

ЛИТЕРАТУРА

1. Макушкин Ю. С., Мицель А. А., Хмельницкий Г. С. Лазерная абсорбционная диагностика атмосферных газов.—ЖПС, 1981, т. 35, вып. 5, с. 785—790.
2. Воскобойников Ю. Е., Мицель А. А. Построение устойчивого решения плохообусловленной системы алгебраических уравнений при случайных погрешностях в исходных данных.—Автометрия, 1982, № 2, с. 67—72.
3. Фукунага К. Введение в статистическую теорию распознавания образов.—М.: Наука, 1979.
4. Применение ЭВМ в химических и биохимических исследованиях/Под ред. А. Ф. Васильева.—М.: Химия, 1976, т. 1, с. 247—292.
5. Арефьев В. Н., Дианов-Клоков В. И., Иванов В. М., Сизов Н. Н. Континуальное поглощение излучения 8—13 мкм водяным паром.—М., 1979. (Препринт АН СССР, ИФА).
6. Kneizys F. X. et al. Atmospheric Transmittance Radiance: Computer Code Lowtran 5.—AFCRL-TR-80-0067, 1980.

Поступила в редакцию
4 апреля 1984 г.

УДК 62-50

Ю. И. ПАЛАГИН

(Ленинград)

НЕГАРМОНИЧЕСКИЕ МОДЕЛИ ПАРАМЕТРИЧЕСКИХ ПРЕДСТАВЛЕНИЙ СЛУЧАЙНЫХ ПРОЦЕССОВ И ПОЛЕЙ

При вероятностных исследованиях сложных информационно-измерительных и управляемых систем, оценке эффективности алгоритмов обработки статистических данных возникают задачи статистического моделирования случайных процессов и полей. Для отдельных классов случайных процессов известны простые и эффективные моделирующие алгоритмы, которые позволяют адекватно воспроизводить на ЭВМ заданные спектральные или корреляционные характеристики [1, 2]. В более сложных случаях, например при моделировании многомерных случайных полей, трудности моделирования и затрачиваемое машинное время резко возрастают. Важное значение имеет проблема разработки экономичных в вычислительном отношении математических моделей случайных процессов и полей и синтеза соответствующих моделирующих алгоритмов.

Алгоритмически простой метод моделирования стационарных случайных процессов дают параметрические (неканонические) представления [3—5]. В работах [6, 7] параметрические представления были обобщены на случай скалярных, а в [8, 9] — векторных случайных полей. Все известные модели параметрических представлений имеют идентичную структуру. Они основаны на тригонометрических гармониках (временной — для процессов — и пространственной — для полей), имеющих случайную частоту с выбранным априорно законом распределения.

Настоящая статья посвящена синтезу негармонических моделей параметрических представлений случайных процессов и полей.

Постановка задачи. Общая форма параметрических представлений. Рассмотрим задачу статистического моделирования гауссового случайного процесса или поля в следующей постановке. Пусть заданы математическое ожидание (МО) $M\xi(x)$ и матричная корреляционная функция (МКФ)

$$R_{\xi}(x+y, y) = M\xi(x+y)\xi^T(y) = \|M\xi_n(x+y)\xi_n(y)\| \quad (1)$$

n -мерного случайного поля $\xi(x) = (\xi_1(x), \dots, \xi_n(x))^T$. Здесь $x = (x_1, \dots, x_m)^T$; $y = (y_1, \dots, y_m)^T$ — m -мерные векторы; T — символ транспонирования; $\bar{\xi}(x) = \xi(x) - M\xi(x)$ — центрированное случайное поле. Требуется получить реализации случайного поля с заданной МКФ (1). Без ограничения общности можно считать МО нулевым, что и предполагается в дальнейшем. Для процессов необходимо заменить векторы x, y на скалярные временные аргументы.

Введем векторное случайное поле (СП)

$$\eta_N(x) = (\eta_1^{(N)}(x), \dots, \eta_n^{(N)}(x))^T = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{j=1}^N \mathfrak{z}(x, \Omega_j), \quad (2)$$

где $\mathfrak{z}(x, \Omega_j) = (\mathfrak{z}_1(x, \Omega_j), \dots, \mathfrak{z}_n(x, \Omega_j))^T$ — векторное СП, зависящее от аргумента $x \in R^m$ и конечномерного случайного параметра Ω_j . Векторы $\Omega_j, j = 1, \dots, N$, статистически независимы и одинаково распределены. Потребуем, чтобы СП $\mathfrak{z}(x, \Omega_j)$ обладало следующими свойствами:

$$M\mathfrak{z}(x, \Omega_j) = 0; M\mathfrak{z}(x + y, \Omega_j)\mathfrak{z}^T(y, \Omega_j) = R_{\mathfrak{z}}(x + y, y). \quad (3)$$

Тогда в силу условий (3) первые два момента гауссового СП $\xi(x)$ и поля $\eta_N(x)$ равны при любом N , а все конечномерные распределения $\eta_N(x)$ при $N \rightarrow \infty$ асимптотически нормальны. Поэтому поле $\eta_N(x)$ при достаточно больших N может быть использовано для моделирования гауссовых СП и процессов. Поля $\mathfrak{z}(x, \Omega_j)$ моделируются как независимые реализации СП $\mathfrak{z}(x, \Omega)$ со свойствами (3).

Получим негармонические модели параметрического представления $\mathfrak{z}(x, \Omega)$. Примем, что моделируемое поле может быть представлено в виде

$$\xi(x) = \int_{R^k} \Phi(x, u) \varepsilon(u) 1_x(u) du. \quad (4)$$

Здесь $u \in R^k$; $\varepsilon(u) = (\varepsilon_1(u), \dots, \varepsilon_l(u))^T$ — l -мерное векторное δ -коррелированное случайное поле (белый шум) с нулевым средним и МКФ $M\varepsilon(u_1)\varepsilon^T(u_2) = I_l\delta(u_1 - u_2)$; I_l — единичная матрица порядка l ; $\delta(u) = \prod_{i=1}^k \delta_i(u_i)$ — k -мерная δ -функция; $\delta_i(u_i)$ — одномерные δ -функции; $\Phi(x, u)$ — заданная прямоугольная матричная функция размером $n \times l$ (n — число строк, l — столбцов); $1_x(u)$ — единичная функция, равная

$$1_x(u) = \begin{cases} 1, & \text{если } u \in D_x; \\ 0, & \text{если } u \notin D_x; \end{cases}$$

D_x — множества в R^k , зависящие от переменной x . Введение функции $1_x(u)$ учитывает возможность конечных пределов интегрирования в (4) по области D_x . Математическое ожидание поля (4) равно нулю, а МКФ определяется интегралом

$$R_{\xi}(x + y, y) = \int_{R^k} \Phi(x + y, u) \Phi^T(y, u) 1_{x+y}(u) 1_y(u) du. \quad (5)$$

Будем искать соответствующее параметрическое представление в виде

$$\mathfrak{z}(x, \Omega) = A(x, v) z, \quad (6)$$

где $A(x, v)$ — некоторая искомая матрица размером $n \times l$; z — l -мерный случайный вектор с нулевым средним и единичной корреляционной матрицей; v — k -мерный случайный вектор с плотностью распределения $\psi(v)$. Случайный параметр $\Omega = (z, v)$, его компоненты v и z независимы между собой. Очевидно, $M\mathfrak{z}(x, \Omega) = 0$, а для МКФ справедливо представление

$$R_{\mathfrak{z}}(x + y, y) = \int_{R^k} A(x + y, v) A^T(y, v) \psi(v) dv. \quad (7)$$

Из сравнения (5) и (7) следует, что МКФ $\xi(x)$ и $\mathfrak{z}(x, \Omega)$ равны, если выполнено равенство

$$A(x, v) = \Phi(x, v) 1_x(v) / \sqrt{\psi(v)}. \quad (8)$$

Из (2), (6), (8) следует общая форма параметрического представления

$$\eta_N(x) = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{j=1}^N \Phi(x, v_j) 1_x(v_j) \psi^{-1/2}(v_j) z_j. \quad (9)$$

Распределение z_j определяется лишь первыми двумя моментами. Плотность распределения $\psi(v)$ вектора v — произвольная положительная функция. Функция $\psi(v)$ может быть выбрана типовой, дающей наиболее простые моделирующие алгоритмы, например нормальной. Модель (9) так же, как и аналогичное гармоническое представление работы [5], содержит множитель $\psi^{-1/2}(v_j)$.

Рассмотрим моделирование отдельных классов случайных процессов и полей и соответствующие примеры.

Однородные случайные поля. Однородные векторные случайные поля с матричной спектральной плотностью $S_{\xi}(u) = \|S_{kl}(u)\|$, $k, l = 1, \dots, n$, $u \in R^m$, имеют представление

$$\xi(x) = \int_{R^m} \Phi(x-y) \varepsilon(y) dy$$

вида (4). Для отыскания матричной весовой функции $\Phi(z)$ размером $n \times l$ матрица $S_{\xi}(u)$ вначале факторизуется:

$$S_{\xi}(u) = G(u) S_{\eta}(u) G^*(u).$$

Здесь $G^*(u)$ — матрица, сопряженная по Эрмиту с $G(u)$; $S_{\eta}(u) = I_l (2\pi)^{-m} = \text{const}$ — спектральная плотность $\varepsilon(y)$. Алгоритмы факторизации приведены в [8]. Затем находится преобразование Фурье:

$$\Phi(z) = \frac{1}{(2\pi)^m} \int_{R^m} G(u) e^{iu^T z} du. \quad (10)$$

Соответствующее параметрическое представление имеет вид

$$\eta_N(x) = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{j=1}^N \Phi(x - v_j) z_j \psi^{-1/2}(v_j). \quad (11)$$

Формула (11) означает, что в качестве базисных функций при построении имитационной модели случайного поля берутся значения весовой функции формирующего фильтра $\Phi(x-y)$ в случайно выбранных точках $y = v_j$.

Найдем параметрическое представление для скалярного однородного двумерного СП с корреляционной функцией

$$R_{\xi}(x) = \sigma_{\xi}^2 e^{-1/2 \left[\left(\frac{x_1}{\alpha_1} \right)^2 + \left(\frac{x_2}{\alpha_2} \right)^2 \right]}. \quad (12)$$

Здесь $m = 2$; $x = (x_1, x_2)$; α_1, α_2 — параметры, имеющие смысл интервалов корреляции вдоль осей OX, OY соответственно. Модель (12) используется для описания статистических свойств некоторых типов фонов в оптико-электронных приборах [10]. Спектральная плотность поля (12) равна

$$S_{\xi}(u) = \frac{1}{(2\pi)^2} \int_{R^2} e^{-iu^T x} R_{\xi}(x) dx = \frac{\sigma_{\xi}^2}{2\pi} \alpha_1 \alpha_2 e^{-1/2 [(u_1 \alpha_1)^2 + (u_2 \alpha_2)^2]}.$$

Функция $G(u)$ имеет вид

$$G(u) = \sqrt{(2\pi)^2 S_{\xi}(u)} = \sigma_{\xi} \sqrt{2\pi \alpha_1 \alpha_2} e^{-\frac{1}{4} [(u_1 \alpha_1)^2 + (u_2 \alpha_2)^2]}.$$

Ее преобразование Фурье (10) равно

$$\Phi(z) = \frac{\sqrt{2}\sigma_{\xi}}{\sqrt{\pi\alpha_1\alpha_2}} e^{-\left[\left(\frac{z_1}{\alpha_1}\right)^2 + \left(\frac{z_2}{\alpha_2}\right)^2\right]}$$

Здесь при вычислениях преобразований Фурье нами использовалась формула [11, с. 228]

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{iux} e^{-\frac{x^2}{2\alpha^2}} dx = \alpha \sqrt{2\pi} e^{-\frac{\alpha^2 u^2}{2}}$$

Отсюда получаем параметрическое представление

$$\eta_N(x) = \sigma_{\xi} \sqrt{\frac{2}{\pi\alpha_1\alpha_2 N}} \sum_{j=1}^N z_j \psi^{-1/2}(v_j) e^{-\left(\frac{x_1 - v_1}{\alpha_1}\right)^2 - \left(\frac{x_2 - v_2}{\alpha_2}\right)^2}, \quad (13)$$

базисными функциями которого являются гауссоиды с центром в случайной точке плоскости. Случайный параметр равен $\Omega = (z, v)$, где z — скалярная случайная величина, $Mz = 0$, $Mz^2 = 1$; $v = (v_1, v_2)$ — двумерный случайный вектор с плотностью распределения $\psi(v)$.

При цифровой реализации затрачиваемое машинное время ЦВМ пропорционально N . Величину N и законы распределения случайных параметров модели (13) найдем из условия достижения заданной точности моделирования. Примем $Mz^3 = 0$, тогда коэффициент асимметрии поля $\eta_N(x)$ равен нулю. Погрешность моделирования одномерного распределения характеризуется коэффициентом эксцесса:

$$\gamma_2[\eta_N(x)] = \frac{M\eta_N^4(x) - 3}{\sigma_{\xi}^4} = \frac{Mz^4 M\delta^4(x, \Omega) - 3}{N}, \quad (14)$$

$$\delta(x, \Omega) = \sqrt{\frac{2}{\pi\alpha_1\alpha_2}} \psi^{-1/2}(v) \exp\left\{-\left(\frac{x_1 - v_1}{\alpha_1}\right)^2 - \left(\frac{x_2 - v_2}{\alpha_2}\right)^2\right\}.$$

Наименьшее значение $\gamma_2[\eta_N(x)]$ достигается при $Mz^4 = 1$. Требуемые значения первых четырех моментов ($Mz = Mz^3 = 0$, $Mz^2 = Mz^4 = 1$) имеет, например, случайная величина z , принимающая равновероятно значения ± 1 . Положим, что v_1, v_2 нормально распределены ($Mv_i = m_i$; $\sigma^2[v_i] = \sigma_i^2$) и независимы. Тогда четвертый момент поля $\delta(x, \Omega)$ определится формулой

$$M\delta^4(x, \Omega) = \frac{16\sigma_1^2\sigma_2^2}{[(8\sigma_1^2 - 1)(8\sigma_2^2 - 1)]^{1/2}} \exp\left(\frac{4y_1^2}{8\sigma_1^2 - 1} + \frac{4y_2^2}{8\sigma_2^2 - 1}\right), \quad (15)$$

где $\bar{\sigma}_i^2 = \sigma_i^2/\alpha_i^2 > 1/8$; $y_i = (x_i - m_i)/\alpha_i$. Пусть поле моделируется на прямоугольнике $x \in \Delta = [0, T_1] \times [0, T_2]$; $\bar{T}_i = T_i/\alpha_i$ — длина стороны в интервалах корреляции. Параметры m_i, σ_i^2 выбираются из условия минимума величины $\max_{x \in \Delta} M\delta^4(x, \Omega)$, они равны $m_i = (\bar{T}_i/2)\alpha_i$, $\sigma_i^2 = \frac{\alpha_i^2}{8}(\bar{T}_i^2 + 3/2)$. Отсюда из формул (14), (15) следует выражение

$$\gamma_2[\eta_N(x)] = (\varphi(\bar{T}_1)\varphi(\bar{T}_2) - 3)/N.$$

Здесь функция $\varphi(T)$ имеет вид

$$\varphi(T) = \frac{T^2 + 1,5}{2\sqrt{T^2 + 0,5}} \exp\left(\frac{T^2}{T^2 + 0,5}\right).$$

Из неравенства

$$|\gamma_2[\eta_N(x)]| \leq \gamma_*$$

где γ_* — заданное допустимое значение коэффициента эксцесса, находим

$$N > N_* = |\varphi(\bar{T}_1)\varphi(\bar{T}_2) - 3|/\gamma_*.$$

При $\gamma_* = 0,4$, $\bar{T}_1 = \bar{T}_2 = 5$ имеем $N_* = 120$. Для получения 5 тыс. значений поля на ЦВМ ЕС-1030 (среднее быстродействие 100 тыс. опер. в с) необходимо 12 мин машинного времени. Аналогичные гармонические представления полей [8] требуют приблизительно тех же затрат времени ЦВМ.

Модели (11), (13) допускают аналоговую реализацию оптическими методами. Яркое случайное поле (11) создается в фокальной плоскости оптической системы с весовой функцией $\Phi(z)$. На вход оптической системы подается излучение от N точечных излучателей, расположенных в случайных точках с координатами v_j . Мощности каждого излучателя случайны и пропорциональны величине $z_j/\sqrt{N\psi(v_j)}$. В отличие от известных методов получения изображений случайных полей [12] здесь не требуется моделирование двумерного СП типа белого шума.

Случайные процессы в линейных системах. Процессы в линейной нестационарной системе n -го порядка

$$\dot{x} = A(t)x + B(t)\delta(t), \quad t \in [0, T], \quad (16)$$

на вход которой подается скалярное возмущение $\delta(t)$ типа белого шума, приводятся к виду

$$x(t) = \int_0^t \Phi(t, \tau) B(\tau) \varepsilon(\tau) d\tau, \quad (17)$$

где $\Phi(t, \tau)$ — матричная импульсная переходная функция размером $n \times n$. Если ввести функцию

$$1_t(\tau) = \begin{cases} 1, & \tau \in [0, t]; \\ 0, & \tau \notin [0, t], \end{cases}$$

то процесс (16), (17) является частным случаем представления (4). Параметрическое представление имеет вид

$$z(t, \Omega) = \begin{cases} \Phi(t, v) B(v) z \psi^{-1/2}(v), & t \geq v; \\ 0, & t < v, \end{cases}$$

т. е. в качестве базисных функций принимается реакция системы (16) на δ -импульс, поданный в случайный момент времени $t = v$. Для стационарных систем с матрицами $A(t) = A$, $B(t) = B$, $\Phi(t, \tau) = e^{A(t-\tau)}$ получаем следующее представление:

$$\eta_N(t) = \sqrt{\frac{2}{N}} \sum_{j=1}^N \frac{1_t(v_j)}{\sqrt{\psi(v_j)}} e^{A(t-v_j)} B z_j. \quad (18)$$

Здесь e^{At} — матричный экспоненциал. В частности, для стационарного случайного процесса с корреляционной функцией $R_{\xi}^{(1)}(\tau) = \sigma_{\xi}^2 \exp(-\alpha|\tau|)$ имеем [2] $A = -\alpha$, $B = \sigma_{\xi} \sqrt{2\alpha}$. Из (18) следует представление

$$\eta_N(t) = \sigma_{\xi} \sqrt{\frac{2\alpha}{N}} \sum_{j=1}^N 1_t(v_j) e^{-\alpha(t-v_j)} z_j \psi^{-1/2}(v_j),$$

базисными функциями которого являются экспоненты. Стационарные процессы с распространенными на практике типовыми корреляционными функциями

$$R_{\xi}^{(2)}(\tau) = \sigma_{\xi}^2 e^{-\alpha|\tau|} \cos \beta\tau;$$

$$R_{\xi}^{(3)}(\tau) = \sigma_{\xi}^2 e^{-\alpha|\tau|} \left(\cos \beta\tau + \frac{\alpha}{\beta} \sin \beta|\tau| \right)$$

приводятся к параметрически адекватной форме

$$\eta_N(t) = \sigma_{\xi} \sqrt{\frac{2\alpha}{N}} \sum_{j=1}^N \frac{1_t(v_j) z_j}{\sqrt{\psi(v_j)}} e^{-\alpha(t-v_j)} \left\{ \cos \beta(t-v_j) + \right.$$

$$+ \frac{\sqrt{\alpha^2 + \beta^2} - \alpha}{\beta} \sin \beta (t - v_j) \}; \quad (19)$$

$$\eta_N(t) = \frac{2\sigma_\xi}{\beta} \sqrt{\frac{\alpha(\alpha^2 + \beta^2)}{N}} \sum_{j=1}^N \frac{1_t(v_j) z_j}{\sqrt{\Psi(v_j)}} e^{-\alpha(t-v_j)} \sin \beta (t - v_j). \quad (20)$$

При выводе соотношений (19), (20) процессы приводились к компоненте марковского случайного процесса (16), $n=2$. Для определения матриц A и B использовались формулы из работы [13].

Заключение. При решении задач вероятностного исследования сложных стохастических систем важное значение имеет проблема разработки простых и удобных в реализации моделей случайных процессов и полей. Предложенные модели параметрических представлений пригодны для воспроизведения на ЭВМ широкого класса СП. К рассмотренному классу относятся скалярные и векторные, однородные и неоднородные случайные поля, стационарные и нестационарные случайные процессы.

Наличие исходной случайности в виде конечномерного случайного вектора Ω с типовыми законами распределения облегчает синтез моделирующих алгоритмов. Предложенные модели в отличие от известных в качестве базисных функций содержат негармонические составляющие, что дает возможность в ряде случаев использовать более простые физические способы имитации. Модели адекватны моделируемому полю или процессу на уровне первых двух моментов (математического ожидания, авто- и взаимных корреляционных функций). После усреднения достаточного числа реализаций может быть достигнута приближенная нормальность конечномерных распределений.

ЛИТЕРАТУРА

1. Полляк Ю. Г. Вероятностное моделирование на электронных вычислительных машинах.— М.: Сов. радио, 1971.
2. Быков В. В. Цифровое моделирование в статистической радиотехнике.— М.: Сов. радио, 1971.
3. Чернецкий В. И. Анализ точности нелинейных систем управления.— М.: Машиностроение, 1968.
4. Расцепляев Ю. С., Фандиенко В. Н. Синтез моделей случайных процессов для исследования автоматических систем управления.— М.: Энергия, 1981.
5. Азизов А. М., Курицын А. Г. К вопросу о представлениях случайных полей.— Автоматика, 1975, № 6.
6. Малышев И. А., Палагин Ю. И. Метод математического моделирования многомерных случайных полей.— В кн.: Методы представления и аппаратный анализ случайных процессов и полей: Труды X Всесоюз. симпозиума. Л.: ВНИИЭП, 1980.
7. Михайлов Г. А. Численное построение случайного поля с заданной спектральной плотностью.— ДАН СССР, 1978, т. 238, № 4.
8. Палагин Ю. И. Математическое моделирование векторных случайных полей и процессов.— Автоматика и телемеханика, 1981, № 2.
9. Палагин Ю. И. Синтез параметрических представлений при математическом моделировании векторных случайных полей и процессов.— Автоматика и телемеханика, 1983, № 11.
10. Левшин В. Л. Обработка информации в оптических системах пеленгации.— М.: Машиностроение, 1978.
11. Гнеденко Б. В. Курс теории вероятности.— М.: Наука, 1969.
12. Шкурский Б. И. Метод математического моделирования двумерных случайных полей.— Изв. АН СССР. Техн. кибернетика, 1969, № 6.
13. Свешников А. А. Прикладные методы теории случайных функций.— М.: Наука, 1968.

Поступила в редакцию
19 октября 1984 г.