

УДК 621.391.14 : 519.2

В. С. Паршин

(Рязань)

ОЦЕНКА ЭФФЕКТИВНОСТИ РАСПОЗНАВАНИЯ  
ПРОСТРАНСТВЕННО-ВРЕМЕННЫХ СИГНАЛОВ  
В СПЕКТРАЛЬНОЙ ОБЛАСТИ\*

Рассмотрены параметрические байесовский и инвариантный к масштабу алгоритмы распознавания пространственно-временных сигналов, использующие в качестве признаков выборочный двумерный спектр мощности. Показано, что распределение полученных решающих правил описывается одной и той же плотностью распределения вероятностей.

Многие практические задачи, связанные с обработкой изображений и случайных полей, сводятся к задаче распознавания сигналов, снимаемых с множества  $K$  параллельно работающих датчиков. В зависимости от состояния контролируемого объекта сигналы, снимаемые с датчиков, имеют различные спектральные характеристики. Полагая, что по пространственной координате  $z$  датчики расположены равномерно, после дискретизации по времени получим дискретный пространственно-временной сигнал  $\xi(z_k, t_n)$ ,  $k = \overline{1, K}$ ,  $n = \overline{1, N}$  (двумерное скалярное поле с числом отсчетов  $K$  по пространственной координате и с  $N$  отсчетами по времени). Работа посвящена анализу эффективности распознавания таких сигналов при использовании в качестве признаков спектральных составляющих выборочного двумерного спектра мощности (периодограммы) [1]:

$$I(\Omega_k, \omega_n) = |S(j\Omega_k, j\omega_n)|^2 / KN,$$

где  $S(j\Omega_k, j\omega_n)$  — двумерный спектр Фурье реализации сигнала  $\xi(z, t)$ . Спектр  $S(j\Omega_k, j\omega_n)$  вычисляется с помощью стандартной процедуры с использованием алгоритма быстрого преобразования Фурье вначале по координате  $z$ , а затем по координате  $t$  на частотах

$$\omega_n = 2\pi n/N, \quad n = 0, 1, \dots, N/2 - 1.$$

$$\Omega_k = 2\pi k/K, \quad k = -K/2, -K/2 + 1, \dots, 0, \dots, K/2 - 1. \quad (1)$$

Шаг дискретизации по координатам  $z$  и  $t$  принимаем равным единице.

Статистические характеристики выборочного спектра  $I(\Omega_k, \omega_n)$  изучены достаточно полно [2, 3]. Для гауссовых однородных полей с нулевым математическим ожиданием среднее значение и дисперсия спектра  $I(\Omega_k, \omega_n)$  при  $K, N \rightarrow \infty$  соответственно равны:

$$\langle I(\Omega_k, \omega_n) \rangle = G(\Omega_k, \omega_n),$$

$$DI(\Omega_k, \omega_n) = G^2(\Omega_k, \omega_n),$$

\* Работа выполнена при содействии ГК РФ ВО (№ 80-96).

где  $G(\Omega, \omega)$  — двумерный спектр мощности сигнала  $\xi(t, z)$ .

Распределение спектральных составляющих выборочного двумерного спектра аппроксимируется экспоненциальным распределением

$$W\{I(\Omega_k, \omega_n)\} = \frac{\exp[-I(\Omega_k, \omega_n)/G(\Omega_k, \omega_n)]}{G(\Omega_k, \omega_n)}.$$

Распределение составляющих спектра на нулевой частоте  $I(0, 0)$  будет равно распределению квадрата нормальной случайной величины и не используется для принятия решения при распознавании.

Некоррелированность спектральных составляющих, вычисленных на частотах (1), позволяет представить многомерное распределение спектра  $I(\Omega_k, \omega_n)$  как произведение их одномерных плотностей.

Байесовское решающее правило распознавания пространственно-временных сигналов, когда проверяемые гипотезы формулируются в виде

$$H: I(\Omega, \omega) = G_1(\Omega, \omega), \quad L: I(\Omega, \omega) = G_2(\Omega, \omega),$$

исходя из статистических характеристик выборочного двумерного спектра, представимо следующим образом:

$$\varphi_1\{I(\Omega, \omega)\} = \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \sum_{n=1}^{N/2} I(\Omega_k, \omega_n) d_{kn} \geq \ln c - \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \sum_{n=1}^{N/2} \ln \frac{G_2(\Omega_k, \omega_n)}{G_1(\Omega_k, \omega_n)}, \quad (2)$$

где  $c$  — константа, определяемая уровнем значимости;

$$d_{kn} = \frac{[G_1(\Omega_k, \omega_n) - G_2(\Omega_k, \omega_n)]}{G_1(\Omega_k, \omega_n)G_2(\Omega_k, \omega_n)}.$$

Для принятия решения о классе сигнала необходимо произвести взвешенное суммирование спектральных составляющих и полученную сумму сравнить с порогом.

В практических задачах интенсивность сигнала  $q$  (параметр масштаба) часто не несет информации о распознаваемых сигналах и одинакова для всех компонент сигнала  $\xi(z, t)$ . Проверяемые гипотезы в этом случае формулируются следующим образом:

$$H: qI(\Omega, \omega) = G_1(\Omega, \omega), \quad L: qI(\Omega, \omega) = G_2(\Omega, \omega).$$

Наиболее простое решающее правило для данного случая получается при использовании наиболее мощного инвариантного критерия проверки статистических гипотез [4]

$$\int_0^{\infty} W_H(qx_1, \dots, qx_n) q^{n-1} dq \geq c \int_0^{\infty} W_L(qx_1, \dots, qx_n) q^{n-1} dq, \quad (3)$$

где  $q$  — неизвестный параметр масштаба;  $W_H(z)$ ,  $W_L(z)$  — распределения выборочного двумерного спектра мощности при гипотезах  $H$  и  $L$ .

Подставляя в (3) соответствующие распределения и производя интегрирование, после преобразований наиболее мощное инвариантное решающее правило можно представить следующим образом:

$$\varphi_2\{I(\Omega, \omega)\} = \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \sum_{n=1}^{N/2} I(\Omega_k, \omega_n) g_{kn} \geq 0, \quad (4)$$

где

$$g_{kn} = 1/G_1(\Omega_k, \omega_n) - c_1/G_2(\Omega_k, \omega_n);$$

$$c_1 = \left[ c \prod_{k=-K/2}^{K/2-1} \prod_{n=1}^{N/2} \frac{G_1(\Omega_k, \omega_n)}{G_2(\Omega_k, \omega_n)} \right]^{\frac{1}{(K-1)(N/2-1)+1}}$$

Полученный алгоритм по структуре совпадает с решающим правилом (2). Отличие состоит в величинах весовых коэффициентов и значении порога.

Когда спектральные плотности распознаваемых сигналов  $G_1(\Omega, \omega)$  и  $G_2(\Omega, \omega)$  известны точно (случай заданного классификатора), можно найти точное распределение решающих правил (2) и (4).

Так как распределение  $\varphi_2\{I(\Omega, \omega)\}$  определяется взвешенной суммой экспоненциально распределенных величин, то его характеристическую функцию при гипотезах  $H$  и  $L$  можно представить как

$$\Theta(j\nu/H, L) = \prod_{k=-K/2}^{K/2-1} \prod_{n=1}^{N/2} 1/(1 - j\nu\Lambda_{kn}/H, L), \quad (5)$$

где

$$\Lambda_{kn}/H, L = g_{kn}G(\Omega_k, \omega_n)/H, L.$$

Распределение, соответствующее характеристической функции (5), можно представить в виде [5], обозначая  $\varphi_2\{I(\Omega, \omega)\} = z$ :

$$W(z) = \begin{cases} \sum_{k=-K/2}^{n_{1-}} \sum_{\substack{n=1 \\ kn \neq im}}^{n_{2-}} \frac{\Lambda_{kn}^{(K-1)(N/2-1)-2} \exp(-z/\Lambda_{kn})}{\prod_{i=-K/2}^{K/2-1} \prod_{m=1}^{N/2} (\Lambda_{kn} - \Lambda_{im})}, & z \geq 0, \\ \sum_{k=-K/2}^{n_{1+}} \sum_{\substack{n=1 \\ kn \neq im}}^{n_{2+}} \frac{\Lambda_{kn}^{(K-1)(N/2-1)-2} \exp(-z/\Lambda_{kn})}{\prod_{i=-K/2}^{K/2-1} \prod_{m=1}^{N/2} (\Lambda_{kn} - \Lambda_{im})}, & z \leq 0, \end{cases} \quad (6)$$

где  $n_{1-}$ ,  $n_{2-}$ ,  $n_{1+}$ ,  $n_{2+}$  — соответственно число положительных и отрицательных корней уравнения

$$\Theta(j\nu) = 0$$

при различных индексах  $k, n$ . Для нахождения условных распределений  $W(z/H)$  и  $W(z/L)$  в (6) подставляются величины  $\Lambda_{kn}$ , соответствующие гипотезе  $H$  или  $L$ .

Вероятности ошибочного решения находятся интегрированием распределения (6):

$$P_1 = \int_0^{\infty} W(z/H) dz, \quad P_2 = \int_{-\infty}^0 W(z/L) dz,$$

которое не вызывает затруднений.

Для алгоритма (2) вероятности  $P_1, P_2$  находятся также интегрированием распределения (6), только вместо нулевого порога подставляется значение, определяемое правой частью неравенства (2), а для определения  $\Lambda_{kn}$  вместо коэффициентов  $g_{kn}$  необходимо использовать коэффициенты  $d_{kn}$ .

В том случае, когда число отсчетов по пространственной или временной координате велико или когда уравнение

$$\Theta(j\nu/H, L) = 0$$

имеет корни различной кратности, использование распределения (5) затруднено. В этом случае целесообразно аппроксимировать распределение решаю-

щего правила  $\varphi_2\{I(\Omega, \omega)\}$  нормальным. Тогда вероятности ошибок можно представить в следующем виде:

$$P_1 = 1 - F \left\{ \frac{\sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \sum_{n=1}^{N/2} G_2(\Omega_k, \omega_n) g_{kn}}{\left[ \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \sum_{n=1}^{N/2} G_2^2(\Omega_k, \omega_n) g_{kn}^2 \right]^{1/2}} \right\},$$

$$P_2 = F \left\{ \frac{\sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \sum_{n=1}^{N/2} G_1(\Omega_k, \omega_n) g_{kn}}{\left[ \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \sum_{n=1}^{N/2} G_1^2(\Omega_k, \omega_n) g_{kn}^2 \right]^{1/2}} \right\},$$

где  $F(z)$  — интеграл Лапласа.

Эти формулы можно использовать и для определения вероятностей ошибок решающего правила (4). Для этого необходимо заменить коэффициенты  $g_{kn}$  на  $d_{kn}$  и учитывать, что порог сличения не равен нулю. Проведенные расчеты показывают, что при  $K, N > 35-40$  разница в определении вероятностей ошибок по точной и приближенной формулам незначительна и становится заметной при вероятностях ошибок меньших, чем 0,01—0,02, что редко встречается при распознавании шумовых сигналов.

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Марпл-мл. С. Л. Цифровой спектральный анализ и его приложения. М.: Мир, 1990.
2. Алексеев В. Г. Об оценках спектральных плотностей гауссовых однородных случайных полей // Автометрия. 1989. № 1. С. 50.
3. Рытов С. М., Кравцов Ю. А., Татарский В. И. Введение в статистическую радиофизику. Ч. 2. Случайные поля. М.: Наука, 1978.
4. Леман Э. Проверка статистических гипотез. М.: Наука, 1979.
5. Фельдман Ю. И. Плотность вероятности случайного процесса при весовом квадратичном суммировании // Радиотехника. 1979. № 4.

Поступила в редакцию 4 ноября 1996 г.