta) (1 - G(x_k)) \prod_{i=1}^m g(y_i) (1 - F(y_i, \theta)).$$

Поскольку $(1 - G(x_k))$, где $G(x) = \int_{-\infty}^x g(u)du$, $g(y_i)$ не содержат параметра θ , то ФП можно рассматривать согласно равенству (14).

Предыдущие рассуждения говорят о том, что оценки по методу МП $L_{x,y}(\theta)$ состоятельны.

Асимптотическая дисперсия зависит от плотности $g(y)$, которая, как правило, неизвестна. Можно рассмотреть и обобщенные байесовские оценки.

Л и т е р а т у р а

1. Кендалл М.Дж., Старт А. Статистические выводы и связи. М., Наука, 1973.
2. Закс Ш. Теория статистических выводов. М., Мир, 1975.
3. Ибрагимов И.А., Хасьминский Р.З. Асимптотическое поведение некоторых статистических оценок в гладком случае. - Теория вероятн. и ее примен., 1972, ч. I, КУП. 3, 469-486; 1973, ч. II, КУП. I, 78-93.
4. Рао С.Р. Линейные статистические методы и их применения. М., Наука, 1968.
5. Введение в теорию порядковых статистик. Пер. с англ./Под ред. А.Я.Боярского. М., Статистика, 1970.
6. Тихеев М.С., Соколова И.Н. Об одном подходе к оптимизации при управлении качеством производственного процесса. - Математическое обеспечение АСУП (тезисы II Всесоюзн. семинара). ЦЭМИ АН СССР, М.-Горький, 1975, I84-I86.
7. Halperin M. Maximum Likelihood Estimation in Truncated Samples.- Ann. Math. Stat., 23, 226, 1952.

8. Куллдорф Г. Введение в теорию оценивания. М., Наука, 1966.
9. Гихман И.И., Скороход А.В. Введение в теорию случайных процессов. М., Наука, 1965.
10. Пирогорев Ю.В. Сходимость случайных процессов и предельные теоремы теории вероятностей. - Теория вероятн. и ее примен., 1965, I, 177-238.