

УДК 519.642

ПОСТРОЕНИЕ ЭФФЕКТИВНЫХ РАНДОМИЗИРОВАННЫХ ПРОЕКЦИОННЫХ ОЦЕНОК РЕШЕНИЙ ИНТЕГРАЛЬНЫХ УРАВНЕНИЙ НА ОСНОВЕ ПОЛИНОМОВ ЛЕЖАНДРА

© 2022 г. Член-корреспондент РАН Г. А. Михайлов^{1,2,*},
А. С. Корда^{1,**}, С. В. Рогазинский^{1,2,***}

Поступило 02.06.2022 г.
После доработки 08.09.2022 г.
Принято к публикации 21.11.2022 г.

Строятся и оптимизируются численно-статистические проекционные оценки решений интегральных уравнений с использованием полиномов Лежандра в связи с вычислительной сложностью ортогональных разложений с адаптированным весом. На основе аналитических и соответствующих численных расчетов минимизируется среднеквадратическая погрешность как функция длины используемого отрезка проекционного разложения при фиксированном объеме статистической выборки, реализуемой для оценки коэффициентов разложения. Предлагаемая методика успешно апробирована в тестовой задаче, близкой к проблеме Милна, причем она оказалась весьма эффективной, сравнительно с использованием регуляризованного разложения по полиномам Лагерра.

Ключевые слова: метод Монте-Карло, проекционная оценка, среднеквадратическая погрешность, оценка по столкновениям, прямое моделирование, полиномы Лежандра, индикатриса Хеньи–Гринштейна

DOI: 10.31857/S2686954322700059

1. Работа посвящена построению и оптимизации численно-статистических проекционных оценок одномерных функциональных характеристик $\varphi(z)$, $0 \leq z \leq H < +\infty$, решения интегральных уравнений вида

$$\Phi(x) = \int_x k(x', x)\Phi(x')dx' + f(x), \quad (1)$$

или $\Phi = K\Phi + f$. Здесь $x \in R_n$, $K \in [L_1 \rightarrow L_1]$, $f \in L_1(x)$ и спектральный радиус $\rho(K_1) < 1$, где K_1 – интегральный оператор с ядром $|k(x', x)|$. Функция $\varphi(z)$ получается интегрированием решения $\Phi(x)$ по всем переменным, кроме $z \in R_1$ в некоторой

системе координат. Для простоты изложения далее предполагается, что z – одна из координат фазовой точки: $z = z(x)$.

Методом Монте-Карло уравнения типа (1) решаются с помощью моделирования специальных цепей Маркова [1]. Важной частью такого метода являются оценки функциональных зависимостей, в основном разные типы ядерных и статистических проекционных оценок (см., например, [1]). Решая конкретную задачу, необходимо проводить сравнительный анализ таких оценок, предварительно их оптимизируя. Следует отметить, что использовать статистические проекционные оценки в методе Монте-Карло впервые предложил Н.Н. Ченцов [2], разработавший общую методику их оптимизации, которая требует существенной доработки и детализации в конкретных задачах. Простая приближенная оптимизация специальных статистических проекционных оценок для решения задач из областей эффективного применения метода Монте-Карло (переноса излучения с учетом поляризации, теории разреженных газов) использована в [3, 4]. Она может быть существенно улучшена с использованием излагаемых далее результатов.

¹ Институт вычислительной математики и математической геофизики Сибирского отделения Российской академии наук, Новосибирск, Россия

² Новосибирский государственный университет, Новосибирск, Россия

*E-mail: gam@sscc.ru

**E-mail: asc@osmf.sscc.ru

***E-mail: svr@osmf.sscc.ru

В настоящей работе предлагается детализированная универсальная методика оптимизации для практически важного класса статистических проекционных оценок с использованием комбинации аналитических и соответствующих численных расчетов.

С целью построения функции $\varphi(z) \in L_2(0, H)$ используется ее разложение по полиномам Лежандра $\{\psi_i(z)\}$ (см. [5]), ортонормированным в заданном интервале $(0, H)$:

$$\begin{aligned} \varphi(z) &\approx \varphi_m(z) = \sum_{i=0}^m a_i \psi_i(z), \\ a_i &= (\varphi, \psi_i) = \int_X \varphi(x) \psi_i(z(x)) dx. \end{aligned} \quad (2)$$

В процессе расчетов значения полиномов вычисляются рекуррентно [6]:

$$\begin{aligned} \psi_0(z) &= \frac{1}{\sqrt{2}}, \quad \psi_1(z) = z\sqrt{\frac{3}{2}}, \\ \psi_{n+1}(z) &= \sqrt{4 - \frac{1}{(n+1)^2} z \psi_n(z) - \frac{n}{n+1} \sqrt{1 + \frac{4}{2n-1}} \psi_{n-1}(z)}. \end{aligned}$$

Использование полиномов Лежандра связано с тем, что реализация ортогональных разложений с адаптированным весом $p \approx \varphi$ может быть арифметически весьма затруднительной, как это показало решение рассматриваемой далее типовой тестовой задачи теории переноса с экспоненциальной асимптотикой $\varphi(z)$ при $H \rightarrow \infty$.

Имея достаточно хорошее приближение $\varphi \approx \varphi_0$, можно использовать оценку $\varphi_m^{(1)} = \varphi_0 \left(\frac{\varphi}{\varphi_0} \right)_m$, для

$$\text{которой } \|\varphi - \varphi_m^{(1)}\| \leq \max \varphi_0 \left\| \frac{\varphi}{\varphi_0} - \left(\frac{\varphi}{\varphi_0} \right)_m \right\|.$$

Следует отметить, что численно-статистическая оптимизация оценки $\varphi_m^{(1)}$ требует дополнительного исследования в каждом конкретном случае. В рассматриваемой далее тестовой задаче использование в качестве φ_0 асимптотики решения при $H \rightarrow \infty$ не дало улучшения статистической оценки, сравнительно с $\tilde{\varphi}_m$, вследствие увеличения дисперсий оценок коэффициентов разложения и недостаточного приближения $\varphi(z)$ функцией $\varphi_0(z)$ для малых z .

2. Рандомизация оценки (2) получается путем вычисления линейных функционалов $(\varphi, \psi_i) = \int \varphi(z) \psi_i(z) dz$ методом Монте-Карло с использованием так называемой “оценки по столкновениям” (см., например, [1]) $\xi_i = \sum_{k=0}^{N_c} Q_k \psi_i(z(x_k))$. Здесь x_0, x_1, \dots, x_{N_c} – вспомогательная обрывающаяся с вероятностью 1 цепь Маркова, определя-

емая переходной плотностью $p(x', x)$ и плотностью начального состояния $f_0(x)$, $Q_0 = f(x_0)/f_0(x_0)$, $Q_k = Q_{k-1} k(x_{k-1}, x_k)/p(x_{k-1}, x_k)$, причем выполняются условия несмещенности [1]. Предполагается, что $\rho(K_p) < 1$, где K_p – интегральный оператор с ядром $k^2(x', x^2)/p(x', x)$. При сформулированных выше условиях имеем $E\xi_i = (\varphi, \psi_i) = a_i$, $D\xi_i < +\infty$.

Рандомизированная оценка после реализации N траекторий строится следующим образом:

$$\tilde{\varphi}_m(z) = \sum_{i=0}^m \tilde{a}_i \psi_i(z).$$

Здесь $\tilde{a}_i = \frac{1}{N} \sum \xi_i^{(k)}$, где $\{\xi_i^{(k)}\}_{k=1, \dots, N}$ – выборочные значения “оценки по столкновениям” ξ_i . Выполняются соотношения $E\tilde{\varphi}_m = \varphi_m$, $D\tilde{\varphi}_m < +\infty$.

По аналогии с [2] имеем

$$\begin{aligned} L(m) &= E\|\varphi - \tilde{\varphi}_m\|^2 = \\ &= \sum_{i=0}^m D\tilde{a}_i + \sum_{i=m+1}^{\infty} a_i^2 = L_1(m) + L_2(m), \end{aligned}$$

где $L_2(m) = \|\varphi - \varphi_m\|^2$.

3. Перейдем теперь к решению задачи минимизации квадрата среднеквадратической погрешности $L(m)$. С этой целью сформулируем утверждение, которое является простым следствием теоремы 4.10 из [5].

Лемма 1. Если для $r \geq 1$ выполняется соотношение $\frac{d^r \varphi(z)}{d^r z} < c < +\infty$, при $0 \leq z \leq H$, то

$$\|\varphi - \varphi_m\|^2 \leq \frac{C_2}{m^{2r-1}}. \quad (3)$$

Расчеты, проведенные, в частности, при выполнении работ [3, 4] и настоящей работы, показали, что изменением величины $D\tilde{a}_i$, сравнительно с a_i^2 , можно пренебречь, т.е. полагать $L_1(m) \approx C_1 m = (d/n)m$.

Было также замечено, что последовательности a_i^2 для четных и нечетных номеров в асимптотике могут существенно различаться и поэтому целесообразно с целью минимизации $L(m)$ рассматривать $L_2(m)$ для нечетных m в виде

$$L_2(m) = \sum_{i=0}^{(m+1)/2} b_i^2, \quad b_i^2 = a_{2i}^2 + a_{2i+1}^2.$$

Это свойство коэффициентов было проверено на примере разложения функции $\varphi(z) = \exp(-z/5.4)$ по полиномам Лежандра в интервале $0 < z < 10$.

Лемма 1 дает основание предполагать, что в случае достаточно гладкой $\varphi(z)$ выполняется соотношение

$$L_2(m) \leq \frac{C_2}{m^k}, \quad k \geq 1. \quad (4)$$

Достаточно просто доказывается следующее утверждение.

Лемма 2. Если

$$L(m) = C_1 m + \frac{C_2}{m^k}, \quad (5)$$

то выполняются соотношения

$$m_{opt} = \arg \min L(m) = \left(k \frac{C_2}{C_1} \right)^{\frac{1}{k+1}}, \quad (6)$$

$$L_1(m_{opt}) = k^{\frac{1}{k+1}} C_1^{\frac{1}{k+1}} C_2^{\frac{1}{k+1}}, \quad L_2(m_{opt}) = k^{-\frac{1}{k+1}} C_1^{\frac{k}{k+1}} C_2^{\frac{1}{k+1}}, \\ L(m_{opt}) = (1+k)L_2(m_{opt}). \quad (7)$$

Лемма 2 показывает, что при выполнении соотношения (5) асимптотически при $N \rightarrow \infty$ вследствие соотношения $C_1 = d/N$ имеем

$$m_{opt} \asymp N^{\frac{1}{k+1}}, \quad (L_2(m_{opt}))^{1/2} \asymp N^{-\frac{k}{2(k+1)}}.$$

Для решения рассматриваемой задачи минимизации $L(m)$ необходимо с помощью предварительных расчетов оценивать величины C_2 и k (C_1 — это среднее значение слабо меняющейся величины $D\tilde{a}_i$). Использование соотношения (7) для оценки k неэффективно из-за сильного возрастания относительной статистической погрешности оценок \tilde{a}_i . Поэтому для исследования асимптотики величины $L_2(m)$ используется тот факт, что соотношение $L_2(m) \asymp C_2/m^k$ соответствует соотношению $b_i^2 \asymp \frac{C_2^{(1)}}{i^{k+1}}$, причем $b_i^2/b_{i+1}^2 = ((i+1)/i)^{k+1}$.

Определив интервал (i_1, i_2) слабого изменения отношения b_i^2/b_{i+1}^2 , можно оценить подходящее значение $k+1$ путем осреднения отношений $\ln(b_i^2/b_{i+1}^2)/\ln((i+1)/i)$, т.е. по формуле

$$k+1 \approx \frac{1}{i_2 - i_1} \sum_{i=i_1}^{i_2-1} \frac{2(\ln|b_i| - \ln|b_{i+1}|)}{\ln(i+1) - \ln i}. \quad (8)$$

Заметим, что значение k в (4) практически ограничивается возможным нарастанием производных; это было замечено и при решении рас-

сматриваемой далее тестовой задачи. Оценив, как указано выше, значение k , далее можно оценить коэффициент C_2 , используя те же значения \tilde{b}_i^2 по формуле

$$C_2 = \frac{L_2(2i_2+1) - L_2(2i_1-1)}{\frac{1}{(2i_2+1)^k} - \frac{1}{(2i_1-1)^k}}. \quad (9)$$

Замечательным свойством этой формулы является то, что она не требует знания a_i для $i > 2i_2 + 2$.

4. В качестве тестовой рассматривалась задача об оценке плотности $\varphi(z)$ столкновений частицы в слое $0 \leq z \leq H = 10$ рассеивающего и поглощающего вещества для источника столкновений с плотностью $f(z_1, z_2, z; \omega) = e^{-z} \delta(z_1 - 0) \delta(z_2 - 0) \delta(\omega - \omega_0)$, $z > 0$, где $\omega_0 = (0, 0, 1)$ — направление скорости частицы, вызывающей начальное столкновение.

Параметры среды: коэффициент ослабления $\sigma = 1$, вероятность рассеяния $\sigma_s/\sigma = 0.9$, вероятность поглощения $\sigma_c/\sigma = 0.1$, индикатриса рассеяния Хензи–Гринштейна:

$$g(\mu) = \frac{1 - \mu_0^2}{2(1 + \mu_0^2 - 2\mu_0\mu)^{3/2}}.$$

Средний косинус угла рассеяния $\mu_0 = 0.9$. При этом значение μ моделируется по формуле:

$$\mu = \frac{1}{2\mu_0} \left(1 + \mu_0^2 - \left(\frac{1 - \mu_0^2}{2\mu_0 \text{rand} + 1 - \mu_0} \right)^2 \right),$$

где rand — случайное число, равномерно распределенное в $(0, 1)$.

Отметим, что при $\sigma \equiv 1$ осредненная по z_1, z_2 плотность столкновений $\varphi(z) = \iiint \Phi(z_1, z_2, z; \omega) dz_1 dz_2 d\omega$, где Φ — интенсивность излучения. Таким образом, фактически рассматривается задача, близкая к проблеме Милна [7]. Для данных параметров довольно высокую точность имеет транспортное приближение [7], которое дает для $\varphi(z)$ следующую асимптотическую оценку $\varphi_{as}(z) \asymp e^{-\lambda z}$, $\lambda \approx \frac{1}{5.4}$.

Для построения оптимальной согласно сказанному выше оценки $\tilde{\varphi}_m(z)$ в рамках сформулированной физико-вероятностной модели было реализовано 10^9 траекторий частиц-квантов излучения. В результате расчетов были получены значения слагаемых $k_i + 1$ в сумме (8), приведенные для $i_1 \leq i \leq i_2 = 11$ в табл. 1. Эта таблица показывает практически достаточную устойчивость оценки параметра степенного изменения величины b_i^2

в интервале $3 \leq i \leq 11$. Из формулы (8) получаем $\tilde{k} = 4.97 \approx 5$.

По формуле (9) здесь получается значение $C_2 \approx 0.094$, а осреднение величин $D\tilde{a}_i$ в интервале $0 \leq i \leq 30$ дает $C_1 \approx 10^{-9}$. С использованием этих оценок по формулам (6), (7) получено: $m_{opt} \approx 28$, $E(\varphi - \tilde{\varphi}_{28})^2 \approx \tilde{L}(28) = 3.3 \times 10^{-8}$, т.е. среднеквадратическая погрешность оценивается величиной $\tilde{\delta}_2 = \sqrt{\tilde{L}(28)} \approx 1.8 \times 10^{-4}$.

Известно [1], что в данной задаче $\varphi(z)$ равно среднему числу пересечений частицей уровня z с весом $1/|\omega_z|$. При ограничении $|\omega_z| > \varepsilon$ дисперсия соответствующей статистической “локальной оценки” $\tilde{\varphi}_l(z)$ конечна, а относительное смещение не превосходит ε . В расчетах было использовано $\varepsilon = 10^{-6}$, а относительная статистическая погрешность при $N = 10^9$ имеет порядок величины 0.001%. В результате расчетов было получено значение $\tilde{\delta}_2^{(l)} = \tilde{\delta}_2(\tilde{\varphi}_{28} - \tilde{\varphi}_l) \approx 2.2 \times 10^{-4}$, а минимальное значение $\delta_2^{(l)} = 2.0 \times 10^{-4}$ реализуется при $m = 36$.

Полученное отличие $\tilde{\delta}_2^{(l)}$ от $\tilde{\delta}_2$ можно объяснить асимптотическим характером леммы 2, а также статистической погрешностью оценки $\tilde{\varphi}_l$. С помощью прямого дифференцирования интегрального уравнения вида (1) “локальная оценка” была распространена на производные функции $\varphi(z)$. Уже первая производная для больших значений z оказалась на порядок больше $\varphi(z)$; этим объясняется полученное по формуле (8) значение $k = 5$ (хотя $\varphi(z)$, по-видимому, бесконечно дифференцируема при $0 < z < H$).

Как уже было указано в конце пункта 1 текста статьи, разложение функции φ/φ_0 здесь не улучшает оценку из-за недостаточного приближения функции $\varphi(z)$ экспонентой $\exp(-z/5.4)$. Попытка построить оценку $\tilde{\varphi}_m(z)$ на основе разложения по полиномам, ортогональным с весом $\exp(-z/5.4)$, оказалась неудачной из-за необходимости расчетов со слишком большим количеством арифметических разрядов.

Использование разложения по полиномам Лагерра, ортонормированным на $(0, +\infty)$, здесь заведомо неэффективно из-за разрыва функции $\varphi(z)$ в точке $z = H = 10$. Однако соответствующий алгоритм был улучшен путем моделирования траекторий в полупространстве $z \geq 0$ с игнорированием вклада в оценку от столкновений на траекториях, до этого покинувших слой $0 \leq z \leq H$. Таким образом, $\varphi(z)$ была продолжена непрерывно на $z \geq H$, но с разрывом 1-го рода производной для $z = H$. При этом была получена оценка $L_2(m) \approx \frac{C_2}{m}$

Таблица 1. Слагаемые в сумме (8)

i	3	4	5	6	7	8	9	10	11
$k_i + 1$	5.71	6.05	5.70	6.47	6.39	6.29	5.46	5.26	6.42

и соответственно (6) m_{opt} получалось путем уравнивания $L_2(m)$ и $L_1(m)$. Для такого “регуляризованного” алгоритма в случае $N = 10^9$ было получено значение $\tilde{\delta}_2 \approx 3.6 \times 10^{-3}$, в то время как для алгоритма, связанного с полиномами Лежандра, имеем $\tilde{\delta}_2 \approx 1.8 \times 10^{-4}$.

Большой объем проведенных расчетов показал, что при малой величине среднеквадратического отклонения практически всегда малым является и равномерное отклонение рассматриваемой статистической проекционной оценки от искомого решения. По-видимому, это связано с достаточно точной среднеквадратической оценкой производной от решения, что требует дополнительного довольно сложного исследования.

ИСТОЧНИК ФИНАНСИРОВАНИЯ

Исследование выполнено в рамках государственного задания ИВМиМГ СО РАН № 0251-2021-0002.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Ермаков С.М., Михайлов Г.А. Статистическое моделирование. М.: Наука, 1982.
2. Ченцов Н.Н. Статистические решающие правила и оптимальные выводы. М.: Наука, 1972.
3. Михайлов Г.А., Трачева Н.В., Ухинов С.А. Рандомизированный проекционный метод для оценки угловых распределений поляризованного излучения на основе численного статистического моделирования // Comput. Math. and Math. Phys. 2016. V. 56. № 9. P. 1540–1550. <https://doi.org/10.7868/S0044466916090155>
4. Rogasinsky S.V. Two variants of Monte Carlo projection method for numerical solution of nonlinear Boltzmann equation // Russian Journal of Numerical Analysis and Mathematical Modelling. 2019. V. 34. № 3. P. 143–150. <https://doi.org/10.1515/rnam-2019-0012>
5. Суемин П.К. Классические ортогональные многочлены. М.: Наука, 1979.
6. Jackson D. Fourier Series And Orthogonal Polynomials. The University of Minnesota, 1941.
7. Davison B. Neutron Transport Theory. Oxford University Press, 1957.

CONSTRUCTION THE EFFECTIVE RANDOMIZED PROJECTIVE ESTIMATES FOR SOLUTIONS OF INTEGRAL EQUATIONS BASED ON LEGENDRE POLYNOMIALS

Corresponding Member of the RAS **G. A. Mikhailov^{a,b}**, **A. S. Korda^a**, and **S. V. Rogasinsky^{a,b}**

^a *Institute of Computational Mathematics and Mathematical Geophysics, Siberian Branch, Russian Academy of Sciences, Novosibirsk, 630090 Russia*

^b *Novosibirsk State University, Novosibirsk, 630090 Russia*

Numerically-statistical projective estimates for solutions of integral equations are constructed and optimized using Legendre polynomials by the reason of the computational complexity of orthogonal expansions with the adapted weight. Based on the analytical and the corresponding numerical computations the mean-square error is minimizing as the function of the projection expansion segment length, while the sample size for coefficients is fixed. The proposed technique has been successfully verified in the test problem close to the Milne problem, and it turned out to be very effective in comparison with the regularized expansion by Laguerre polynomials.

Keywords: Monte Carlo method, projection estimator, mean-square error, collision estimator, direct simulation, Legendre polynomials, Henyey-Greenstein indicatrix