

# Math-Net.Ru

Общероссийский математический портал

А. В. Спиридонов, И. В. Тиме, Применение сглаживающих сплайнов для фильтрации сильно зашумленных сигналов, *Автомат. и телемех.*, 1998, выпуск 7, 75–82

Использование Общероссийского математического портала Math-Net.Ru подразумевает, что вы прочитали и согласны с пользовательским соглашением  
<http://www.mathnet.ru/rus/agreement>

Параметры загрузки:

IP: 18.97.14.81

17 февраля 2025 г., 03:40:04



### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. *Kibzun A. I., Kan Yu. S.* Stochastic programming problems with probability and quantile functions. Chichester: John Wiley & Sons, 1996.
2. *Кан Ю. С., Кибзун А. И.* Свойства выпуклости функций вероятности и квантили в задачах оптимизации // *АиТ.* 1996. № 3. С. 82–102.
3. *Markowitz H. M.* Portfolio Selection // *J. of Finances.* 1952. V. 7. No. 1. P. 77–91.
4. *Tobin D.* Liquidity preference as behaviour toward risk // *Ref. of Econ. Studies.* 1958. V. 25. No. 1. P. 65–86.
5. *Moeseke P. v.* Stochastic linear programming // *Yale Economic Essays.* 1965. V. 5. P. 197–253.
6. *Первозванский А. А., Первозванская Т. Н.* Финансовый рынок: Расчет и Риск. М.: Инфра-М, 1994.
7. *Бахтиян Б. Ц., Назиров Р. Р., Эльясберг П. Е.* Определение и коррекция движения. М.: Наука, 1980.
8. *Пшеничный Б. Н.* Метод линеаризации. М.: Наука, 1983.

Поступила в редакцию 28.03.97

УДК 519.714.3

© 1998 г. А. В. СПИРИДОНОВ,  
И. В. ТИМЕ, канд. техн. наук  
(Институт проблем управления РАН, Москва)

### ПРИМЕНЕНИЕ СГЛАЖИВАЮЩИХ СПЛАЙНОВ ДЛЯ ФИЛЬТРАЦИИ СИЛЬНО ЗАШУМЛЕННЫХ СИГНАЛОВ

Приведены формулы для построения линейных фильтров на основе теории сплайн-аппроксимации, позволяющие оценивать не только сигнал, но и две его первые производные. Обсуждается применение указанных фильтров к задаче фильтрации аномальных помех.

В некоторых системах измерения и контроля, таких как тензометрия, локация, неразрушающий контроль и т.д., значительная часть сигналов, поступающих с измерительных приборов, содержат не только обычные шумы, присутствующие в каналах измерения, но и помехи типа “бликов”, “сбоев” и т.п., т.е. относительно большие кратковременные выбросы. Физическая природа таких помех может быть самой различной, но наличие их приводит к тому, что обычные линейные фильтры, работающие на принципе разделения сигнала и помехи в частотной области, перестают работать, так как уровень шумов в полосе частот сигнала от таких помех недопустимо высок. Поэтому в таких системах применяют обычно те или иные нелинейные операции, позволяющие отбраковывать аномальные отсчеты. При этом выброшенные значения сигнала должны быть заменены какими-либо оценками. Чаще всего для этих целей используют различные алгоритмы экстраполяции и интерполяции. Ниже рассматривается возможность применения для фильтрации аномальных помех методов сплайн-аппроксимации [1] (в частности применение сглаживающего

сплайна), что в отличие от других методов позволяет получить оценки не только самого сигнала, но и его первых двух производных. Пусть  $\{x_n\}$  ( $n = 0, 1, 2, \dots$ ) значения подлежащего фильтрации сигнала  $x(t)$  на сетке  $t = 0, h, 2h, \dots$ . При каждом  $n = 0, 1, \dots$  аппроксимируем сигнал  $x(t)$  на отрезке  $[nh, (n + 2\ell)h]$  (здесь  $\ell$  — целое положительное число, задающее отрезок, на котором строится аппроксимирующий сплайн) функцией  $Z_n(t)$  из класса  $W_2^2[nh, (n + 2\ell)h]$ , состоящего из всех функций, имеющих на отрезке  $[nh, (n + 2\ell)h]$  абсолютно непрерывную производную и суммируемую с квадратом вторую производную так, чтобы на этом классе минимизировать функционал

$$Q(Z_n(t)) = \int_{nh}^{(n+2\ell)h} (\ddot{Z}_n(t))^2 dt + \frac{1}{\rho} \sum_{j=n}^{n+2\ell} (Z_n(jh) - x_j)^2,$$

где  $\rho$  — положительное число, называемое коэффициентом сглаживания. Данная задача минимизации всегда разрешима (см. [2]). Ее решение единственно и этим решением является кубический сплайн  $Z_n(t)$  дефекта 1 с узлами на сетке  $nh, (n + 1)h, \dots, (n + 2\ell)h$ , удовлетворяющий краевым условиям:

$$(1) \quad \ddot{Z}_n(nh) = \ddot{Z}_n((n + 2\ell)h) = 0$$

и условиям

$$(2) \quad Z_n(jh) + \rho\lambda_j = x_j \quad (j = n, n + 1, \dots, n + 2\ell),$$

где

$$(3) \quad \lambda_j = \begin{cases} Z_n^{(3)}(nh + 0) & (j = n), \\ -Z_n^{(3)}((n + 2\ell)h - 0) & (j = n + 2\ell), \\ Z_n^{(3)}(jh + 0) - Z_n^{(3)}(jh - 0) & (j = n + 1, \dots, n + 2\ell - 1). \end{cases}$$

Такой сплайн называется сглаживающим. Сплайн-фильтр определяется как преобразование входной последовательности  $x_n$  ( $n = 0, 1, 2, \dots$ ) в выходную последовательность  $y_n$  ( $n = \ell, \ell + 1, \ell + 2, \dots$ ) по правилу

$$(4) \quad y_n = Z_{n-\ell}(nh) \quad (n = \ell, \ell + 1, \dots),$$

т.е.  $x_0$  соответствует  $y_\ell$ ,  $x_1$  соответствует  $y_{\ell+1}$  и т.д. Таким образом, выходная последовательность  $y_i$  сдвинута по отношению к входной на  $\ell$  тактов, или по времени — на величину  $\tau = (2\ell + 1)h$ .

Условия (1)–(3) вместе с условиями непрерывности и гладкости кубического сплайна  $Z_n(t)$  позволяют найти его коэффициенты. Значения сглаживающего сплайна в узлах сетки  $nh, (n + 1)h, \dots, (n + 2\ell)h$  доставляются формулой [2]:

$$(5) \quad \begin{vmatrix} Z_n(nh) \\ Z_n((n + 1)h) \\ \vdots \\ Z_n((n + 2\ell)h) \end{vmatrix} = A \begin{vmatrix} x_n \\ x_{n+1} \\ \vdots \\ x_{n+2\ell} \end{vmatrix},$$

где матрица  $A$  с элементами  $a_{ij}$  ( $i, j, \dots, 2\ell$ ) определяется соотношениями

$$(6) \quad A = I - \tau B(C + \tau B^T B)^{-1} B^T, \\ \tau = 6\rho/h^3,$$

в которых через  $I$  обозначена единичная матрица,  $T$  – знак транспонирования, а  $B$  и  $C$  – следующие целочисленные трехдиагональные  $(2\ell + 1) \times (2\ell + 1)$  матрицы

$$B = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -2 & 1 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & -2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix},$$

$$C = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 4 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 4 & 1 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 4 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

Матрица  $C$  положительно определена как симметрическая, с диагональным преобладанием и положительными диагональными элементами. Поэтому положительно определена и матрица  $C + rB^T B$  при любом  $r > 0$  как сумма положительно определенной матрицы  $C$  и неотрицательно определенной матрицы  $rB^T B$ . Следовательно, матрица  $C + rB^T B$  всегда имеет обратную, и выражение (6) корректно.

Как отмечалось выше, параметр  $\rho$  – коэффициент сглаживания – является настраиваемым параметром фильтра. Так как матрица  $A$  в (6) зависит от  $\rho$ , то приходится при каждом новом значении  $\rho$  вычислять заново обратную матрицу  $C + rB^T B$ . Если фильтр работает в адаптивном режиме, когда настраиваемые параметры меняются по некоторому алгоритму в процессе работы, то целесообразно иметь удобный алгоритм обращения матрицы  $C + rB^T B$ , используя тот факт, что эта матрица не произвольная, а симметрическая, пятидиагональная с положительными элементами. Опишем этот алгоритм. Пусть  $G$  – симметрическая пятидиагональная  $(N + 1) \times (N + 1)$  – матрица с элементами  $a_0, a_1, \dots, a_N$  на диагонали, элементами  $b_0, b_1, \dots, b_N$  на первой поддиагонали и элементами  $c_0, c_1, \dots, c_N$  на второй поддиагонали:

$$G = \begin{pmatrix} a_0 & b_0 & c_0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ b_0 & a_1 & b_1 & c_1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ c_0 & b_1 & a_2 & b_2 & c_2 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & c_1 & b_2 & a_3 & b_3 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & b_{N-4} & a_{N-3} & b_{N-3} & c_{N-3} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & c_{N-4} & b_{N-3} & a_{N-2} & b_{N-2} & c_{N-2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & c_{N-3} & b_{N-2} & a_{N-1} & b_{N-1} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & c_{N-2} & b_{N-1} & a_N \end{pmatrix}$$

Положим

$$c_{-1} = c_{-2} = v_{-1} = v_{-2} = u_{-1} = w_{-1} = c_{N-1} = c_N = b_N = 0$$

и определим рекуррентно:

$$\begin{aligned} s_i &= b_i - u_{i-1}c_{i-1}, \\ w_i &= a_i - v_{i-1}c_{i-2} - u_{i-1}s_{i-1}, \\ u_i &= s_i/w_i, \quad v_i = c_i/w_i \quad (i = 0, 1, \dots, N). \end{aligned}$$

Далее, для каждого  $j = 0, 1, \dots, N$  положим

$$Z_{-1,j} = Z_{-2,j} = y_{N+1,j} = y_{N+2,j} = 0$$

и определим рекуррентно:

$$\begin{aligned} Z_{ij} &= \delta_{ij} - v_{i-2}Z_{i-2,j} - u_{i-1}Z_{i-1,j} \quad (i = 0, 1, \dots, N), \\ y_{ij} &= Z_{ij}/w_i - u_i y_{i+1,j} - v_i y_{i+2,j} \quad (i = N, N-1, \dots, 0) \end{aligned}$$

(здесь  $\delta_{ij} = 1$  при  $i = j$ , и  $\delta_{ij} = 0$  при  $i \neq j$ ).

Числа  $y_{ij}$  ( $i = 0, 1, \dots, N$ ) образуют  $j$ -й столбец искомой матрицы  $G^{-1}$ . Данный алгоритм обращения особенно удобен при больших  $N$ , так как позволяет вычислить обратную матрицу с большой точностью, даже если исходная матрица была плохо обусловлена.

Значения сигнала на выходе фильтра задаются формулой (4). Так как

$$Z_n((n+\ell)h) = \sum_{j=0}^{2\ell} a_{\ell j} x_{n+j} \quad (n = 0, 1, \dots),$$

где  $a_{\ell j}$  ( $j = 0, 1, \dots, 2\ell$ )  $\ell$ -я строка матрицы  $A$ , то из (4) следует

$$(7) \quad y_n = \sum_{j=0}^{2\ell} a_{\ell j} x_{n-\ell+j} \quad (n = \ell, \ell+1, \dots).$$

Поскольку  $a_{\ell j}$  зависит только от  $\ell$ ,  $\rho$  и  $h$  и не зависит от  $n$ , то фильтр (7) может быть записан в обычной форме

$$(8) \quad y_n = \sum_{j=0}^{2\ell} \alpha_j x_{n-\ell+j} \quad (n = \ell, \ell+1, \dots),$$

где обозначено:

$$\alpha_j = a_{\ell j}.$$

Условия (1)-(3) вместе с условиями непрерывности и гладкости кубического сплайна в узлах сетки позволяют найти не только коэффициенты сплайна, но и значения его двух первых производных. Эти величины принимаются за оценки соответствующих производных входного сигнала  $\{x_n\}$  ( $n = 0, 1, 2, \dots$ ). Выходные последовательности  $U_n$  и  $V_n$  ( $n = \ell, \ell+1, \dots$ ), являющиеся оценками соответственно первой и второй производных, определяются аналогично (4) формулами

$$\begin{aligned} U_n &= \dot{Z}_{n-\ell}(nh) \quad (n = \ell, \ell+1, \dots), \\ V_n &= \ddot{Z}_{n-\ell}(nh) \quad (n = \ell, \ell+1, \dots), \end{aligned}$$

где  $\dot{Z}$  и  $\ddot{Z}$  — значения первой и второй производных сглаживающего сплайна. В узлах сетки эти величины выражаются через входной сигнал аналогично (5):

$$\begin{pmatrix} Z_n^{(k)}(nh) \\ Z_n^{(k)}((n+1)h) \\ \vdots \\ Z_n^{(k)}((n+2\ell)h) \end{pmatrix} = A_k \begin{pmatrix} x_n \\ x_{n+1} \\ \vdots \\ x_{n+2\ell} \end{pmatrix} \quad (k = 1, 2),$$

где матрицы  $A_k$  ( $k = 1, 2$ ) с элементами  $a_{ij}^k$  ( $i, j = 0, 1, \dots, 2\ell; k = 1, 2$ ) определяются соотношениями:

$$A_2 = \frac{6}{h^2} \left( C + \frac{6\rho}{h^3} B^T B \right)^{-1} B^T,$$

$$A_1 = \frac{1}{h} DA - \frac{h}{6} EA_2,$$

в которых через  $D$  и  $E$  обозначаются следующие целочисленные  $(2\ell + 1) \times (2\ell + 1)$  матрицы

$$D = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & -1 & -1 \end{pmatrix},$$

$$E = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & -1 & 2 \end{pmatrix},$$

а матрица  $A$  определена формулой (6).

Аналогично (8) выходные последовательности для оценок производных можно записать в привычном виде

$$U_n = \sum_{j=0}^{2\ell} \beta_j x_{n-\ell+j},$$

$$V_n = \sum_{j=0}^{2\ell} \gamma_j x_{n-\ell+j} \quad (n = \ell, \ell + 1, \dots),$$

где коэффициенты  $\beta_j$  и  $\gamma_j$  являются  $\ell$ -ми столбцами матриц  $A_1$  и  $A_2$ .

$$\beta_j = a_{\ell j}^1, \quad \gamma_j = a_{\ell j}^2, \quad (j = 0, 1, \dots, 2\ell).$$

В отличие от обычных линейных фильтров, где разделение сигнала и помехи производится на основе различия их в частотной области, сплайн-фильтрация позволяет учесть такие свойства как гладкость полезного сигнала. Поэтому их использование наиболее эффективно при обработке сильно зашумленных сигналов, при наличии больших выбросов, так называемых аномальных помех, особенно в сочетании с нелинейными алгоритмами.

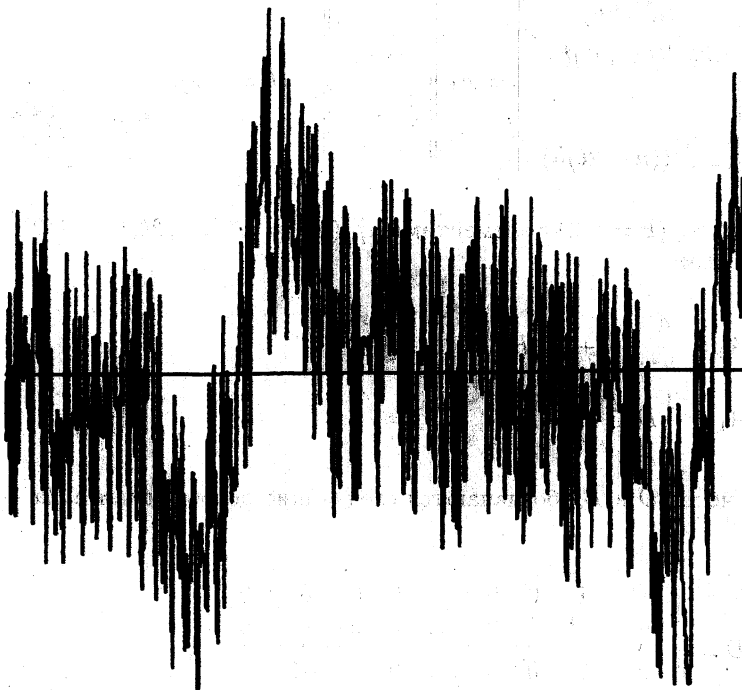


Рис. 1

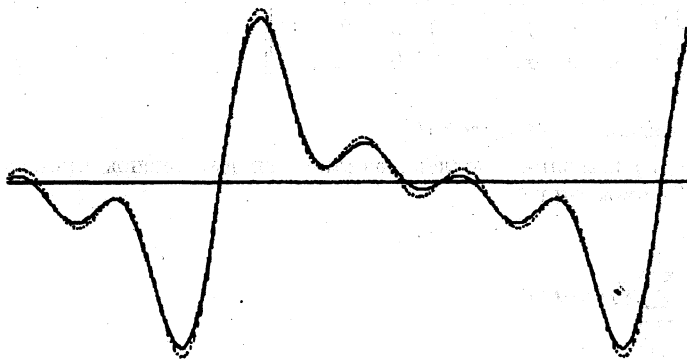


Рис. 2

На рис. 1-4 приведены результаты моделирования, показывающие эффективность применения сплайн-фильтра. В качестве полезного сигнала  $S(t)$  была взята сумма четырех синусоид с амплитудами, выбранными "случайным" образом

$$S(t) = 0,9487 \sin t + 0,8321 \sin 2t + 0,7071 \sin 3t + 0,6 \sin 4t$$

$(t > 0)$ .

Отсчеты наблюдаемого сигнала в моменты времени  $t = nh$  ( $n = 0, 1, 2, \dots$ ) содержат две аддитивные помехи:

$$x_n = S_n + g_n + I_n \quad (n = 0, 1, 2, \dots),$$

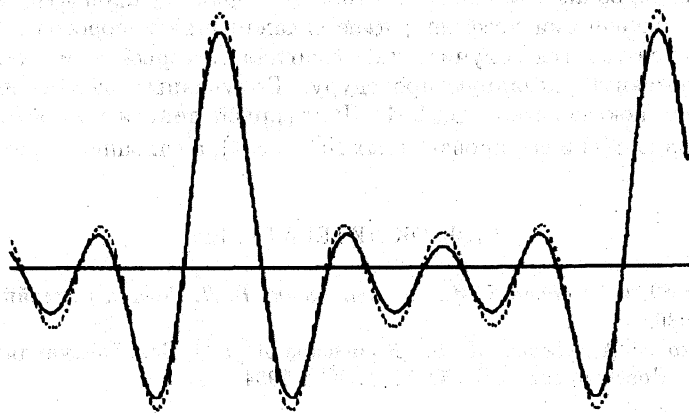


Рис. 3

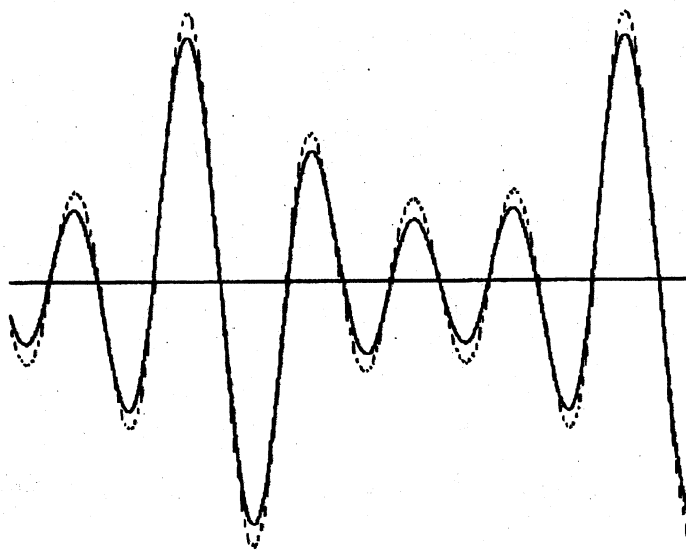


Рис. 4

где  $g_n$  – последовательность независимых гауссовских случайных величин с нулевым средним и единичной дисперсией, а  $I_n$  – импульсная помеха, появляющаяся с вероятностью 0,6. Значение помехи  $I_n$ , если она присутствует, является случайной величиной с равномерным распределением на отрезке  $[-5, 5]$ . График сигнала  $x(t)$  представлен на рис. 1. Фильтрация таких сильно зашумленных сигналов производится в несколько этапов. На первом этапе путем применения сплайн-фильтра получают некоторые достаточно грубые оценки сигнала. Те отсчеты, где разность между сигналом и оценкой превышает некоторый порог, считаются аномальными, выбраковываются и заменяются оценками. Полученная таким образом последовательность снова обрабатывается сплайн-фильтром, что позволяет откинуть еще



некоторое количество аномальных отсчетов. Повторяя эту процедуру несколько раз с различными значениями коэффициентов сглаживания и порогов отсека аномальных отсчетов удается получить такой сигнал, который не меняется, если еще раз к нему применить указанную процедуру. Полученные оценки сигнала и двух его производных показаны на рис. 2-4. Пунктирной линией изображены значения истинного сигнала  $S(t)$  и его производных  $\dot{S}(t)$  и  $\ddot{S}(t)$ , а сплошной – результат фильтрации.

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Завьялов Ю. С., Квасов Б. И., Мирошниченко В. Л. Методы сплайн-функций. М.: Наука, 1980.
2. Василенко В. А., Зюзин М. В., Ковальков А. В. Сплайн-функции и цифровые фильтры. Новосибирск: ВЦ СО АН СССР, 1984.

Поступила в редакцию 20.08.97