О НАХОЖДЕНИИ ПАРАМЕТРА РАЗМЫТОСТИ $\mathbf{HE\Pi APAMETPH YECKUX}$ ОЦЕНОК ФУНКЦИИ ПЛОТНОСТИ 1

Б.Ю. Лемешко, С.Н. Постовалов, А.В. Французов

Новосибирский государственный технический университет Новосибирск, Россия. E-mail: headrd@ fpm.ami.nstu.ru

Аннотация. Предложен новый метод оценивания параметра размытости ядерных оценок плотности, основанный на близости ядерной оценки функции распределения к эмпирической функции распределения. Методами статистического моделирования проведено сравнение полученных оценок с "оптимальными".

Постановка задачи. Для непараметрического оценивания функции плотности используются оценки Розенблата-Парзена [1], которые имеют вид

$$p_n(x) = \frac{1}{n\lambda_n} \sum_{i=1}^n \varphi\left(\frac{x - x_i}{\lambda_n}\right) \tag{1}$$

где x_i , i = 1, ..., n — выборка наблюдений одномерной непрерывной случайной величины, λ_n — параметр размытости, а $\varphi(u)$ — колоколообразная (ядерная) функция, удовлетворяющая следующим условиям регулярности:

$$\varphi(u) = \varphi(-u); \ 0 \le \varphi(u) \le \infty; \ \int \varphi(u) du = 1; \ \int u^2 \varphi(u) du = 1;$$

$$\int u^m \varphi(u) du < \infty; \ 0 \le m < \infty.$$
(2)

Тогда ядерная оценка функции распределения будет иметь вид:

$$P_n(x) = \frac{1}{n\lambda_n} \sum_{i=1}^n \Phi\left(\frac{x - x_i}{\lambda_n}\right),\tag{3}$$

где
$$\Phi(u) = \int_{-\infty}^{u} \varphi(x) dx$$
.

Из условий регулярности (2) следует, что в качестве ядерной функции $\varphi(u)$ можно рассматривать функцию плотности любого симметричного распределения с конечными начальными моментами, например, нормального распределения. В [2] рассматривается квадратичная ядерная функция, обладающая наилучшими свойствами при минимизации среднеквадратичной ошибки аппроксимации:

$$\phi_1(u) = \begin{cases} \frac{3}{4\sqrt{5}} - \frac{3}{20\sqrt{5}} u^2 & \text{, } ecnu \ |u| \le \sqrt{5}; \\ 0 & \text{, } ecnu \ |u| > \sqrt{5}. \end{cases}$$

$$(4)$$

На вид непараметрических оценок функции плотности существенное влияние оказывает параметр размытости λ_n , и, таким образом, существует проблема нахождения оптимального значения параметра.

¹ Работа поддержана Российским фондом фундаментальных исследований (проект № 00-01-00913)

Методы решения. Если исходить из условий минимума среднеквадратической ошибки аппроксимации

$$J = M \left\{ \int \left[f(x) - p_n(x) \right]^2 dx \right\},\,$$

где f(x) - функция плотности распределения выборочных наблюдений, то оптимальная оценка параметра размытости будет иметь вид [2]:

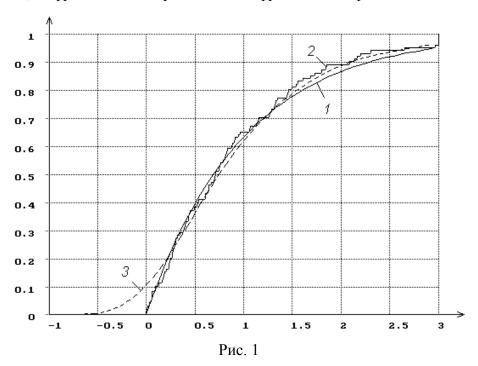
$$\lambda^* = \left\lceil \frac{\|\phi\|^2}{n \|f''\|^2} \right\rceil^{1/5} \tag{5}$$

Так, например, если наблюдается нормальный закон распределения, то оптимальное

значение
$$\lambda^*$$
 равно $\left\lceil \frac{8\sqrt{\pi}}{5n\sqrt{5}} \right\rceil^{1/5}$, а для экспоненциального $\lambda^* = \left[\frac{6}{5n\sqrt{5}} \right]^{1/5}$.

В выражении (5) присутствует вторая производная функции плотности наблюдаемой случайной величины, которая как раз и не известна. При $n \to \infty$ параметр размытости $\lambda_n^* \to n^{-1/5}$, поэтому иногда рекомендуют в качестве параметра размытости $\widetilde{\lambda}'_n = n^{-1/5}$. Несмотря на привлекательные асимптотические свойства, оценка (5) обладает сле-

Несмотря на привлекательные асимптотические свойства, оценка (5) обладает следующим недостатком. При конечных объемах выборки в случае ограниченности области определения наблюдаемой случайной величины возможно значительное отличие ядерной оценки функции распределения от эмпирической функции распределения на границах области (на "хвостах" распределения). На рис. 1 приведен следующий пример. Для смоделированной в соответствии с экспоненциальным распределением выборки из 100 наблюдений построена ядерная оценка функции распределения с квадратичным ядром и параметром размытости $\lambda_n^* = 0.31511$, вычисленным по формуле (5). Цифрой "1" обозначена истинная функция распределения, цифрой "2" – эмпирическая и цифрой "3" – ядерная оценка.



На этом примере хорошо видно насколько сильно отличается ядерная оценка от истинного распределения. С ростом объема выборки это отличие уменьшается, но достаточно медленно. Например, для того чтобы ядерная оценка не заходила за ноль более чем на ε , необходимо, чтобы в выборке было около $(\sqrt{5}/\varepsilon)^5$ наблюдений.

Поэтому нами предложен другой метод оценивания параметра размытости ядерной оценки плотности, в основу которого положены следующие требования:

1. Минимальное отклонение оценки от эмпирического распределения: функция распределения, построенная по непараметрической оценке функции плотности, не должна выходить за допустимый интервал, определяемый критерием Колмогорова, т.е.

$$d(\lambda) = \sup_{x} \left| \int P_n(x) - F_n(x) \right| < \frac{c_\alpha}{\sqrt{n}}$$
 (6)

где c_{α} – квантиль распределения Колмогорова порядка α . В случае истинности выражения (6), гипотеза о согласии *ядерной оценки с наблюдаемой выборкой* по критерию Колмогорова не отвергается с уровнем значимости α .

2. Максимальная гладкость: оценка функции плотности должна иметь минимальное число максимумов.

$$\hat{\lambda} = \min_{\lambda < \lambda_{c_{\alpha}}} m(\lambda) , \qquad (7)$$

где $m(\lambda)$ - число максимумов оценки функции плотности, а $\lambda_{c_{\alpha}}$ такое, что $d(\lambda_{c_{\alpha}}) = \frac{c_{\alpha}}{\sqrt{n}}$.

Алгоритм работает следующим образом. Выбирается начальное приближение и вычисляется допустимая область (6) для параметра размытости. Если начальное приближение лежит вне допустимой области, то ищется такое значение, которое принадлежит допустимой области. Далее в этой области ищется значение параметра размытости, при котором оценка функции плотности будет иметь минимальное число максимумов. Найденное значение параметра считается оптимальным в смысле предложенного алгоритма.

Одной из проблем применения алгоритма является выбор c_{α} . Ниже приведена таблица, показывающая зависимость параметра размытости от c_{α} при различных объемах выборок случайных величин, распределенных по нормальному закону.

Таблица Значения параметра размытости в зависимости от **n**

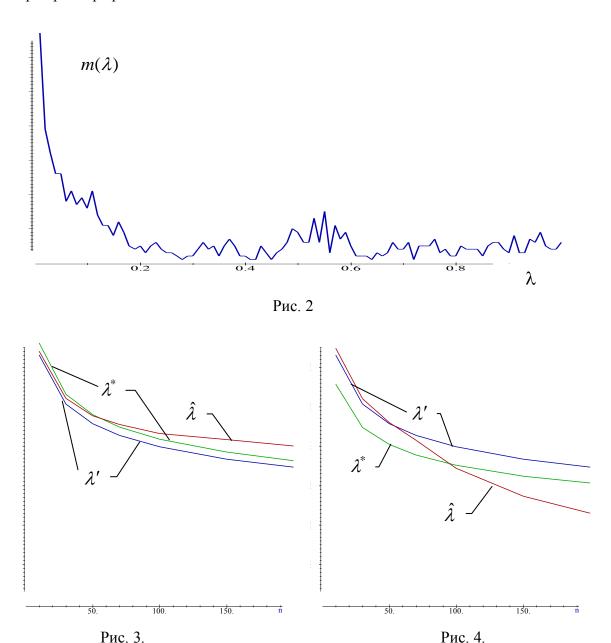
n	$\lambda_{c_{lpha}}$			λ^*	λ'
	$c_{\alpha} = 1.0$	$c_{\alpha} = 1.3$	$c_{\alpha} = 1.8$	٨	λ.
10	0.643256	0.641016	0.639496	0.661671	0.630957
30	0.526134	0.521254	0.527014	0.531151	0.506496
50	0.479283	0.476743	0.479643	0.479566	0.457305
70	0.460167	0.454804	0.450064	0.448355	0.427544
100	0.434696	0.432111	0.424089	0.417486	0.398107
150	0.421704	0.417003	0.425492	0.384967	0.367098

Другой проблемой алгоритма является многоэкстремальность функции максимумов $m(\lambda)$, пример которой приведен на рис. 2.

Полученные результаты. Данный алгоритм позволяет получать более точные оценки функции плотности для односторонних законов распределений (например, для экспоненциального).

На рис. 3 и 4 показаны различные оценки параметра размытости в зависимости от объема выборки случайных величин. На рис. 3 – для нормального закона, на рис. 4 – для экспоненциального. Как видно из графиков, для нормального закона порядок сходимости функции λ_n к нулю, полученной по предложенному алгоритму, несколько меньше, чем для оп-

тимальных оценок (5). Для экспоненциального закона наоборот — порядок сходимости функции λ_n к нулю, полученной с использованием предложенного алгоритма, оказывается выше, чем для оптимальных оценок (5), что обусловлено более сильным влиянием ограничения (6) на выбор параметра размытости.



Таким образом, предложенный алгоритм вычисления параметра размытости непараметрической оценки плотности распределения непосредственно по наблюдаемой выборке позволяет получать достаточно гладкие оценки функции плотности. Соответствующие оценки интегральной функции распределения оказываются предпочтительными в тех случаях, когда область определения наблюдаемой случайной величины ограничена и функция плотности на границе положительна.

ЛИТЕРАТУРА

- 1. Parzen E. On the estimation of probability density function and the mode // Ann. Math. Stat., 1962. Vol. 33. P.1065-1076.
- 2. Епаненчиков В.А. Непараметрическая оценка многомерной плотности вероятности. Теория вероятностей и ее применения, 1969. T.14. № 1. C. 156-161.