

Каждое решение, полученное с помощью генетического алгоритма, будет иметь следующую структуру:

1. Точка в пространстве параметров (фенотип):

$$X = (X_1, X_2, \dots, X_M) \in T \text{ из } R^N. \quad (6)$$

2. Бинарная строка  $s$  фиксированной длины, однозначно идентифицирующая гиперкуб пространства параметров (генотип):

$$s = (l_1, l_2, \dots, l_I) \in S. \quad (7)$$

где  $S$  – пространство представлений – бинарных строк длины  $I$ .

3. Скалярная величина  $\mu$ , соответствующая значению целевой функции в точке  $t$  (приспособленность):

$$\mu = \lambda(t). \quad (8)$$

### Выводы

Таким образом, применение метода ГАО позволяет достаточно эффективно решить задачу синтеза оптимальной структуры программных модулей.

### ЛИТЕРАТУРА

1. Батищев Д.И. Генетические алгоритмы решения экстремальных задач. – Учебное пособие. – Нижний Новгород, 1995. – 63с.
2. Дубинин Н.П. Общая генетика. – М: Наука, 1976. – 572с.
3. Скурихин А.Н. Генетические алгоритмы.// Новости искусственного интеллекта, 1995. – №4. – с.6-46.
4. Исаев С. Популярно о генетических алгоритмах <http://home.od.ua/~relayer/algo/neuro/ga-pop/>.
5. Тео M.Y., Khoo L.P., Sim S.K. Application of Genetic Algorithms to Optimise Neocognitron Network Parameters. – In Neural Network World, Vol.7, No 3. 1977. PP. 293-303.

УДК 62-505:504.064

Туленбаев Мурат Сауранбаевич – к.т.н., доцент (Тараз, ТарГУ)

### СПЕКТРАЛЬНЫЕ ПРЕДСТАВЛЕНИЯ И ПЕРВИЧНАЯ ОБРАБОТКА СИГНАЛОВ ХИМИКО-АНАЛИТИЧЕСКИХ КОМПЛЕКСОВ ЭКОМОНИТОРИНГА

Информационная система экологического мониторинга обычно осуществляет съем данных об окружающей среде с передвижных и стационарных пунктов наблюдений, оснащенных высокоинформативными химико-аналитическими комплексами (ХАК), включающими хроматографы, спектрометры, рентгенофлуориметры и др. Определяющим в их использовании является интеллектуальная составляющая химического анализа (методики, программный продукт, эргономика). В связи с этим, вопросы разработки математического, программного и метрологического обеспечения ХАК остаются весьма актуальными.

Выходной сигнал аналитического прибора ХАК  $y(t)$  в большинстве случаев можно рассматривать как аддитивную смесь полезного сигнала  $s(t, \mathbf{l})$ , помехи  $n(t)$  и базисного сигнала (или т.н. дрейфа)  $d(t)$  [1]:

$$y(t) = s(t, \mathbf{l}) + n(t) + d(t), \quad (1)$$

где  $\mathbf{l}_0 = \{l_0, l_1, l_2, \dots, l_{N-1}\}$  – вектор  $N$  параметров сигнала, подлежащих оценке;  $t$  – независимая переменная. Параметр  $l_0$  выделен из остальных и назван существенным, так как характеризует положение компонента на оси развертки  $\mathbf{l}$  и позволяет различить компоненты между собой.

Модели информативной (полезной) составляющей сигнала чаще принято представлять в виде суперпозиции  $M$  отдельных компонентов:

$$s(t, \mathbf{l}_0) = \sum_{m=1}^M A_m f_m(t, l_c, l), \quad (2)$$

где  $A_m$  – интенсивность сигнала, мерой которой может служить его амплитуда, площадь или энергия;  $f(t_c, l_c, \mathbf{l})$  – функция, описывающая форму сигнала (пика), может быть треугольной, трапецеидальной, Гауссовой, Лоррентцовой или другой более сложной, не исключено и табличное задание.

Обобщением гармонического анализа является применение для представления сигнала  $s(t)$  в виде ряда или интеграла других систем функций. Такими функциями, в принципе могут быть любые системы линейно независимых функций  $\{u(k, t), k=1, 2, \dots, N\}$ . Дискретное преобразование выходного сигнала аналитического прибора  $y(t)$  будем рассматривать как разложение непрерывного сигнала на конечном интервале времени по системе непрерывных функций  $\{u(k, t)\}$ . Совокупность коэффициентов такого разложения является дискретным аналогом сигнала – его спектром.

Задавшись дополнительными требованиями к базисной системе, такими как некоррелированность отсчетов спектра, максимизация отношения сигнал/шум с учетом априорных данных о модели сигнала  $f(t_c, l_c, \mathbf{l})$  и шума, можно спроектировать адаптивную базисную систему (АБС) по методике, изложенной в статье [1]. В работе предложен базис близкий к оптимальному базису Карунена-Лоэва, когда систему линейно-независимых функций  $\{U(k, t)\}$  выбирают из условия согласованной фильтрации:

$$\int_T B(t, \tau) U(k, \tau) d\tau = f(k, t) \quad (3)$$

На их основе, воспользовавшись процедурой, аналогичной ортогонализации по Грамму-Шмидту [2], конструируется требуемая система базисных функций  $\{\varphi(k, t)\Phi(k, t)\}$ :

$$\Phi(k, t) = U(k, t) - \sum_{k=\tau}^{k-1} \gamma_{k\tau} \Phi(\tau, t) = \sum_{k=\tau}^{k-1} d_{k\tau} U(\tau, t) \quad (4)$$

$$\varphi(k, t) = \frac{1}{\sigma_k^2} \int_T B(t, \tau) \Phi(k, \tau) d\tau = \frac{1}{\sigma_k^2} \sum_{\tau=1}^k d_{k\tau} f(\tau, t), \quad (5)$$

где  $B(t, \tau)$  – корреляционная функция шума, а  $\sigma_k^2$  имеет смысл дисперсии  $k$ -ой спектральной составляющей:

$$\sigma_k^2 = \iint_T B(t, \tau) \Phi(k, t) \Phi(k, \tau) dt d\tau \quad (6)$$

Коэффициенты ортогонализации  $\gamma_{k\tau}$  для рекуррентной схемы вычислений:

$$\gamma_{k\tau} = \int_T U(k, t) \varphi(\tau, t) dt = \frac{1}{\sigma_k^2} \int_T f(k, \tau) \Phi(\tau, \tau) d\tau, \quad k > \tau$$

и для явной схемы:

$$d_{k\tau} = -(\gamma_{k\tau} - \sum_{i=\tau}^{k-1} \gamma_{ki} d_{i\tau}), \quad \tau = \overline{1, k-2}; \quad d_{k, k-1} = -\gamma_{k, k-1}; \quad d_{kk} = 1 \quad (7)$$

### 1. Представление сигналов в адаптивных базисных системах (АБС)

С помощью АБС (4)-(5) выходной сигнал аналитического прибора  $y(t)$  может быть представлен в виде линейной комбинации:

$$y(t) = \sum_{k=1}^N Y(k)\varphi(k, t), \quad (8)$$

где  $Y(k)$ - спектр сигнала:

$$Y(k) = \int_T y(t)\Phi(k, t)dt = Y_0(k) - \sum_{\tau=1}^{k-1} \gamma_{k\tau} Y(\tau) \quad (9)$$

или

$$Y(k) = \sum_{\tau=1}^k d_{k\tau} Y_0(\tau), \quad (10)$$

где величину  $Y_0(\tau)$  назовем обобщенным отсчетом:

$$Y_0(k) = \int y(t)U(k, t)dt \quad (11)$$

Полученные выражения (8)-(11) являются практическими алгоритмами дискретного представления поступающей в обработку смеси.

В указанные формулы входят элементы матриц ортогонализации  $\gamma$  и  $d$ , которые можно синтезировать заранее, с использованием универсальных компьютеров, при разработке математического обеспечения по априорным данным о модели компонента сигнала и корреляционной функции шума.

Формула (11) для определения обобщенного отсчета является хорошо известным алгоритмом работы согласованного фильтра или корреляционного приемника. Однако в задаче дискретного представления он дополнен рекуррентными процедурами (9) для вычисления спектра.

### 2. Функция правдоподобия выборки спектральных составляющих

Статистические методы обработки смеси полезного сигнала с помехой основываются на анализе совокупности значений  $i$ -ой выборки из этой смеси, образующих многомерный случайный вектор  $Y_i$ [3]. Задачей обработки является принятие решения о наличии в выборке компонента полезного сигнала и оценка его параметров  $\vec{l}$ . Алгоритмы такой обработки строятся на основе плотности распределения вероятностей  $W(Y)$  вектора  $Y_i$ .

Вектор  $Y_i$  образован спектральными составляющими вида (9) или (10) и включает кроме чисто случайного вектора помехи  $\Xi_i$ , также и квази детерминированные векторы сигнала  $S_i$  и дрейфа  $D_i$ :

$$Y_i = S_i + D_i + \Xi_i \quad (12)$$

Поэтому в выражение для функции  $W(Y_i)$  должен входить центрированный вектор спектральных составляющих  $\overset{0}{Y}_i$ . Центрирование этого вектора производится путем вычитания из  $Y_i$  моделей  $F_i(\vec{l})$  и  $D_i$ , параметры которых после оценки и принимаются за истинные значения параметров сигнала и дрейфа. Следовательно, при наличии полезного сигнала вектор  $\overset{0}{Y}_i$  выражается как  $\overset{0}{Y}_i = Y_i - F(\vec{l}) - D_i$ , а при отсутствии сигнала - как  $\overset{0}{Y}_i = Y_i - D_i$ . Так как модель сигнала всегда задана в пределах выборки и сохраняется неизменной от выборки к выборке, индекс у  $F(\vec{l})$  опущен.

Для построения функции правдоподобия будем полагать, что распределение случайного вектора  $Y_i$  нормально, так как в соответствии с центральной предельной

теоремой, преобразование (9) нормализует шум. Тогда функция правдоподобия выборки из  $n$  спектральных составляющих в АБС при наличии полезного сигнала и его отсутствии имеет соответственно вид [4]:

$$W(Y/\vec{l}) = [(2\pi)^{n/2} \prod_{k=1}^n \sigma_k]^{-1} \exp\left\{-\frac{1}{2}(Y_i - F(\vec{l}) - D_i)^T B^{-1}(Y_i - F(\vec{l}) - D_i)\right\},$$

$$W(Y/\vec{l}) = [(2\pi)^{n/2} \prod_{k=1}^n \sigma_k]^{-1} \exp\left\{-\frac{1}{2}(Y_i - D_i)^T B^{-1}(Y_i - D_i)\right\}, \quad (13)$$

где  $B$ - диагональная корреляционная матрица размером  $n \times n$  с элементами  $B_{kk} = \sigma_k^2$ ;  $(Y_i - F(\vec{l}) - D_i)$ - вектор столбец центрированных значений спектральных составляющих;  $(Y_i - F(\vec{l}) - D_i)^T$  - транспонированный вектор –столбец (вектор-строка); координаты векторов  $Y_i$ ,  $F(\vec{l})$ , и  $D_i$  являются спектральными составляющими в соответствующих базисных системах.

Практические алгоритмы обнаружения и оценивания используют логарифм отношения функции правдоподобия  $LY_i(\vec{l})$ , который для рассматриваемого случая с учетом (13) записывается как

$$LY_i(\vec{l}) = F^T(\vec{l})B^{-1}Y_i - \frac{1}{2}F^T(\vec{l})B^{-1}F(\vec{l}) - F^T(\vec{l})B^{-1}D_i \quad (14)$$

В скалярной форме выражения (2.53) и (2.54) примут следующий относительно простой вид:

$$W(Y/\vec{l}) = \left(\sqrt{(2\pi)^n \prod_{k=1}^n \sigma_{i,k}^2}\right)^{-1} \exp\left\{-\sum_{k=1}^n \frac{(Y_i(k) - F(k, \vec{l}) - D_i(k))^2}{2\sigma_{i,k}^2}\right\},$$

$$W(Y/\vec{l}) = \left(\sqrt{(2\pi)^n \prod_{k=1}^n \sigma_{i,k}^2}\right)^{-1} \exp\left\{-\sum_{k=1}^n \frac{(Y_i(k) - D_i(k))^2}{2\sigma_{i,k}^2}\right\}$$

$$L(Y_i) = \sum_{k=1}^n \frac{1}{\sigma_{i,k}^2} (F(k, \vec{l})y_i(k) - \frac{1}{2}F^2(k, \vec{l}) - F(k, \vec{l})D_i(k)) \quad (15)$$

### 3. Обнаружение полезного сигнала.

Решение задачи обнаружения полезного сигнала на фоне помех базируется на проверке статистических гипотез. В рассматриваемом случае процедура обнаружения сводится к проверке двух гипотез: о принадлежности выборки  $Y_i$  спектральных отчетов смеси полезного сигнала и помехи (гипотеза  $H_1$ ) и о наличии в этой выборке только помехи (гипотеза  $H_0$ ). В нашем случае вместе с помехой присутствует остаточный дрейф. Из критериев обнаружения в данном случае наиболее целесообразен критерий Неймана-Пирсона, который не требует наличия априорной информации о потерях при принятии ошибочных решений и знания априорных вероятностей распределения параметров[3]. Гипотеза  $H_1$  в этом случае принимается при выполнении условия

$$L(Y_i) \geq \Lambda_0 \quad (16)$$

где  $L(Y_i)$  определяется по (15). Здесь  $\Lambda_0$  - порог, выбираемый так, чтобы можно было минимизировать вероятность пропуска сигнала  $P_{np}$  при заданной вероятности ложных обнаружении  $P_{\Lambda 0}$ :

$$P_{\Lambda 0} = P\{L(Y_i) > \Lambda_0 / H_0\} = \beta \quad (17)$$

Подставив выражение  $L(Y_i)$  из (15) в (16) и выделив в левой части неравенства член, зависящий от обрабатываемой реализации сигнала, получим:

$$M(\vec{l}) = \int_L U(\vec{l}, t) Y(t) dt \geq \frac{1}{2} \int_L U(\vec{l}, t) F(\vec{l}, t) dt + \int_L U(\vec{l}, t) D(t) dt + \Lambda_0 = \Lambda \quad (18)$$

Значение порога  $\Lambda$  можно найти из этой формулы, воспользовавшись предположением о нормальности помеховой составляющей  $M(\vec{l})$  по известным методикам [3]:

$$\Lambda = \aleph_{\beta} \sqrt{\langle \Xi^2 \rangle} + \int_L U(\vec{l}, t) D(t) dt \quad (19)$$

где  $\aleph_{\beta}$ - процентная точка нормального распределения, а  $\langle \Xi^2 \rangle$  и второе слагаемое представляют собой соответственно дисперсию и корреляционную функции помеховой составляющей.

В случае некоррелированности выборочных значений (использование АБС) критерий обнаружения (18) упрощается:

$$\sum_{k=1}^n \sigma_k^{-2} F(k, \vec{l}) Y_i(k) \geq \Lambda \quad (20)$$

причем значение порога находится из (19):

$$\Lambda = \aleph_{\beta} \sqrt{\sum_{k=1}^n \sigma_k^2 F^2(k, \vec{l})} + \sum_{k=1}^n \sigma_k^{-2} F(k, \vec{l}) D_i(k) \quad (21)$$

Таким образом, процедура обнаружения состоит в вычислении интеграла (суммы) взвешенных значений спектральных составляющих сигнала (18) и (20) на  $i$ -той выборке и сравнении полученной суммы с пороговым значением по (19) или (21). Если неравенства (18), (20) не выполняются, выборка сдвигается на шаг  $\Delta l$ , и процедура повторяется. Зона спектра, где эти неравенства выполняются, принадлежит спектру одного компонента полезного сигнала (или нескольких, если они не разделены). Следовательно, процедура обнаружения позволяет найти участки спектров компонентов сигнала последовательно. В левой части (18) выделена функция, являющаяся достаточной статистикой и определяющая ту существенную операцию, которую надо произвести над принятой реализацией, чтобы извлечь всю информацию о неизвестном параметре, содержащуюся в данной реализации  $y(t)$ . Аналогичность этой функции с (11) позволяет существенно упростить процедуру обнаружения, используя для этого обобщенные отсчеты  $Y_0(k)$  как достаточные статистики временной реализации сигнала. Такой подход к обнаружению соответствует применению критерия Неймана-Пирсона в исходной (временной) области существования сигнала.

Действительно, функции правдоподобия временной выборки имеют вид, аналогичный (13), где составляющие векторов  $Y_i$ ,  $F$ ,  $D_i$ - временные отсчеты сигнала  $y(t)$ , моделей сигнала  $f(t)$  и дрейфа  $g(t)$ : элементы матрицы  $B$  определяются корреляционной функцией помехи  $\xi(t)$ . Соответствующие векторы обозначим строчными буквами. Тогда для логарифма отношения правдоподобия в дискретном случае получим:

$$l(y_i) = Y_{oi} - \frac{1}{2} \sum_{j=1}^m U_j(\vec{l}) f_j(\vec{l}) - \sum_{j=1}^m U_j(\vec{l}) g_{i,j} \quad (22)$$

$$l(y_i) = Y_{oi} - \frac{1}{2\sigma_{\xi}^2} \sum_{j=1}^m f_j^2(\vec{l}) - \frac{1}{2\sigma_{\xi}^2} \sum_{j=1}^m f_j(\vec{l}) g_{i,j}, \quad (23)$$

где  $m$  – объем выборки, по которой определяется  $Y_{oi}$ :  $\Delta t$  принято равным  $\Delta t=1$ .

Выражения (22) и (23) справедливы при обработке по дискретным временным отсчетам для коррелированных и некоррелированных выборочных значений соответственно.

Критерий обнаружения примет вид:

$$Y_{oi} \geq \Pi_B \quad (24)$$

где  $\Pi_B$  найдем аналогично (2.62), (2.63):

$$\Pi_B = \aleph_\beta \sigma_0 + \sum_{j=1}^m U_j(\vec{l}) g_{i,j} \quad (25)$$

$$\Pi_B = \aleph_\beta \sigma_0 + \sum_{j=1}^m \frac{1}{\sigma_\xi^2} f_j(\vec{l}) g_{i,j}, \quad (26)$$

где  $\sigma_0^2$  - дисперсия обобщенного отсчета:

$$\sigma_0^2 = \sum_{j=1}^m U_j(\vec{l}) f_j(\vec{l}) \quad (27)$$

В частном случае компенсации дрейфа алгоритмически вторым членом в (25) и (26) можно пренебречь. Тогда, учитывая, что при изменении  $\beta$  в реальных пределах  $10^{-3}$ - $2 \cdot 10^{-2}$ , величина  $\aleph_\beta$  изменяется от 3,09 до 2,05, в предположении некоррелированности временных отсчетов сигнала, получим правило обнаружения компонентов по  $i$ -той выборке в следующем простом виде:

$$Y_{oi} \geq (2 \div 3) \sigma_\xi^{-1} \sqrt{\sum_{j=1}^m f_j^2} \quad (28)$$

Практическая реализация алгоритма обнаружения (24) может быть осуществлена как в дискретном, так и в аналоговом виде. Величина порога при этом определяется выражениями (25) и (26).

### Выводы

Таким образом, рассмотрены алгоритмы спектрального представления сигналов ХАК в адаптивных базисах, позволяющие получить некоррелированные и отфильтрованные отсчеты исходного сигнала. Последующая обработка таких отсчетов МНК - процедурами дают возможность вычисления оптимальных оценок искомых параметров. Предложены относительно простые схемы обнаружения полезного сигнала. Результаты оценки параметров выходных сигналов ХАК в спектральной области, надеемся, будут предметом обсуждения дальнейших публикаций.

### ЛИТЕРАТУРА

1. Туленбаев М.С. Синтез адаптивных базисов спектрального представления сигналов химико-аналитических комплексов //Вестник ТарГУ имени М.Х. Дулати «Природопользование и проблемы антропоферы», 2009, №3, с.189-196
2. Пугачев В.С. Теория случайных функций. М.: Физматгиз, 1962. 884с.
3. Ван-Трис Г.А. Теория обнаружения, оценок и модуляции. М.: Сов.радио, т.1, 1972. 744с.
4. Левин Б.Р. Теоретические основы статистической радиотехники. М.: Сов.радио, т.1, 1974. 550с., т.2, 1975, 391с.