

Рекуррентная сплайн-аппроксимация третьей степени произвольной глубины p^*

Э. А. ЭШАРОВ

Томский государственный университет, Россия

e-mail: elzare78@rambler.ru

Construction of a recurrent spline approximation algorithm, exact on polynomials of the third order is investigated. A computational scheme for the recurrent spline approximation of the third order valid for any depths p at an uniform grid is proposed and justified in the case of noised data.

В теории сплайнов важную роль играют аппроксимации, построенные на основе аппарата B -сплайнов [1]. Пусть $S_3(t)$ — кубический сплайн с узлами на сетке Δ : $t_i = a + ih$, $i = 0, 1, \dots, N$, $h = (b - a)/N$. Дополним сетку Δ узлами $t_{-1} = a - h$, $t_{N+1} = b + h$ и запишем $S_3(t)$ по системе кубических B -сплайнов:

$$S_3(t) = \sum_{j=-1}^{N+1} y_j B_3^j(t) = \sum_{j=-1}^{N+1} y_j B_3\left(\frac{t - t_j}{h}\right), \quad t \in [a, b], \quad (1)$$

где

$$B_3(\tau) = \begin{cases} 2/3 - \tau^2 + |\tau|^3/2, & |\tau| \leq 1, \\ (2 - |\tau|)^3/6, & 1 \leq |\tau| \leq 2, \\ 0, & 2 \leq |\tau|. \end{cases} \quad (2)$$

Как известно [1], если положить $y_j = f(t_j)$, то формула (1) будет точна на многочленах первой степени. При выборе

$$y_j = \frac{1}{6}[-f(t_{j-1}) + 8f(t_j) - f(t_{j+1})] \quad (3)$$

формула (1) будет точна на кубических многочленах.

Пусть $t \in [t_k, t_{k+1}]$. Тогда с учетом (2) формулу (1) можно переписать в виде

$$S_3(t) = \frac{1}{6}(1 - \tau)^3 y_{k-1} + \left(\frac{2}{3} - \tau^2 + \frac{1}{2}\tau^3\right) y_k + \left[\frac{2}{3} - (1 - \tau)^2 + \frac{1}{2}(1 - \tau)^3\right] y_{k+1} + \frac{1}{6}\tau^3 y_{k+2},$$

где $\tau = (t - t_k)/h$, или

$$S_3(t) = \frac{1}{6}(1 - \tau)^3 y_{k-1} + b(\tau)y_k + b(1 - \tau)y_{k+1} + \frac{1}{6}\tau^3 y_{k+2}, \quad b(\tau) = \frac{2}{3} - \tau^2 + \frac{1}{2}\tau^3. \quad (4)$$

*Работа выполнена при финансовой поддержке РГНФ (гранты № 06-02-64202 а/Т и № 07-02-94773 и/м).

© Институт вычислительных технологий Сибирского отделения Российской академии наук, 2008.

Пусть значения сплайна S_3 в (4) вычисляются на сетке Δ с ошибками измерения ξ_i . Тогда, согласно (4), измеренные значения $S_{3,i}$ будут иметь вид

$$S_{3,i} = \frac{1}{6}y_{i-1} + \frac{2}{3}y_i + \frac{1}{6}y_{i+1} + \xi_i \quad \forall i. \quad (5)$$

В отличие от случаев интерполяционных и сглаживающих сплайнов вычисления по явной формуле (3) могут быть легко реализованы для бесконечно продолженной в обе стороны сетки. На практике это оказывается важным при обработке данных слева направо в темпе реального времени по мере поступления исходной информации. С точки зрения теории измерений формулы (3), (4) представляют собой локальный усредняющий фильтр с диапазоном времени запаздывания $[2h, 3h]$. В ряде случаев лучшие результаты в смысле уменьшения времени запаздывания и повышения точности аппроксимации дает совместное применение усредняющего и рекуррентного фильтров.

Таким образом, для нахождения параметров кубического сплайна на бесконечно продолженной вправо сетке, в отличие от (3), будем использовать рекуррентный алгоритм, требующий вычисления очередного коэффициента y_j через известные $y_{j-1}, y_{j-2}, \dots, y_{j-p}$ с учетом наблюдений, поступивших в окрестности j -го этапа. При этом j -я группа наблюдений не влияет на значения параметров $y_{-1}, y_0, \dots, y_{j-1}$, вычисленных ранее. Начальные значения $y_j, j = -1, \dots, p-2$, определяются по измеренным значениям $f(t)$ на начальных отрезках, например, по способу наименьших квадратов. Такой алгоритм можно определить согласно соотношению

$$y_j = \sum_{q=1}^p \lambda_q y_{j-q} + \sum_{i=0}^m \alpha_i f(t_{j-k+i}), \quad j = p-1, p, \dots, \quad (6)$$

где произвольное p — глубина рекурсии; m — ширина шаблона усреднения; k — сдвиг шаблона усреднения; коэффициенты λ_q, α_i — свободные параметры рекуррентного усредняющего алгоритма. Известны примеры вычисления параметров из условий наименьших квадратов, минимума остаточной дисперсии [2] либо минимума регуляризующего функционала [3]. Условие устойчивости полученных вычислительных схем каждый раз проверяется дополнительно, при этом точность на многочленах третьей степени не гарантирована, что может привести к снижению предельной точности аппроксимации сплайнами третьей степени. В отличие от ранее известных подходов мы предлагаем сразу закладывать в вычислительную схему данное условие.

Теорема 1. Пусть параметры λ_q, α_i алгоритма (6) удовлетворяют условиям

$$\sum_{i=0}^m \alpha_i = 1 - \sum_{q=1}^p \lambda_q, \quad \sum_{i=0}^m \alpha_i(i-k)h = \sum_{q=1}^p q\lambda_q,$$

$$\sum_{i=0}^m \alpha_i(i-k)^2 h^2 = -\frac{h^2}{3} - \sum_{q=1}^p \lambda_q \left(q^2 - \frac{h^2}{3} \right), \quad \sum_{i=0}^m \alpha_i(i-k)^3 h^3 = \sum_{q=1}^p \lambda_q (qh^2 - q^3) \quad (7)$$

при

$$\sum_{q=1}^p |\lambda_q| < 1. \quad (8)$$

Тогда коэффициенты сплайна y_j вычисляются устойчивым образом. Сплайн, построенный в условиях теоремы, обеспечивает точность на многочленах третьей степени.

Доказательство. Проверим условия точности на многочленах третьей степени [4]. Для того чтобы сплайн совпадал тождественно с $f(t)$ для любых $f(t)$ из пространства многочленов не выше третьей степени, необходимо и достаточно выполнения равенств

$$\begin{aligned} \sum_{i=0}^m \alpha_i + \sum_{q=1}^p \lambda_q &= 1, \quad \sum_{i=0}^m \alpha_i t_{j-k+i} + \sum_{q=1}^p \lambda_q t_{j-q} = t_j, \\ \sum_{i=0}^m \alpha_i t_{j-k+i}^2 + \sum_{q=1}^p \lambda_q \left(t_j^2 - 2t_j q + q^2 - \frac{h^2}{3} \right) &= t_j^2 - \frac{h^2}{3}, \\ \sum_{i=0}^m \alpha_i t_{j-k+i}^3 + \sum_{q=1}^p \lambda_q \left(t_j^3 - 3t_j^2 q + 3t_j q^2 - q^3 - t_j h^2 + q h^2 \right) &= t_j^3 - t_j h^2. \end{aligned}$$

Здесь $t_{j-k+i} = t_j + (i - k)h$. Из первого равенства получим $\sum_{i=0}^m \alpha_i = 1 - \sum_{q=1}^p \lambda_q$. Далее, из второго равенства после некоторых преобразований запишем $\sum_{i=0}^m \alpha_i(i - k)h = \sum_{q=1}^p q\lambda_q$. Перейдем к третьему равенству системы и, подставляя $(t_j + (i - k)h)^2$ вместо t_{j-k+i}^2 , получим

$$\begin{aligned} t_j^2 \left(\sum_{i=0}^m \alpha_i + \sum_{q=1}^p \lambda_q - 1 \right) + 2t_j \left(\sum_{i=0}^m \alpha_i(i - k)h - \sum_{q=1}^p \lambda_q q \right) + \\ + \sum_{i=0}^m \alpha_i(i - k)^2 h^2 + \sum_{q=1}^p \lambda_q \left(q^2 - \frac{h^2}{3} \right) + \frac{h^2}{3} = 0. \end{aligned}$$

В силу первых двух равенств выражения в скобках равны нулю. Следовательно, получаем третье из доказываемых условий (7):

$$\sum_{i=0}^m \alpha_i(i - k)^2 h^2 = - \sum_{q=1}^p \lambda_q \left(q^2 - \frac{h^2}{3} \right) - \frac{h^2}{3}.$$

Аналогично, рассматривая четвертое равенство системы, получаем последнее из соотношений (7):

$$\sum_{i=0}^m \alpha_i(i - k)^3 h^3 = \sum_{q=1}^p \lambda_q (q h^2 - q^3).$$

Условия (7) теоремы доказаны.

Введем обозначение

$$\tilde{y}_j = \sum_{i=0}^m \alpha_i f(t_{j-k+i}). \tag{9}$$

Используя обозначение (9), уравнение (6) можно переписать в виде

$$y_j = \sum_{q=1}^p \lambda_q y_{j-q} + \tilde{y}_j, \tag{10}$$

или с учетом предыдущего замечания о способе задания начальных условий — в виде бесконечной системы линейных алгебраических уравнений

$$Qy = B, \quad (11)$$

где

$$B = [y_{-1}, y_0, \dots, y_{p-2}, -\sum_{i=0}^m \alpha_i f(t_{i+p-1-k}), \dots]^T,$$

$$Q = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 1 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & 0 & 0 & \dots \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \dots & \lambda_p & -1 & 0 & \dots \\ 0 & \lambda_1 & \dots & \lambda_{p-1} & \lambda_p & -1 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}.$$

Здесь Q — ленточная матрица, которая при выполнении условия (8) обладает диагональным преобладанием. Следовательно, решение линейного неоднородного разностного уравнения (10) устойчиво к влиянию начальных данных [5].

Теорема доказана. \square

Полученные значения коэффициентов сплайна $y_j \forall j$ представляют собой статистические оценки \hat{y}_j истинных значений коэффициентов, для которых согласно (10) справедливы уравнения

$$\hat{y}_j = \sum_{q=1}^p \lambda_q \hat{y}_{j-q} + \tilde{y}_j. \quad (12)$$

Следующая теорема доказывает асимптотическую сходимость рекуррентного алгоритма (6) по коэффициентам.

Теорема 2. *Будем предполагать, что $\xi_i \forall i$ — случайные величины с нулевым средним. Тогда в условиях Теоремы 1 оценки коэффициентов сплайна y_j асимптотически несмещенные при $j \rightarrow \infty$.*

Доказательство. С учетом (7) получаем

$$\tilde{y}_j = y_j - \sum_{q=1}^p \lambda_q y_{j-q} + \sum_{i=0}^m \alpha_i \xi_{j-k+i}. \quad (13)$$

С учетом (13) выражение (12) принимает вид

$$\hat{y}_j - y_j = \sum_{q=1}^p \lambda_q (\hat{y}_{j-q} - y_{j-q}) + \sum_{i=0}^m \alpha_i \xi_{j-k+i}. \quad (14)$$

Применим к формуле (14) операцию вычисления математического ожидания. Тогда

$$M \{\hat{y}_j - y_j\} = \sum_{q=1}^p \lambda_q M \{\hat{y}_{j-q} - y_{j-q}\} + \sum_{i=0}^m \alpha_i M \{\xi_{j-k+i}\}. \quad (15)$$

В выражении (15) $M \{ \xi_{j-k+i} \} = 0$ согласно постановке задачи. Таким образом, выражение (15) принимает окончательный вид

$$M \{ \hat{y}_j - y_j \} = \sum_{q=1}^p \lambda_q M \{ \hat{y}_{j-q} - y_{j-q} \} \forall j. \quad (16)$$

Равенства (16) представляют собой однородную систему линейных алгебраических уравнений вида (11) с нулевой правой частью. Матрица Q в силу невырожденности имеет только тривиальное решение $M \{ \hat{y}_j - y_j \} \rightarrow 0, j \rightarrow \infty$, т. е. несмешенность решения y_j следует из его устойчивости.

Теорема 2 доказана. \square

Рассмотрим примеры для рекуррентной сплайн-аппроксимации третьей степени глубины $p = 0$ (рекурсивное слагаемое отсутствует) и $p = 1$.

Случай 1. Пусть $p = 0, m = 3, k = 2, h = 1$. В результате имеем четыре неизвестных значения — $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$, для определения которых требуется решить систему линейных алгебраических уравнений вида

$$\begin{cases} \alpha_0 + \alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 = 1, \\ 2\alpha_0 + \alpha_1 - \alpha_3 = 0, \\ 4\alpha_0 + \alpha_1 + \alpha_3 = -1/3, \\ 8\alpha_0 + \alpha_1 - \alpha_3 = 0. \end{cases}$$

Детерминант матрицы системы равен 12, поэтому существует единственное решение $\alpha_0 = 0, \alpha_1 = -1/6, \alpha_2 = 4/3, \alpha_3 = -1/6$, и оно совпадает с локальной аппроксимацией (3).

Случай 2. Пусть $p = 1, m = 2, k = 1, h = 1$. В результате имеем четыре неизвестных значения — $\lambda_1, \alpha_0, \alpha_1, \alpha_2$, для определения которых требуется решить систему линейных алгебраических уравнений

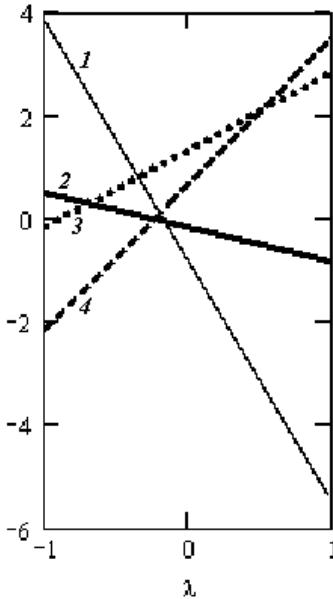
$$\begin{cases} \alpha_0 + \alpha_1 + \alpha_2 + \lambda_1 = 1, \\ \alpha_0 - \alpha_2 + \lambda_1 = 0, \\ \alpha_0 + \alpha_2 - 2\lambda_1/3 = 1/3, \\ 8\alpha_0 - \alpha_2 = 0. \end{cases}$$

Детерминант матрицы системы равен $22/3$, поэтому существует единственное решение $\alpha_0 = 1/22, \alpha_1 = 19/11, \alpha_2 = 4/11, \lambda_1 = 7/22$. Полученное значение $\lambda_1 = 7/22$ по модулю меньше 1, т. е. решение удовлетворяет условиям теоремы. При этом диапазон запаздывания составляет $[h, 2h)$, что существенно меньше случая локальной аппроксимации.

Случай 3. Пусть теперь $p = 1, m = 2, k = 2, h = 1$. В результате имеем четыре неизвестных значения — $\lambda_1, \alpha_0, \alpha_1, \alpha_2$, для определения которых требуется решить систему линейных алгебраических уравнений

$$\begin{cases} \alpha_0 + \alpha_1 + \alpha_2 + \lambda_1 = 1, \\ 2\alpha_0 + \alpha_1 + \lambda_1 = 0, \\ 4\alpha_0 + \alpha_1 - 2\lambda_1/3 = 1/3, \\ 8\alpha_0 + \alpha_1 = 0. \end{cases}$$

Детерминант матрицы системы равен -8 . Единственное решение системы существует: $\alpha_0 = -1/24, \alpha_1 = 1/3, \alpha_2 = 23/24, \lambda_1 = -1/4$. Полученное значение $\lambda_1 = -1/4$ по



Графики коэффициентов в зависимости от λ_1 при $|\lambda_1| < 1$:

$$1 - \alpha_0 = -\frac{2\lambda_1}{3} - \frac{1}{6}; 2 - \alpha_1 = -\frac{17\lambda_1}{6} + \frac{2}{3}; 3 - \alpha_2 = -\frac{14\lambda_1}{3} - \frac{5}{6}; 4 - \alpha_3 = -\frac{3\lambda_1}{2} + \frac{4}{3}$$

модулю меньше 1, т. е. оно также удовлетворяет условиям теоремы. При этом запаздывание не превышает величины шага h .

Случай 4. Пусть теперь $p = 1$, $m = 3$, $k = 3$, $h = 1$. В результате имеем пять неизвестных значений — λ_1 , α_0 , α_1 , α_2 , α_3 , для определения которых требуется решить недоопределенную систему четырех линейных алгебраических уравнений

$$\begin{cases} \alpha_0 + \alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 = 1 - \lambda_1, \\ 3\alpha_0 + 2\alpha_1 + \alpha_2 = -\lambda_1, \\ 9\alpha_0 + 4\alpha_1 + \alpha_2 = 1/3 + 2\lambda_1/3, \\ 27\alpha_0 + 8\alpha_1 + \alpha_2 = 0. \end{cases}$$

Детерминант матрицы системы равен 12, поэтому существует общее решение, зависящее от параметра λ_1 :

$$\alpha_0 = -2\lambda_1/3 - 1/6, \quad \alpha_1 = 17\lambda_1/6 + 2/3, \quad \alpha_2 = -14\lambda_1/3 - 5/6, \quad \alpha_3 = 3\lambda_1/2 + 4/3.$$

Графики полученных значений коэффициентов в зависимости от λ_1 при $|\lambda_1| < 1$ представлены на рисунке.

Таким образом, получен класс рекуррентных вычислительных процессов, удовлетворяющих условию устойчивости $|\lambda_1| < 1$, оценки коэффициентов \hat{y}_j экспериментальной зависимости, представленной в виде сплайна третьей степени. Это допускает проведение дополнительной оптимизации по λ_1 (например, согласно критерию минимума погрешности аппроксимации на многочленах четвертой степени). При этом минимальное запаздывание $[-h, 0]$ обеспечивается при $\alpha_3 = 0$ (соответственно, $\lambda_1 = -2/3$), что представляет возможность устойчивого прогнозирования измеренных сеточных значений на шаг вперед.

Автор благодарит научного руководителя проф., д.ф.-м.н. Б.М. Шумилова.

Список литературы

- [1] Завьялов Ю.С., Квасов Б.И., Мирошниченко В.Л. Методы сплайн-функций. М.: Наука, 1980. 352 с.
- [2] Сухотина Л.Ю. Рекуррентные алгоритмы оценки параметров сплайновых моделей временных рядов: Дис. . . канд. физ.-мат. наук. Томск, 1988. 169 с.
- [3] Кочегурова Е.А. Текущая аппроксимация нестационарных случайных процессов в системах управления на основе рекуррентного сглаживающего сплайна: Дис. . . канд. техн. наук. Томск, 1990. 167 с.
- [4] Шумилов Б.М. Рекуррентная аппроксимация сплайнами // Изв. вузов. Математика. 1996. № 1. С. 85–87.
- [5] Гельфонд А.О. Исчисление конечных разностей. М.: Наука, 1967. 176 с.

*Поступила в редакцию 20 февраля 2007 г.,
в переработанном виде – 21 марта 2008 г.*