

**Б. А. МОРЯКИН**  
 (Новосибирск)

### ЛИНЕЙНАЯ ФИЛЬТРАЦИЯ И ПРЕДСКАЗАНИЕ НЕСТАЦИОНАРНЫХ МАРКОВСКИХ ПРОЦЕССОВ

В задачах автоматического управления и обработки результатов эксперимента в некоторых случаях статистические характеристики сигнала и ошибки измерения зависят от времени. Параметры алгоритмов фильтрации и предсказания зависят от статистических характеристик сигнала и ошибки; следовательно, оптимальные алгоритмы фильтрации и предсказания в этом случае являются нестационарными. Ниже приводится решение задачи синтеза алгоритмов фильтрации и предсказания при условии, что последовательность случайных величин  $X_1, X_2, \dots, X_n$ , где  $X_i$  — значение случайной функции  $X(t)$  при  $t=t_i$ , образует нестационарный марковский процесс, т. е.

$$p(x_i/x_{i-1}, \dots, x_1) = p(x_i/x_{i-1}); \quad p(x_i/x_{i-1}) \neq p(x_j/x_{j-1}),$$

если  $i \neq j$ , для линейной среднеквадратической регрессии случайной величины  $X_i$  на  $X_{i-1}$  вида  $X_i = X_{i-1} + \Delta X_i$  ( $i=2, \dots, n$ ). Результат измерения реализации случайной функции  $X(t)$  при  $t=t_i$  есть случайная величина  $Y_i$ , которая связана со случайной величиной  $X_i$  соотношением

$$Y_i = X_i + H_i.$$

Случайная величина  $H_i$  не зависит от случайных величин  $X_1, X_2, \dots, X_n$  и имеет математические ожидания:

$$EH_i = 0; \quad EH_i^2 = \sigma_i^2; \quad EH_i H_j = 0 \quad \text{при } i \neq j.$$

Дисперсия  $\sigma_i^2$  зависит от индекса  $i$ .

Постановка задачи. При заданной плотности распределения случайного вектора

$$X = (X_1, \dots, X_n); \quad p(x) = p(x_1) p(x_2/x_1) \dots p(x_n/x_{n-1})$$

и условной плотности  $p(y/x) = p(y_1/x_1) \dots p(y_n/x_n)$  найти функционалы  $T_n$  и  $P_{n+1}$  в пространстве значений вектора  $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$ , минимизирующие критерии качества:

$$q_n = \int_X \int_Y p(x, y) [T_n(y) - x_n]^2 dx dy \quad (\text{задача фильтрации}); \quad (1a)$$

$$q_n = \int_X \int_Y \int_{x_{n+1}} p(x, y, x_{n+1}) [P_{n+1}(y) - x_{n+1}]^2 \times \\ \times dx dy dx_{n+1} \text{ (задача предсказания)}. \quad (16)$$

Функционал  $T_n$  в дальнейшем будем называть статистикой случайной величины  $X_n$ , функционал  $P_{n+1}$  — упредителем случайной величины  $X_{n+1}$ . Значения интегралов (1а) и (1б) зависят от выбора функционалов  $T_n$  и  $P_{n+1}$ , поэтому будем называть их соответственно критерием качества статистики  $T_n$  и упредителя  $P_{n+1}$ .

Известно, что минимум  $q_n$  достигается при

$$T_n(y) = \int_{X_n} x_n p(x_n / y) dx_n. \quad (2)$$

Однако эта статистика имеет простую реализацию лишь для некоторых плотностей распределения  $p(x)$  и  $p(y/x)$ , например для нормальных. В общем случае вычисление оценки по формуле (2) требует значительного машинного времени, поэтому найдем оптимальную статистику в классе линейных функций, т. е. вида

$$T_n(y) = a_n(y^-) + b_n y_n, \quad (3)$$

где  $y^- = (y_1, \dots, y_{n-1})$  — вектор; переменная  $y_n$  других вхождений не имеет. Найдем значения коэффициентов  $a_n(y^-)$ ,  $b_n$ , при которых величина  $q_n$  достигает минимума. Для этого подставим вместо  $T_n(y)$  правую часть равенства (3) в выражение для критерия качества

$$q_n = \int_X \int_Y p(x, y) [a_n(y^-) + b_n y_n - x_n]^2 dx dy.$$

Функцию совместной плотности  $p(x, y)$  можно записать в виде

$$p(x, y) = p(y^-) p(x/y^-) p(y_n/x, y^-).$$

Так как

$$p(y_n/x, y^-) = p(y_n/x_n),$$

то

$$p(x, y) = p(y^-) p(x/y^-) p(y_n/x_n).$$

При этом

$$q_n = \int_{y^-} p(y^-) dy^- \int_X p(x/y^-) dx \int_{y_n} p(y_n/x_n) [a_n(y^-) + b_n y_n - x_n]^2 dy_n.$$

Прибавляя и вычитая в квадратных скобках величину  $b_n m_{y_n/x_n} = b_n x_n$  и интегрируя по  $y_n$ , получим

$$q_n = \int_{y^-} p(y^-) dy^- \int_X p(x/y^-) [a_n(y^-) - (1 - b_n) x_n]^2 dx + \\ + b_n^2 \int_{y^-} p(y^-) dy^- \int_X p(x/y^-) \sigma_n^2 dx.$$

Так как дисперсия случайной величины  $H_n$  не зависит от случайных векторов  $XY^-$ , то

$$q_n = (1 - b_n)^2 \int_{y^-} p(y^-) dy^- \int_X p(x/y^-) \left[ \frac{a_n(y^-)}{1 - b_n} - x_n \right]^2 dx + b_n^2 \sigma_n^2.$$

Первое слагаемое в правой части равенства есть критерий качества упредителя для случайной величины  $X_n$ ; следовательно, критерий каче-

$$P_n(y^-) = \frac{1}{1-b_n}$$

является упредителем для случайной величины  $X_n$ . Найдем его вид. Линейная среднеквадратическая регрессия случайной величины  $X_n$  на  $x_{n-1}$  по условию имеет вид  $X_n = x_{n-1} + \Delta X_n$ . При этом условное математическое ожидание равно

$$m_{x_n|x_{n-1}} = x_{n-1} + m_{\Delta x_n}.$$

Функцию плотности условной случайной величины  $X/y^-$  можно записать следующим образом:

$$p(x/y^-) = p(x^-/y^-) p(x_n/x^-, y^-) = p(x^-/y^-) p(x_n/x_{n-1}).$$

Подставляя это выражение для функции плотности в критерий качества статистики  $T_n$ , прибавляя и вычитая в квадратных скобках величину  $m_{x_n|x_{n-1}}$  и интегрируя по  $x_n$ , получим

$$q_n = (1-b_n)^2 \int_{y^-} p(y^-) dy^- \int_{x^-} p(x^-/y^-) \left[ \frac{a_n(y^-)}{1-b_n} - x_{n-1} - m_{\Delta x_n} \right]^2 dx^- + \\ + (1-b_n)^2 \sigma_{\Delta x_n}^2 + b_n^2 \sigma_n^2.$$

Так как статистика  $T_{n-1}(y^-)$  минимизирует интеграл

$$q_{n-1} = \int_{y^-} p(y^-) dy^- \int_{x^-} p(x^-/y^-) [T_{n-1}(y^-) - x_{n-1}]^2 dx^-,$$

то, принимая

$$a_n(y^-) = (1-b_n)[T_{n-1}(y^-) + m_{\Delta x_n}],$$

получаем

$$q_n = (1-b_n)^2 q_{n-1} + (1-b_n)^2 \sigma_{\Delta x_n}^2 + b_n^2 \sigma_n^2,$$

где величины  $q_n$  и  $q_{n-1}$  одновременно достигают минимума на множестве функционалов  $T_{n-1}$ . Оптимальный упредитель определяется

$$P_n(y^-) = T_{n-1}(y^-) + m_{\Delta x_n}.$$

Оптимальное значение параметра  $b_n$  находится из условий:

$$\partial q_n / \partial b_n = 0; \quad \partial^2 q_n / \partial b_n^2 > 0$$

и имеет вид

$$b_n = \frac{q_{n-1} + \sigma_{\Delta x_n}^2}{q_{n-1} + \sigma_{\Delta x_n}^2 + \sigma_n^2}.$$

Критерий качества статистики  $T_n$  при этом значении  $b_n$  равен

$$q_n = b_n \sigma_n^2.$$

Таким образом, оптимальная в классе линейных функций статистика  $T_n$  и упредитель  $P_{n+1}$  определены. Вычисление статистики и упредителя выполняется по рекуррентным формулам в последовательности:

$$1) \quad b_n = \frac{q_{n-1} + \sigma_{\Delta x_n}^2}{q_{n-1} + \sigma_{\Delta x_n}^2 + \sigma_n^2};$$

$$2) a_n(y^-) = (1 - b_n) [T_{n-1}(y^-) + m_{\Delta x_n}];$$

$$3) T_n(y) = a_n(y^-) + b_n y_n;$$

$$4) q_n = b_n \sigma_n^2;$$

$$5) P_{n+1}(y) = T_n(y) + m_{\Delta x_{n+1}}.$$

Характерной особенностью полученной статистики  $T_n$  и упреждителя  $P_{n+1}$  является то, что критерий качества вычисляется на каждом шаге. Это дает возможность согласовать качество статистики и упреждителя с требуемым качеством путем изменения частоты измерения функции  $x(t)$ . Пусть  $x(t)$  — непрерывная функция с ограниченной первой производной. Тогда

$$x_n = x_{n-1} + \int_{t_{n-1}}^{t_n} x'(t) dt = x_{n-1} + \Delta x_n.$$

Если  $|x'(t)| \leq c$ , то  $|\Delta x_n| \leq c \Delta t$ . Задаваясь распределением для случайной величины  $\Delta X_n$ , например равномерным, в интервале  $[-c \Delta t_n, c \Delta t_n]$  можно найти дисперсию случайной величины  $\Delta X_n$ , которая зависит от интервала  $\Delta t_n$ . Пусть требуемый критерий качества статистики  $T_n$  равен  $q_n^0$ . Если  $q_n > q_n^0$ , то, уменьшая интервал  $\Delta t_n$ , получим меньшее значение  $\sigma_{\Delta x_n}^2$ , что приведет к уменьшению  $q_n$  при дальнейшем увеличении  $n$ . Изменение частоты измерения дает возможность получить требуемое качество фильтрации и упреждения при минимальной частоте решения задач на ЦВМ.

Полученное решение задачи для нестационарного сигнала и ошибки, т. е. при переменных  $\sigma_{\Delta x_n}^2$ ,  $\sigma_n^2$  является обобщением методов фильтрации и упреждения, использующих стационарные модели сигнала и ошибки, а также обобщением метода наименьших квадратов. Покажем, что при гипотезах сигнала и ошибки, принимаемых в этих методах, приведенная выше статистика и статистики, получаемые по этим методам, совпадают.

1. Пусть модель стационарна:

$$\sigma_{\Delta x_i}^2 = \text{const}; \quad \sigma_i^2 = \text{const}; \quad m_{\Delta x_i} = \text{const} \quad (1 \leq i \leq n).$$

Покажем, что при этих условиях последовательность  $q_1, \dots, q_n$  сходится к некоторой постоянной величине  $q^*$ . Имеем

$$q_n = \frac{q_{n-1} + \sigma_{\Delta x}^2}{q_{n-1} + \sigma_{\Delta x}^2 + \sigma^2} \sigma^2.$$

Найдем значение  $q^*$  такое, что если  $q_{n-1} = q^*$ , то  $q_n = q^*$ :

$$q^* = \frac{q^* + \sigma_{\Delta x}^2}{q^* + \sigma_{\Delta x}^2 + \sigma^2} \sigma^2.$$

Отсюда имеем:

$$q^{*2} + q^* \sigma_{\Delta x}^2 - \sigma^2 \sigma_{\Delta x}^2 = 0; \tag{4}$$

$$q^* = -\frac{\sigma_{\Delta x}^2}{2} + \sqrt{\frac{\sigma_{\Delta x}^2}{4} + \sigma^2 \sigma_{\Delta x}^2}.$$

Знак плюс взят потому, что  $q^* \geq 0$ .

Необходимо доказать, что при любых начальных значениях  $q_1$  последовательность  $q_1, \dots, q_n$  сходится к величине  $q^*$ . Обозначим

$q_n = q^* + \varepsilon_n$  и подставим вместо соответствующих значений  $q_n$  и  $q_{n-1}$ :

$$q^* + \varepsilon_n = \frac{q^* + \varepsilon_{n-1} + \sigma_{\Delta x}^2}{q^* + \varepsilon_{n-1} + \sigma_{\Delta x}^2 + \sigma^2} \sigma^2.$$

Так как  $q^*$  является корнем уравнения (4), то

$$q^* \varepsilon_{n-1} + \varepsilon_n (q^* + \varepsilon_{n-1} + \sigma_{\Delta x}^2 + \sigma^2) = \varepsilon_{n-1} \sigma^2,$$

или

$$\varepsilon_n = \varepsilon_{n-1} \frac{\sigma^2 - q^*}{q_{n-1} + \sigma_{\Delta x}^2 + \sigma^2}.$$

Величина  $\sigma^2 - q^*$ , при конечных  $\sigma_{\Delta x}^2$  и  $\sigma^2 > 0$ , больше нуля, поэтому величины  $\varepsilon_n$  и  $\varepsilon_{n-1}$  имеют один знак, причем

$$|\varepsilon_n| < |\varepsilon_{n-1}|.$$

Следовательно, последовательность  $q_1, \dots, q_n$  сходится к величине  $q^*$  монотонно. Так как  $b_n = q_n / \sigma^2$ , то последовательность величин  $b_1, \dots, b_n$  сходится к значению  $b^* = q^* / \sigma^2$ .

Найдем общий вид стационарной статистики  $T(y)$  при постоянном  $b^*$ . Для стационарной модели имеем:

$$\begin{aligned} T_n(y^{(n)}) &= (1 - b^*) T_{n-1}(y^{(n-1)}) + b^* y_n; \\ T_{n-1}(y^{(n-1)}) &= (1 - b^*) T_{n-2}(y^{(n-2)}) + b^* y_{n-1}. \end{aligned}$$

Здесь  $y^{(n)} = (y_1, \dots, y_n)$ ;  $y^{(n-1)} = (y_1, \dots, y_{n-1})$ . Последовательной подстановкой получаем

$$T_n(y) = b^* \sum_{i=1}^n (1 - b^*)^{n-i} y_i.$$

Так как

$$\frac{(1 - b^*)^{n-i}}{(1 - b^*)^{n-i-1}} = 1 - b^* = \text{const},$$

то

$$(1 - b^*)^{(n-i)} = e^{-\lambda(n-i)},$$

где  $\lambda = -\ln(1 - b^*)$ . Статистика  $T_n$  имеет вид

$$T_n(y) = b^* \sum_{i=1}^n e^{-\lambda(n-i)} y_i,$$

т. е. оптимальным стационарным фильтром для марковского стационарного процесса является инерционное звено первого порядка с постоянной времени  $\lambda$ .

2. В методе наименьших квадратов\* принимается, что функция  $x(t)$  имеет разложение в конечный ряд

$$x(t) = \sum_{s=1}^m a_s \varphi^s(t).$$

При этом  $p(x_n / x_{n-1}, \dots, x_1) = p(x_n / x_{n-1}, \dots, x_{n-m})$ , причем функция плотности  $p(x_n / x_{n-1}, \dots, x_{n-m})$  есть  $\delta$ -функция и дисперсия  $\sigma_{x_n / x_{n-1}, \dots, x_{n-m}}^2 = 0$ . Для марковского процесса  $\sigma_{x_n / x_{n-1}}^2 = 0$ , откуда

\* Ю. В. Линник. Метод наименьших квадратов и основы теории обработки наблюдений. М., Гостехиздат, 1962.

следует, что  $x(t) = \text{const}$ . При этих условиях

$$q_n = \frac{q_{n-1}}{q_{n-1} + \sigma^2} \sigma^2.$$

На первом шаге критерий качества статистики  $q_1 = \sigma^2$ . На втором шаге  $q_2 = \sigma^2/2$ . Если на  $(n-1)$ -м шаге  $q_{n-1} = \sigma^2/n-1$ , то  $q_n = \sigma^2/n$ . Стсюда  $b_n = q_n / \sigma^2 = \frac{1}{n}$  и

$$T_n(y^{(n)}) = \left(1 - \frac{1}{n}\right) T_{n-1}(y^{(n-1)}) + \frac{1}{n} y_n;$$

$$T_{n-1}(y^{(n-1)}) = \left(1 - \frac{1}{n-1}\right) T_{n-2}(y^{(n-2)}) + \frac{1}{n-1} y_{n-1}.$$

.....

Последовательной подстановкой получим

$$T_n(y) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i.$$

Эта статистика совпадает со статистикой, получаемой по методу наименьших квадратов.

В общем случае, т. е. при переменных  $\sigma_{\Delta x_i}^2$ ,  $\sigma_i^2$ ,  $m_{\Delta x_i}$ , стационарная статистика ( $\lambda = \text{const}$ ) и статистика по методу наименьших квадратов не являются оптимальными, поэтому при одинаковых критериях качества нестационарная оптимальная статистика дает минимальную частоту измерения функции  $x(t)$  и решения задач обработки информации на ЦВМ, что позволяет уменьшить требования к пропускной способности измерительного и вычислительного комплексов.

Поступила в редакцию  
4 марта 1971 г.