

Б. А. МОРЯКИН
 (Новосибирск)

**АЛГОРИТМ ФИЛЬТРАЦИИ
 НЕСТАЦИОНАРНЫХ СЛУЧАЙНЫХ СИГНАЛОВ
 ПРИ КОРРЕЛИРОВАННОЙ
 НЕСТАЦИОНАРНОЙ ОШИБКЕ ИЗМЕРЕНИЯ**

Оценивание сигнала $x(t)$ в точках t_1, t_2, \dots производится по результатам измерений y_1, y_2, \dots , связанных с сигналом соотношением $y_i = x_i + \eta_i$, где $x_i = x(t_i)$; η_i — ошибка измерения при $t = t_i$. Наиболее полное освещение в литературе [1, 2] получил случай, когда сигнал $x(t)$ на интервале обработки t_1, t_n может быть представлен поли-

номом $x(t) = \sum_{s=1}^m a_s \varphi^s(t)$ и ошибки измерения некоррелированы, т. е. $M[\eta_i, \eta_j] = 0$ при $i \neq j$.

Ниже рассматривается задача фильтрации для более общей модели сигнала, из которой полиномиальная модель может быть получена как частный случай. Ошибки измерения предполагаются коррелированными. Сигнал и ошибка нестационарны.

Рассмотрим предварительно модели сигнала и ошибки. Последовательность случайных величин X_1, X_2, \dots имеет регрессию порядка m , если для всех $i > m$ случайные величины связаны соотношением

$$x_i = \beta_0 + \beta_1 x_{i-1} + \dots + \beta_m x_{i-m} + \xi_i, \quad (1)$$

где ξ_i — случайная величина, первые два момента которой равны: $M[\xi_i] = 0$; $M[\xi_i^2] = \sigma_{\xi_i}^2$. Вводя обозначения разностей

$$\Delta x_i = x_i - x_{i-1}; \Delta^2 x_i = \Delta x_i - \Delta x_{i-1}; \dots \\ \dots; \Delta^{m-1} x_i = \Delta^{m-2} x_i - \Delta^{m-2} x_{i-1},$$

уравнение (1) можно записать в виде

$$x_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_{i-1} + \dots + \alpha_m \Delta^{m-1} x_{i-1} + \xi_i. \quad (2)$$

В частном случае, при

$$\alpha_0 = 0, \xi_i = 0, \alpha_1, \dots, \alpha_m = 1 \quad (3)$$

уравнение (2) имеет вид $x_i = x_{i-1} + \Delta x_{i-1} + \dots + \Delta^{m-1} x_{i-1}$. Сравнивая его с тождеством $x_i = x_{i-1} + \Delta x_{i-1} + \dots + \Delta^{m-1} x_i$, получаем

$\Delta^{m-1} x_{i-1} = \Delta^{m-1} x_i$, т. е. разность порядка $(m-1)$ постоянная. Постоянную разность порядка $(m-1)$ имеет, в частности, функция $x(t)$ с постоянной производной порядка $(m-1)$

$$x^{(m-1)}(t) = \text{const.}$$

Интегрируя это равенство $(m-1)$ раз, получим $x(t) = a_1 + a_2 t + \dots + a_m t^{m-1}$. Таким образом, при ограничениях (3) модель сигнала является полиномиальной.

Необходимым условием стационарности сигнала является постоянство дисперсий последовательности случайных величин X_1, X_2, \dots , т. е. $\sigma_{x_1}^2 = \sigma_{x_2}^2 = \dots = \sigma_{x_n}^2$. В дальнейшем это условие не используется, т. е. модель может быть нестационарной и дисперсия последовательности случайных величин ξ_1, ξ_2, \dots может меняться.

Регрессионная модель (1) практически удобна для описания статистических свойств случайных процессов, с ограниченной производной порядка m . Так, например, для многих механических систем вторые производные от координат, рассматриваемые как функции времени, ограничены.

Статистические свойства ошибки измерения обычно задаются корреляционной функцией $K(\tau)$. Переходя к дискретному аргументу $\tau_n = \Delta t n$, где n принимает целые значения $0, 1, 2, \dots$, функцию $K(n)$ можно получить как решение однородного дифференциального уравнения в конечных разностях $a_0 K(0) + a_1 K(1) + \dots + a_m K(m) = 0$, которому соответствует регрессия порядка m .

Так, например, случайный процесс $x(t)$ с корреляционной функцией $K(\tau) = \sigma^2 e^{-\lambda|\tau|}$ имеет регрессию первого порядка $x_i = \alpha_i x_{i-1} + \xi_i$, где $\alpha_i = e^{-\lambda \Delta t_i}$; ξ_i — случайная величина, моменты которой: $M[\xi_i] = 0$; $M[\xi_i^2] = (1 - \alpha_i^2) \sigma^2$. Величина Δt_i есть шаг квантования по времени. При переменном шаге квантования, или при переменном $\lambda(t)$, параметр α_i зависит от индекса i .

Рассмотрим задачу оценивания текущего значения функции и ее первых двух разностей. Даны результаты измерений функции $x(t)$ в точках t_1, \dots, t_n , т. е. выборка y_1, \dots, y_n . Множество значений вектора выборки обозначим через Y . Найдем функции f_{1n}, f_{2n}, f_{3n} , отображающие множество Y на множество значений оценок случайных величин $x_n, \Delta x_n, \Delta^2 x_n$: $\hat{x}_n = f_1(y_1, \dots, y_n)$, $\Delta \hat{x}_n = f_{2n}(y_1, \dots, y_n)$, $\Delta^2 \hat{x}_n = f_{3n}(y_1, \dots, y_n)$ и минимизирующие критерии качества:

$$\min_{(f_1 \in F)} M_{YX_n} [f_{1n}(y_1, \dots, y_n) - x_n]^2 = q_{1n}; \quad (4')$$

$$\min_{(f_2 \in F)} M_{Y\Delta X_n} [f_{2n}(y_1, \dots, y_n) - \Delta x_n]^2 = q_{2n}; \quad (4'')$$

$$\min_{(f_3 \in F)} M_{Y\Delta^2 X_n} [f_{3n}(y_1, \dots, y_n) - \Delta^2 x_n]^2 = q_{3n}. \quad (4''')$$

Нижний индекс при символе операции математического ожидания обозначает множество, по которому берется математическое ожидание.

В качестве дополнительных условий задачи определим модель сигнала линейной регрессией третьего порядка

$$x_n = x_{n-1} + \Delta x_{n-1} + \Delta^2 x_{n-1} + \xi_n, \quad (5)$$

модель ошибки — регрессией

$$\eta_n = \alpha_n \eta_{n-1} + \zeta_n. \quad (6)$$

Класс F — класс линейных функций, т. е. функции f_{1n}, f_{2n}, f_{3n} имеют вид:

$$f_{1n}(y) = (b_{1/n}, y); f_{2n}(y) = (b_{2/n}, y); f_{3n}(y) = (b_{3/n}, y),$$

где $b_{1/n}, b_{2/n}, b_{3/n}$ — n -мерные векторы.

Таким образом, задача нахождения функций f_{1n}, f_{2n}, f_{3n} сводится к нахождению векторов $b_{1/n}, b_{2/n}, b_{3/n}$, удовлетворяющих условиям $(4'), (4''), (4''')$.

Решение будем искать в рекуррентной форме, удобной для реализации на ЦВМ. На первом шаге рекуррентной процедуры, которая реализуется после получения выборки y_1, y_2, y_3 , примем

$$f_{13}(y_1, y_2, y_3) = y_3; f_{23}(y_1, y_2, y_3) = y_3 - y_2; f_{33}(y_1, y_2, y_3) = y_1 - 2y_2 + y_3,$$

т. е. векторы

$$b_{1/3} = (0, 0, 1); b_{2/3} = (0, -1, 1); b_{3/3} = (1, -2, 1).$$

Введем в рассмотрение корреляционную матрицу оценок P_n , общий элемент которой $\{P_n\}_{sk} = K_{sk, n}$ равен

$$K_{sk, n} = M_{YX_n} [(\Delta^{s-1} \hat{x}_n - \Delta^{s-1} x_n)(\Delta^{k-1} \hat{x}_n - \Delta^{k-1} x_n)]; s, k = 1, 2, 3.$$

При заданной модели ошибки корреляционная матрица P_3 на первом шаге рекуррентной процедуры определена. Перейдем к $(n-2)$ -му шагу рекуррентной процедуры, полагая, что на $(n-3)$ -м шаге функции $f_{1, n-1}, f_{2, n-1}, f_{3, n-1}$ минимизирующие критерии качества $q_{1, n-1}, q_{2, n-1}, q_{3, n-1}$, определены и определена корреляционная матрица P_{n-1} . Найдем функции f_{1n}, f_{2n}, f_{3n} и матрицу P_n .

Запишем функцию f_{1n} в виде $f_{1n}(y_1, \dots, y_n) = (b_{1/n}, y^-) + b_{1n} y_n$, где $b_{1/n} = (b_{11/n}, \dots, b_{1, n-1/n})$; $y^- = (y_1, \dots, y_{n-1})$. Вектор $b_{1/n}$ определяет функцию f_{1n} , поэтому условие $(4')$ можно представить следующим образом:

$$\min_{(b_{1/n} \in R_n)} M_{Y, X_n} [(b_{1/n}, y^-) + b_{1n} y_n - x_n]^2 = q_{1n}. \quad (7)$$

Так как

$$M_{YX} [\varphi(y, x_n)] = M_{YX_n} M_{X^-/YX_n} [\varphi(y, x_n)] = M_{YX_n} [\varphi(y, x_n)],$$

где $x^- = (x_1, \dots, x_{n-1}) \in X^-$, то условие (7) можно записать

$$\min_{b_{1/n} \in R_n} M_{YX} [(b_{1/n}, y^-) + b_{1n} y_n - x_n]^2 = q_{1n}.$$

Сделаем подстановку $y_n = x_n + \eta_n$ и вместо x_n, η_n используем правые части регрессий (5), (6):

$$\begin{aligned} \min_{(b_{1/n} \in R_n)} M_{YX} [(b_{1/n}, y^-) - (1 - b_{1n})(x_{n-1} + \Delta x_{n-1} + \Delta^2 x_{n-1}) + \\ + b_{1n} \alpha_n \eta_{n-1} - (1 - b_{1n}) \xi_n - b_{1n} \zeta_n]^2 = q_{1n}. \end{aligned}$$

Операцию математического ожидания M_{YX} можно выполнить последовательно:

$$M_{YX} = M_{Y^- X^-} M_{X_n Y^- X^-} M_{Y_n Y^- X^-}.$$

Выполняя две последние операции математического ожидания и учитывая, что ξ_n и ζ_n зависят соответственно только от x_n и y_n и их математические ожидания равны нулю, получим

$$\begin{aligned} \min_{(b_{1/n} \in R_n)} M_{y^- X^-} [(b_{1/n}, y^-) - (1 - b_{1/n}) \times \\ \times (x_{n-1} + \Delta x_{n-1} + \Delta^2 x_{n-1}) + b_{1/n} \alpha_n \eta_{n-1}]^2 + \\ + (1 - b_{1/n})^2 \sigma_{\xi_n}^2 + b_{1/n}^2 \sigma_{\zeta_n}^2 = q_{1n}, \end{aligned}$$

или после подстановки $\eta_{n-1} = y_{n-1} - x_{n-1}$

$$\begin{aligned} \min_{(b_{1/n} \in R_n)} M_{y^- X^-} [(b_{1/n}, y^-) + b_{1/n} \alpha_n y_{n-1} - (1 - b_{1/n} + \alpha_n b_{1/n}) x_{n-1} - \\ - (1 - b_{1/n}) (\Delta x_{n-1} + \Delta^2 x_{n-1})]^2 + (1 - b_{1/n})^2 \sigma_{\xi_n}^2 + b_{1/n}^2 \sigma_{\zeta_n}^2 = q_{1n}. \quad (8) \end{aligned}$$

Значение вектора $b_{1/n}$, удовлетворяющее условию минимума, найдем в два приема: сначала найдем вектор $b_{1/n}$, затем коэффициент $b_{1/n}$. Обозначим

$$\begin{aligned} \Psi(b_{1/n}) = M_{y^- X^-} [(b_{1/n} + e, y^-) - a_1 x_{n-1} - \\ - a_2 (\Delta x_{n-1} + \Delta^2 x_{n-1})]^2 + (1 - b_{1/n})^2 \sigma_{\xi_n}^2 + b_{1/n}^2 \sigma_{\zeta_n}^2, \end{aligned}$$

где $e = (0, \dots, 0, b_{1/n} \alpha_n)$ — вектор размерности $(n-1)$; $a_1 = (1 - b_{1/n} + b_{1/n} \alpha_n)$; $a_2 = (1 - b_{1/n})$.

Вектор $b_{1/n}$, удовлетворяющий условию минимума, должен удовлетворять системе уравнений

$$\frac{\partial \Psi(b_{1/n})}{\partial b_{1/n}} = 0 \quad (i = 1, \dots, n-1),$$

или

$$M_{y^- X^-} [(b_{1/n} + e, y^-) - a_1 x_{n-1} - a_2 (\Delta x_{n-1} + \Delta^2 x_{n-1})] y_i = 0. \quad (9)$$

Примем $y_1 = 1$. Тогда $M_{y^- X^-} [(b_{1/n} + e, y^-) - a_1 x_{n-1} - a_2 (\Delta x_{n-1} + \Delta^2 x_{n-1})] = 0$. Центрируя случайные величины и выполняя операцию математического ожидания в системе уравнений (9), получим, переходя к матричной форме записи,

$$K_{y^-} (b_{1/n} + e) - \sigma_1 a_1 - (\sigma_2 + \sigma_3) a_2 = 0, \quad (10)$$

где K_{y^-} — матрица ковариаций вектора y^- ; $\sigma_1 = \text{cov}[x_{n-1}, y^-]$; $\sigma_2 = \text{cov}[\Delta x_{n-1}, y^-]$; $\sigma_3 = \text{cov}[\Delta^2 x_{n-1}, y^-]$. Разрешая уравнение (10) относительно вектора $b_{1/n} + e$, получим

$$b_{1/n} + e = K_{y^-}^{-1} [\sigma_1 a_1 + (\sigma_2 + \sigma_3) a_2]. \quad (11)$$

По условию задачи векторы $b_{1/n-1}$, $b_{2/n-1}$, $b_{3/n-1}$, удовлетворяющие условиям:

$$\min_{(b_{1/n-1} \in R_{n-1})} M_{y^- X^-} [(b_{1/n-1}, y^-) - x_{n-1}]^2 = q_{1, n-1}; \quad (12')$$

$$\min_{(b_{2/n-1} \in R_{n-1})} M_{y^- X^-} [(b_{2/n-1}, y^-) - \Delta x_{n-1}]^2 = q_{2, n-1}; \quad (12'')$$

$$\min_{(b_{3/n-1} \in R_{n-1})} M_{y^- X^-} [(b_{3/n-1}, y^-) - \Delta^2 x_{n-1}]^2 = q_{3, n-1}, \quad (12''')$$

определены. Аналогично предыдущему находим:

$$b_{1/n-1} = Ky^{-1} \sigma_1; b_{2/n-1} = Ky^{-1} \sigma_2; b_{3/n-1} = Ky^{-1} \sigma_3.$$

Умножая первое равенство на коэффициент a_1 , второе и третье на a_2 и складывая их, получим

$$b_{1/n-1} a_1 + (b_{2/n-1} + b_{3/n-1}) a_2 = Ky^{-1} [\sigma_1 a_1 + (\sigma_2 + \sigma_3) a_2]. \quad (13)$$

Из равенства правых частей (11) и (13) следует

$$b_{1/n}^- = b_{1/n-1} a_1 + (b_{2/n-1} + b_{3/n-1}) a_2 - e. \quad (14)$$

Подставим в (8) вместо вектора $b_{1/n}^-$ найденное выражение (14):

$$\begin{aligned} \min_{(b_{1n} \in R_1)} M_{y^-x^-} &= [(1 - b_{1n} + \alpha_n b_{1n}) ((b_{1/n-1}^-, y^-) - x_{n-1}) + \\ &+ (1 - b_{1n}) ((b_{2/n-1}^-, y^-) - \Delta x_{n-1}) + (1 - b_{1n}) \times \\ &\times [(b_{3/n-1}^-, y^-) - \Delta^2 x_{n-1}]]^2 + (1 - b_{1n})^2 \sigma_{\xi_n}^2 + b_{1n}^2 \sigma_{\zeta_n}^2 = q_{1n}, \end{aligned}$$

или после выполнения операции математического ожидания с учетом (12'), (12''), (12''') и обозначений элементов матрицы P_{n-1} :

$$\begin{aligned} \min_{(b_{1n} \in R_1)} &= [(1 - b_{1n} + \alpha_n b_{1n})^2 q_{1, n-1} + (1 - b_{1n})^2 q_{2, n-1} + \\ &+ (1 - b_{1n})^2 q_{3, n-1} + 2(1 - b_{1n})(1 - b_{1n} + \alpha_n b_{1n}) K_{12, n-1} + \\ &+ 2(1 - b_{1n})(1 - b_{1n} + \alpha_n b_{1n}) K_{13, n-1} + 2(1 - b_{1n})^2 K_{23, n-1} + \\ &+ (1 - b_{1n})^2 \sigma_{\xi_n}^2 + b_{1n}^2 \sigma_{\zeta_n}^2] = q_{1n}. \end{aligned}$$

Дифференцируя левую часть по b_{1n} и приравнявая производную нулю, находим значение b_{1n} , удовлетворяющее условию минимума:

$$\begin{aligned} b_{1n} = & \frac{(1 - \alpha_n) q_{1, n-1} + q_{2, n-1} + q_{3, n-1} + (2 - \alpha_n) K_{12, n-1} +}{(1 - \alpha_n)^2 q_{1, n-1} + q_{2, n-1} + q_{3, n-1} + 2(1 - \alpha_n) K_{12, n-1} +} \rightarrow \\ & \frac{+ (2 - \alpha_n) K_{13, n-1} + 2 K_{23, n-1} + \sigma_{\xi_n}^2}{+ 2(1 - \alpha_n) K_{13, n-1} + 2 K_{23, n-1} + \sigma_{\xi_n}^2 + \sigma_{\zeta_n}^2}. \end{aligned}$$

При этом критерий качества оценки \hat{x}_n равен

$$q_{1n} = \alpha_n (1 - b_{1n}) (q_{1, n-1} + K_{12, n-1} + K_{13, n-1}) + b_{1n} (\alpha_n^2 q_{1, n-1} + \sigma_{\zeta_n}^2).$$

Аналогично из условия минимума критериев качества оценок $\Delta \hat{x}_n$ и $\Delta^2 \hat{x}_n$ находим функции f_{2n} , f_{3n} и коэффициенты b_{2n} , b_{3n} .

Ниже приводится общий вид алгоритма:

$$\begin{aligned} \hat{x}_n &= (1 - b_{1n}) \hat{x}_{n-1} + b_{1n} y_n + \alpha_n b_{1n} (y_{n-1} - \hat{x}_{n-1}) + \\ &+ (1 - b_{1n}) (\Delta \hat{x}_{n-1} + \Delta^2 \hat{x}_{n-1}); \\ \Delta \hat{x}_n &= (1 - b_{2n}) \Delta \hat{x}_{n-1} + b_{2n} \Delta y_n + b_{2n} (1 - \alpha_n) \times \\ &\times (y_{n-1} - \hat{x}_{n-1}) + (1 - b_{2n}) \Delta^2 \hat{x}_{n-1}; \\ \Delta^2 \hat{x}_n &= (1 - b_{3n}) \Delta^2 \hat{x}_{n-1} + b_{3n} \Delta^2 y_n + b_{3n} (1 - \alpha_n) \times \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& \times (y_{n-1} - \hat{x}_{n-1}) + b_{3n} (\Delta y_{n-1} - \Delta \hat{x}_{n-1}); \\
b_{1n} &= \frac{(1 - \alpha_n) q_{1, n-1} + q_{2, n-1} + q_{3, n-1} + (2 - \alpha_n) K_{12, n-1} +}{(1 - \alpha_n)^2 q_{1, n-1} + q_{2, n-1} + q_{3, n-1} + 2(1 - \alpha_n) K_{12, n-1} +} \\
& \quad \frac{+ (2 - \alpha_n) K_{13, n-1} + 2 K_{23, n-1} + \sigma_{\xi_n}^2}{+ 2(1 - \alpha_n) K_{13, n-1} + 2 K_{23, n-1} + \sigma_{\xi_n}^2 + \sigma_{\zeta_n}^2}; \\
b_{2n} &= \frac{q_{3, n-1} + q_{2, n-1} + 2 K_{23, n-1} + (1 - \alpha_n) K_{13, n-1} +}{q_{3, n-1} + q_{2, n-1} + (1 - \alpha_n)^2 q_{1, n-1} + 2 K_{23, n-1} +} \\
& \quad \frac{+ (1 - \alpha_n) K_{12, n-1} + \sigma_{\xi_n}^2}{+ 2(1 - \alpha_n) (K_{13, n-1} + K_{12, n-1}) + \sigma_{\xi_n}^2 + \sigma_{\zeta_n}^2}; \\
b_{3n} &= \frac{q_{3, n-1} + K_{23, n-1} +}{q_{3, n-1} + q_{2, n-1} + (1 - \alpha_n)^2 q_{1, n-1} + 2 K_{23, n-1} +} \\
& \quad \frac{+ (1 - \alpha_n) K_{13, n-1} + \sigma_{\xi_n}^2}{+ 2(1 - \alpha_n) (K_{13, n-1} + K_{12, n-1}) + \sigma_{\xi_n}^2 + \sigma_{\zeta_n}^2};
\end{aligned}$$

$$q_{1n} = \alpha_n (1 - b_{1n}) (q_{1, n-1} + K_{12, n-1} + K_{13, n-1}) + b_{1n} (\alpha_n^2 q_{1, n-1} + \sigma_{\zeta_n}^2);$$

$$q_{2n} = b_{2n} [(1 - \alpha_n)^2 q_{1, n-1} + \sigma_{\zeta_n}^2] - (1 - \alpha_n) (1 - b_{2n}) (K_{13, n-1} + K_{12, n-1});$$

$$\begin{aligned}
q_{3n} &= b_{3n} [q_{2, n-1} + (1 - \alpha_n)^2 q_{1, n-1} + 2(1 - \alpha_n) K_{12, n-1} + \sigma_{\zeta_n}^2] - \\
& \quad - (1 - b_{3n}) [K_{23, n-1} + (1 - \alpha_n) K_{13, n-1}];
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
K_{12, n} &= -b_{2n} (1 - \alpha_n) (1 - b_{1n} + \alpha_n b_{1n}) q_{1, n-1} + (1 - b_{1n}) \times \\
& \quad \times (1 - b_{2n}) (q_{2, n-1} + q_{3, n-1}) + [(1 - b_{1n} + \alpha_n b_{1n}) (1 - b_{2n}) - \\
& \quad - b_{2n} (1 - \alpha_n) (1 - b_{1n})] K_{12, n-1} + [(1 - b_{2n}) (1 - b_{1n} + \alpha_n b_{1n}) - \\
& \quad - b_{2n} (1 - \alpha_n) (1 - b_{1n})] K_{13, n-1} + 2(1 - b_{1n}) (1 - b_{2n}) K_{23, n-1} + \\
& \quad + (1 - b_{1n}) (1 - b_{2n}) \sigma_{\xi_n}^2 + b_{1n} b_{2n} \sigma_{\zeta_n}^2;
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
K_{13, n} &= -b_{3n} (1 - \alpha_n) (1 - b_{1n} + \alpha_n b_{1n}) q_{1, n-1} - b_{3n} (1 - b_{1n}) \times \\
& \quad \times q_{2, n-1} + (1 - b_{1n}) (1 - b_{3n}) q_{3, n-1} - b_{3n} [(2 - \alpha_n) (1 - b_{1n}) + \\
& \quad + \alpha_n b_{1n}] K_{12, n-1} + [(1 - b_{3n}) (1 - b_{1n} + \alpha_n b_{1n}) - \\
& \quad - b_{3n} (1 - \alpha_n) (1 - b_{1n})] K_{13, n-1} + (1 - b_{1n}) (1 - 2b_{3n}) K_{23, n-1} + \\
& \quad + (1 - b_{1n}) (1 - b_{3n}) \sigma_{\xi_n}^2 + b_{1n} b_{3n} \sigma_{\zeta_n}^2;
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
K_{23, n} &= b_{2n} b_{3n} (1 - \alpha_n)^2 q_{1, n-1} - b_{3n} (1 - b_{2n}) q_{2, n-1} + \\
& \quad + (1 - b_{2n}) (1 - b_{3n}) q_{3, n-1} - b_{3n} (1 - \alpha_n) (1 - 2b_{2n}) K_{12, n-1} - \\
& \quad - (1 - \alpha_n) [b_{2n} (1 - b_{3n}) + b_{3n} (1 - b_{2n})] K_{13, n-1} + (1 - b_{2n}) \times \\
& \quad \times (1 - 2b_{3n}) K_{23, n-1} + (1 - b_{2n}) (1 - b_{3n}) \sigma_{\xi_n}^2 + b_{2n} b_{3n} \sigma_{\zeta_n}^2.
\end{aligned}$$

Вычисления производятся по схеме

$$(b_{1n}, b_{2n}, b_{3n}) \rightarrow (\hat{x}_n, \Delta \hat{x}_n, \Delta^2 \hat{x}_n) \rightarrow (q_{1n}, q_{2n}, q_{3n}, K_{12, n}, K_{13, n}, K_{23, n}).$$

Рекуррентная форма алгоритма удобна для реализации его на ЦВМ. Время выполнения одного цикла вычислений на машине типа М-220 составляет около 10 мс.

ЛИТЕРАТУРА

1. Ю. В. Линник. Метод наименьших квадратов и основы теории обработки наблюдений. М., Физматгиз, 1962.
2. С. З. Кузьмин. Цифровая обработка радиолокационной информации. М., «Советское радио», 1967.

*Поступила в редакцию
13 октября 1970 г.*