

66 (181)

РОССИЙСКАЯ АКАДЕМИЯ НАУК

# АВТОМАТИКА И ТЕЛЕМЕХАНИКА

(ОТДЕЛЬНЫЙ ОТТИСК)

1999, №1

МОСКВА

## СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Горцев А. М., Нежельская Л. А., Шевченко Т. И. Оценивание состояний МС-потока событий при наличии ошибок измерений // Изв. вузов. Физика. 1993. № 12. С. 67–85.
2. Хазен Э. М. Методы оптимальных статистических решений и задачи оптимального управления. М.: Сов. радио, 1968.
3. Горцев А. М., Нежельская Л. А. Оптимальная нелинейная фильтрация марковского потока событий с переключениями // Техника средств связи. Серия: Системы связи. 1989. Вып. 7. С. 46–54.
4. Хинчин А. Я. Работы по математической теории массового обслуживания. М.: Физматгиз, 1963.
5. Боровков А. А. Теория вероятностей. М.: Наука, 1986.

Поступила в редакцию 03.06.97

УДК 519.262.4

© 1999 г. Т. М. ОВЧИННИКОВА, канд. физ.-мат. наук,  
А. П. ТРИФОНОВ, д-р техн. наук  
(Воронежский государственный университет)

## ОБНАРУЖЕНИЕ И ОЦЕНКА МОМЕНТА ИЗМЕНЕНИЯ НЕИЗВЕСТНОЙ ИНТЕНСИВНОСТИ ПУАССОНОВСКОГО ПОТОКА. I<sup>1</sup>

Рассмотрены максимально правдоподобные алгоритмы обнаружения изменения неизвестной интенсивности пуассоновского потока и оценивания интенсивности потока до и после момента ее изменения, а также самого момента изменения. На основе метода локально-марковской аппроксимации логарифма функционала отношения правдоподобия получены асимптотические выражения для характеристик алгоритмов обработки. Работоспособность синтезированных алгоритмов и границы применимости найденных формул установлены посредством статистического моделирования алгоритмов на ЭВМ.

### 1. Введение

Во многих практических задачах, связанных с контролем и управлением стохастическими системами, необходимо анализировать случайные потоки событий, воздействующие на систему или являющиеся результатом ее работы. Эти потоки возникают при исследовании свойств материалов, присутствуют в информационно-вычислительных сетях, в радиотехнических системах и системах связи. Такие задачи, как правило, требуют контроля за изменением свойств наблюдаемого потока [1, 2]. Причем, при изучении подобных объектов естественные предположения об ординарности и отсутствии последействия во многих случаях приводят к наиболее распространенной модели потока – нестационарному пуассоновскому точечному потоку [3]. В простейшем случае возможно скачкообразное изменение известной интенсивности в некоторый, вообще говоря, неизвестный момент времени наблюдения

<sup>1</sup> Приведенные результаты получены при поддержке Российского фонда фундаментальных исследований, грант № 98-01-00090.

(контроля). Задача обнаружения такого изменения интенсивности (разладки потока) и оценки самого момента изменения рассматривалась в [4]. В [5] полагалось, что неизвестна также величина скачка интенсивности. Однако для осуществления полного оперативного контроля изменения свойств потока необходимо в общем случае обнаружить разладку, оценить интенсивность потока до и после изменения, а также сам момент разладки. Использование при этом апостериорных методов, в том числе метода максимального правдоподобия, оправданно как с точки зрения постановки целого ряда задач, так и в силу большей статистической эффективности апостериорных методов обнаружения и оценки момента разладки [1, 2, 4–9] и др.

Итак, пусть на интервале времени  $[0; T]$  наблюдается реализация  $\Xi(t)$  пуассоновского случайного потока. При этом согласно гипотезе  $H_0$  его неизвестная интенсивность постоянна:  $\lambda_0 = a_0$ ,  $a_0 > 0$ . С другой стороны, при гипотезе  $H_1$  интенсивность потока имеет вид

$$(1) \quad \lambda_1(t, \theta_0) = b_0 s(t, \theta_0) + a_0, \quad s(t, \theta_0) = \begin{cases} 1, & 0 \leq t \leq \theta_0, \\ 0, & t < 0, \quad t > \theta_0, \end{cases}$$

т.е. интенсивность  $\lambda_1(t, \theta_0)$  скачком изменяется в момент  $t = \theta_0$ , причем  $a_0, b_0, \theta_0$  неизвестны и  $\theta_0$  может принимать значения из интервала  $[T_1; T_2]$ ,  $0 < T_1 < T_2 < T$ . По наблюдаемой реализации  $\Xi(t)$  необходимо сделать выбор из двух сложных гипотез  $H_0$  и  $H_1$ . Если справедлива гипотеза  $H_0$ , то следует оценить неизвестную интенсивность  $a_0$ , в противном случае необходимо оценить неизвестные параметры  $a_0, b_0, \theta_0$ .

В первой части работы рассмотрены алгоритмы максимального правдоподобия обработки такого потока. В результате исследования асимптотических свойств решающей статистики найдены функции распределения ее абсолютных максимумов при обеих гипотезах.

Во второй части работы на основе этих функций распределения получены асимптотические выражения для характеристик обнаружения и оценки неизвестных параметров. Здесь же приведены результаты численных расчетов и статистического моделирования для конкретных значений параметров. Результаты моделирования на ЭВМ подтверждают работоспособность синтезированных алгоритмов и позволяют установить границы применимости найденных асимптотических формул для расчета характеристик обработки.

## 2. Алгоритмы обнаружения и оценки момента разладки

В большинстве практических задач априорные распределения величин  $a, b$  и момента их изменения  $\theta$ , а также априорные вероятности гипотез  $H_0$  и  $H_1$  неизвестны. Это не позволяет применить байесовские алгоритмы обнаружения и оценки. В то же время использование метода максимального правдоподобия [4–9] дает возможность преодолеть трудности, связанные с априорной неопределенностью. Для реализации метода максимального правдоподобия необходимо формировать функционал отношения правдоподобия [7]

$$(2) \quad \ell(a, b, \theta) = F[\Xi(t) | H_1, a, b, \theta] / F[\Xi(t) | H_0, a],$$

где  $F[\Xi(t) | H_i]$  – функционал плотности вероятности потока, когда верна гипотеза  $H_i$ ,  $i = 0, 1$ . Явные выражения для функционалов плотности вероятности приведены, например, в [8, 9]. Метод максимального правдоподобия предполагает последующую максимизацию функционала (2) по неизвестным параметрам наблюдаемого потока [4, 5, 8].

Для проверки сложной гипотезы  $H_1$  против сложной альтернативы  $H_0$  воспользуемся в качестве решающей процедуры критерием Неймана–Пирсона [6, 10], определяемым критической областью

$$(3) \quad L > h_\alpha$$

и отвечающим уровню значимости  $\alpha$ . При этом порог  $h_\alpha$  определяется соотношением  $P_{10}(h_\alpha) = \alpha$ , где  $P_{10}(h) = P(H_1 | H_0)$  – вероятность ошибки первого рода (ложной тревоги). В (3) обозначено

$$(4) \quad \begin{aligned} L &= \ln \left\{ \sup_{a,b,\theta} F[\Xi(t) | H_1, a, b, \theta] / \sup_u F[\Xi(t) | H_0, a] \right\} = \\ &= \ln \{ F[\Xi(t) | H_1, a_m, b_m, \theta_m] / F[\Xi(t) | H_0, a_{0m}] \} = \\ &= \sup L(\theta) = L(\theta_m), \end{aligned}$$

$$(5) \quad L(\theta) = \Xi_\theta \ln \frac{\Xi_\theta T}{\theta \Xi_T} + (\Xi_T - \Xi_\theta) \ln \frac{(\Xi_T - \Xi_\theta)T}{(T - \theta) \Xi_T},$$

$$(6) \quad \theta_m = \arg \sup L(\theta), \quad \theta \in [T_1; T_2],$$

$$(7) \quad b_m = \frac{\Xi_{\theta_m}}{\theta_m} - \frac{(\Xi_T - \Xi_{\theta_m})}{T - \theta_m}, \quad a_m = \frac{\Xi_T - \Xi_{\theta_m}}{T - \theta_m},$$

$$(8) \quad a_{0m} = \frac{\Xi_T}{T}, \quad \Xi_\theta = \int_0^\theta d\Xi(t), \quad \Xi_T = \int_0^T d\Xi(t).$$

Если справедлива гипотеза  $H_0$ , то оценка максимального правдоподобия неизвестной интенсивности наблюдаемого потока имеет вид (8) [8, 9]. При гипотезе  $H_1$  совместные оценки максимального правдоподобия момента изменения (разладки) неизвестной интенсивности потока, а также интенсивностей потока до и после момента изменения определяются из (6), (7). Отметим, что формулы, аналогичные (5)–(7), найдены также в [8].

Согласно (5)–(8) реализация алгоритмов максимального правдоподобия обнаружения и совместной оценки момента разладки и величины неизвестной интенсивности пуассоновского потока существенно проще, чем, например, реализация байесовского алгоритма [11]. Кроме того, в отличие от байесовских алгоритмов при анализе качества функционирования синтезированных алгоритмов максимального правдоподобия можно найти асимптотически точные аналитические выражения для их характеристик. С этой целью, аналогично [5, 12] введем вспомогательную двумерную функцию распределения абсолютных максимумов выходной статистики (5)

$$(9) \quad F(u, v, s) = P \left[ \begin{array}{c} L(\theta) < u; L(\theta) < v \\ T_1 \leq \theta < s \quad s \leq \theta \leq T_2 \end{array} \right].$$

Через эту функцию относительно просто выражаются вероятности ошибок первого и второго рода при обнаружении, а также распределение оценки максимального правдоподобия момента разладки [5, 12].

### 3. Некоторые свойства логарифма функционала отношения правдоподобия при отсутствии разладки

Введем в рассмотрение безразмерный параметр  $\nu = \theta/T_2$ ,  $\nu \in [\nu^*; 1]$ ,  $\nu^* = T_1/T_2$  и определим центрированные и нормированные случайные потоки

$$(10) \quad y(\nu) = (\Xi_\nu - \langle \Xi_\nu \rangle) / \sqrt{\langle \Xi_\nu^2 \rangle - \langle \Xi_\nu \rangle^2}$$

и величину

$$(11) \quad x = (\Xi_{\nu^{**}} - \langle \Xi_{\nu^{**}} \rangle) / \sqrt{\langle \Xi_{\nu^{**}}^2 \rangle - \langle \Xi_{\nu^{**}} \rangle^2},$$

где  $\Xi_\nu = \int_0^{\nu T_2} d\Xi(t)$ ,  $\Xi_{\nu^{**}} = \int_0^{\nu^{**} T_2} d\Xi(t)$  и  $\nu^{**} = T/T_2$ . Здесь и далее угловые скобки означают усреднение по ансамблю реализаций потока  $\Xi(t)$ . Будем считать, что среднее число точек наблюдаемого потока на интервале анализа достаточно велико при обеих гипотезах, так что, в частности,

$$(12) \quad \mu = a_0 T_2 \gg 1,$$

и величина  $\epsilon = 1/\sqrt{\mu}$  является малым параметром. Положим далее, что верна гипотеза  $H_0$  (разладка потока не происходит) и обозначим

$$L(\theta | H_0) = L_0(\theta) = L_0(\nu T_2) = \tilde{L}_0(\nu).$$

*Утверждение 1.* Когда верна гипотеза  $H_0$ , и выполняется (12), для выходной статистики (5) справедливо приближенное выражение

$$(13) \quad \tilde{L}_0(\nu) \approx [y(\nu)\sqrt{\nu^{**}} - x\sqrt{\nu}]^2 / 2(\nu^{**} - \nu),$$

точность которого возрастает с увеличением  $\mu$  (12).

Учитывая, что при выполнении (12) процесс (10) и величина (11) являются асимптотически гауссовскими [13], для первых двух моментов (13) имеем

$$(14) \quad \langle \tilde{L}_0(\nu) \rangle = 1/2,$$

$$\begin{aligned} K_0(\nu_1, \nu_2) &= \left\langle [\tilde{L}_0(\nu_1) - \langle \tilde{L}_0(\nu_1) \rangle] [\tilde{L}_0(\nu_2) - \langle \tilde{L}_0(\nu_2) \rangle] \right\rangle \approx \\ &\approx [\nu^{**} \min(\nu_1, \nu_2) - \nu_1 \nu_2]^2 / 2\nu_1 \nu_2 (\nu^{**} - \nu_1)(\nu^{**} - \nu_2). \end{aligned}$$

Далее, воспользовавшись преобразованием гауссовой плотности вероятности, получим выражение для плотности вероятности логарифма функционала отношения правдоподобия (13) в виде

$$(15) \quad W_0(\tilde{L}_0) = \exp(-\tilde{L}_0) / \sqrt{\pi \tilde{L}_0}, \quad \tilde{L}_0 \geq 0.$$

При гипотезе  $H_0$  с учетом введенных обозначений (9) перепишется как

$$(16) \quad F(u, v, s) = F(u, v, s | H_0) = F_0(u, v, s) = P \left[ \begin{array}{c} \tilde{L}_0(\nu) < u; \tilde{L}_0(\nu) < v \\ \nu^* \leq \nu < \tilde{s} \\ \tilde{s} \leq \nu \leq 1 \end{array} \right],$$

где  $\tilde{s} = s/T_2$ , а  $\tilde{L}_0(\nu)$  определяется из (13).

*Утверждение 2.* Когда верна гипотеза  $H_0$ , и выполняется (12), при достаточно больших значениях порогов  $u$  и  $v$  приближенное выражение для двумерной функции распределения абсолютных максимумов выходной статистики (16) имеет вид

$$\begin{aligned} (17) \quad F(u, v, \tilde{s}) &\approx \\ &\approx \exp \left[ -\ln \frac{\tilde{s}}{(\nu^{**} - \tilde{s})} \sqrt{\frac{u}{\pi}} \exp(-u) - \ln \frac{(\nu^{**} - \nu^*)(\nu^{**} - \tilde{s})}{\nu^* \tilde{s} (\nu^{**} - 1)} \sqrt{\frac{v}{\pi}} \exp(-v) \right], \\ &u, v > 1/2. \end{aligned}$$

Точность этой аппроксимации возрастает с увеличением  $u$ ,  $v$ ,  $\mu$ , а также по мере увеличения априорного интервала  $[T_1; T_2]$  возможных значений момента разладки.

#### 4. Некоторые свойства логарифма функционала отношения правдоподобия при наличии разладки потока

Пусть теперь справедлива гипотеза  $H_1$ . Тогда, в соответствии с определением и свойствами пуссоновского потока [9], находим  $\langle \Xi_{\nu^{**}} \rangle = \mu(\nu^{**} + \nu_0 q)$ ,  $\langle \Xi_\nu \rangle = \mu\psi(\nu, \nu_0)$ , где  $\psi(\nu, \nu_0) \equiv \psi \equiv \nu + q \min(\nu, \nu_0)$ ,  $q = b_0/a_0$ ,  $\nu_0 = \theta_0/T_2$ . Обозначим  $\varphi = \langle \Xi_\nu \rangle \langle \Xi_{\nu^{**}} \rangle^{-1} = \psi / (\nu^{**} + \nu_0 q)$ ,  $L(\theta | H_1) = L_1(\theta) = L_1(\nu T_2) = \tilde{L}_1(\nu)$ . Используя также (10), (11), перепишем (5) в виде

$$(18) \quad \tilde{L}_1(\nu) = \tilde{L}_1(\nu, \varepsilon) = \mu(\nu^{**} + \nu_0 q) \left\{ \varphi \left( \frac{\varepsilon y(\nu)}{\sqrt{\psi}} + 1 \right) \ln \frac{\nu^{**}(\varepsilon y(\nu) + \sqrt{\psi})\sqrt{\varphi}}{\nu(\varepsilon x + \sqrt{\nu^{**} + \nu_0 q})} + \right. \\ \left. + \left[ \frac{\varepsilon x}{\sqrt{\nu^{**} + \nu_0 q}} + 1 - \varphi \left( \frac{\varepsilon y(\nu)}{\sqrt{\psi}} + 1 \right) \times \right. \right. \\ \left. \times \ln \frac{\nu^{**} [\varepsilon x + \sqrt{\nu^{**} + \nu_0 q} - \sqrt{\varphi} (\varepsilon y(\nu) + \sqrt{\psi})]}{(\nu^{**} - \nu)(\varepsilon x + \sqrt{\nu^{**} + \nu_0 q})} \right] \right\}.$$

Разложим (18) в ряд по степеням  $\varepsilon$ . Удерживая лишь первый ненулевой член разложения, зависящий от реализации наблюдаемых данных, получим приближенное выражение для логарифма функционала отношения правдоподобия (18)

$$(19) \quad \tilde{L}_1(\nu) = \left[ \tilde{L}_1(\nu, \varepsilon) \right]_{\varepsilon=0} + \left[ \frac{\partial \tilde{L}_1(\nu, \varepsilon)}{\partial \varepsilon} \right]_{\varepsilon=0} \varepsilon + o(\varepsilon) \approx \\ \approx \mu(\nu^{**} + \nu_0 q) \left\{ \varphi \ln \frac{\varphi(\nu^{**} - \nu)}{\nu(1 - \varphi)} + \ln \frac{\nu^{**}(1 - \varphi)}{\nu^{**} - \nu} + \right. \\ \left. + \left[ \frac{\varphi y(\nu)}{\sqrt{\psi}} \ln \frac{\varphi(\nu^{**} - \nu)}{\nu(1 - \varphi)} + \frac{x}{\sqrt{\nu^{**} + \nu_0 q}} \ln \frac{\nu^{**}(1 - \varphi)}{\nu^{**} - \nu} \right] \varepsilon \right\}.$$

Представим (19) в виде суммы регулярной (сигнальной) и помеховой составляющих  $\tilde{L}_1(\nu) = S(\nu) + N(\nu)$ , где  $S(\nu) = \langle \tilde{L}_1(\nu) \rangle$ ,  $N(\nu) = \tilde{L}_1(\nu) - \langle \tilde{L}_1(\nu) \rangle$ . Учитывая, что при выполнении (12) процесс (10), случайная величина (11) и помеховая функция  $N(\nu)$  являются асимптотически гауссовскими [13], для первых двух моментов (19) получим

$$(20) \quad S(\nu) = \mu(\nu^{**} + \nu_0 q) \left[ \varphi \ln \frac{\varphi(\nu^{**} - \nu)}{\nu(1 - \varphi)} + \ln \frac{\nu^{**}(1 - \varphi)}{\nu^{**} - \nu} \right], \\ K_1(\nu_1, \nu_2) = \langle N(\nu_1)N(\nu_2) \rangle = \\ = \mu \left\{ \min(\psi_1, \psi_2) \ln \frac{\varphi_1(\nu^{**} - \nu_1)}{\nu_1(1 - \varphi_1)} \ln \frac{\varphi_2(\nu^{**} - \nu_2)}{\nu_2(1 - \varphi_2)} + \right. \\ + \psi_1 \ln \frac{\varphi_1(\nu^{**} - \nu_1)}{\nu_1(1 - \varphi_1)} \ln \frac{\nu^{**}(1 - \varphi_2)}{\nu^{**} - \nu_2} + \psi_2 \ln \frac{\varphi_2(\nu^{**} - \nu_2)}{\nu_2(1 - \varphi_2)} \ln \frac{\nu^{**}(1 - \varphi_1)}{\nu^{**} - \nu_1} + \\ \left. + (\nu^{**} + \nu_0 q) \ln \frac{\nu^{**}(1 - \varphi_1)}{\nu^{**} - \nu_1} \ln \frac{\nu^{**}(1 - \varphi_2)}{\nu^{**} - \nu_2} \right\}.$$

Здесь использованы обозначения  $\psi_i \equiv \psi(\nu_i, \nu_0)$ ,  $\varphi_i \equiv \varphi(\nu_i)$ ,  $i = 1, 2$ .

На основании (20) можно записать дисперсию выходной статистики (19) при  $\nu < \nu_0$

$$(21a) \quad \sigma^2(\nu) = \mu \left\{ \nu(1 + q) \ln^2 \frac{(\nu^{**} - \nu)(1 + q)}{\nu^{**} + \nu_0 q - \nu(1 + q)} + \right.$$

$$+2\nu(1+q)\ln\frac{(\nu^{**}-\nu)(1+q)}{\nu^{**}+\nu_0q-\nu(1+q)}\ln\frac{[\nu^{**}+\nu_0q-\nu(1+q)]\nu^{**}}{(\nu^{**}-\nu)(\nu^{**}+\nu_0q)}+$$

$$+(\nu^{**}+\nu_0q)\ln^2\frac{[\nu^{**}+\nu_0q-\nu(1+q)]\nu^{**}}{(\nu^{**}-\nu)(\nu^{**}+\nu_0q)}\}$$

и при  $\nu \geq \nu_0$

$$(216) \quad \sigma^2(\nu) = \mu \left\{ (\nu + \nu_0q) \ln^2 \frac{\nu + \nu_0q}{\nu} - 2(\nu + \nu_0q) \ln \frac{\nu + \nu_0q}{\nu} \times \right.$$

$$\left. \times \ln \frac{\nu^{**} + \nu_0q}{\nu^{**}} + (\nu^{**} + \nu_0q) \ln^2 \frac{\nu^{**} + \nu_0q}{\nu^{**}} \right\}.$$

Введем в рассмотрение отношение сигнал-шум на выходе устройства обработки [7]

$$(22) \quad z^2 = S^2(\nu_0)/(N^2(\nu_0)) = \mu \{ \nu_0(1+q) \ln(1+q) - (\nu^{**} + \nu_0q) \times$$

$$\times \ln[(\nu^{**} + \nu_0q)/\nu^{**}] \}^2 \{ \nu_0(1+q) \ln^2(1+q) - 2\nu_0(1+q) \times$$

$$\times \ln(1+q) \ln[(\nu^{**} + \nu_0q)/\nu^{**}] + (\nu^{**} + \nu_0q) \ln^2[(\nu^{**} + \nu_0q)/\nu^{**}] \}^{-1},$$

которое далее предполагается достаточно большим, чтобы обеспечить высокую апостериорную точность оценок.

*Утверждение 3.* При  $\mu \rightarrow \infty$  и  $z \rightarrow \infty$  логарифм функционала отношения правдоподобия (18) в малой окрестности точки  $\nu_0$  можно аппроксимировать гауссовским марковским диффузионным процессом. Для коэффициентов сноса  $k_1$  и диффузии  $k_2$  процесса  $\tilde{L}_1(\nu)$  при  $|\nu - \nu_0| = \Delta \rightarrow 0$  и  $z \rightarrow \infty$  справедливы асимптотические выражения

$$(23) \quad k_1 = k_{01} + o(\Delta), \quad k_2 = k_{02} + o(\Delta);$$

$$(24) \quad k_{01} = \begin{cases} c_1, & \nu^* \leq \nu < \nu_0, \\ -c_2, & \nu_0 \leq \nu \leq 1, \end{cases} \quad k_{02} = \begin{cases} c_3, & \nu^* \leq \nu < \nu_0, \\ c_4, & \nu_0 \leq \nu \leq 1; \end{cases}$$

$$(25) \quad c_1 = \mu[(1+q) \ln(1+q) - q], \quad c_2 = \mu[q - \ln(1+q)],$$

$$c_3 = \mu(1+q) \ln^2(1+q), \quad c_4 = \mu \ln^2(1+q).$$

В условиях высокой апостериорной точности оценки максимального правдоподобия  $\nu_m$  для расчета характеристик алгоритма максимального правдоподобия необходимо обеспечить высокую точность аппроксимации характеристик логарифма функционала отношения правдоподобия в малой окрестности истинного значения параметра  $\nu_0$ . При этом точность аппроксимации характеристик выходной статистики за пределами этой окрестности не играет существенной роли [14]. В дальнейшем будем аппроксимировать коэффициенты сноса  $k_1$  и диффузии  $k_2$  (23) главными членами асимптотических разложений (24) на всем интервале возможных значений неизвестного момента разладки, положив  $k_1 \equiv k_{01}$  и  $k_2 \equiv k_{02}$ .

Когда справедлива гипотеза  $H_1$  (1), двумерная функция распределения  $F(u, v, s)$  (9) запишется как

$$(26) \quad F(u, v, s) = F(u, v, s | H_1) = F_1(u, v, s) = P \left[ \begin{array}{l} \tilde{L}_1(\nu) < u; \tilde{L}_1(\nu) < v \\ \nu^* \leq \nu < s \quad s \leq \nu \leq 1 \end{array} \right].$$

Это распределение можно выразить через вспомогательную функцию вида

$$(27) \quad \tilde{F}_1(u, v, s; \nu_1, \nu_2) = P \left[ \begin{array}{l} \tilde{L}_1(\nu) < u; \tilde{L}_1(\nu) < v \\ \nu_1 \leq \nu < s \quad s \leq \nu \leq \nu_2 \end{array} \right],$$

где  $\nu^* \leq \nu_1 < \nu_0 < \nu_2 \leq 1$ . Действительно, сопоставляя (26) и (27), имеем

$$(28) \quad F_1(u, v, s) = \tilde{F}_1(u, v, s; \nu^*, 1).$$

Вспомогательную функцию (28) можно переписать как  $\tilde{F}_1(u, v, s; \nu_1, \nu_2) = \int_{-\infty}^v W(x, \nu_2) dx$ , где  $W(x, \nu_2) = W(x, \nu = \nu_2)$ , а  $W(x, \nu)$  – решение уравнения Фоккера–Планка–Колмогорова [13] с коэффициентами (24). Задавая нулевые граничные условия:  $W(x = u, \nu) = 0$  при  $\nu \in [\nu_1; s]$ ;  $W(x = v, \nu) = 0$  при  $\nu \in [s; \nu_2]$ ;  $W(x = -\infty, \nu) = 0$  при  $\nu \in [\nu_1; \nu_2]$ , решая уравнение Фоккера–Планка–Колмогорова методом отражения с переменой знака [13], получим при  $s < \nu_0$

$$(29a) \quad \begin{aligned} \tilde{F}_1(u, v, s; \nu_1, \nu_2) &= \\ &= \int_0^\infty \int_0^\infty \int_0^\infty \frac{W_1(u - \xi) \chi(\xi_2)}{2\pi c_3 \sqrt{(\nu_0 - s)(s - \nu_1)}} \left[ 1 - \exp \left( -\frac{2\xi_1 \xi_2}{c_3(\nu_0 - s)} \right) \right] \times \\ &\times \exp \left[ \frac{c_1(\xi - u + v - \xi_1)}{c_3} - \frac{c_1^2(s - \nu_1)}{2c_3} - \frac{[c_1(\nu_0 - s) - \xi_1 + \xi_2]^2}{2c_3(\nu_0 - s)} \right] \times \\ &\times \left\{ \exp \left[ -\frac{(\xi - u + v - \xi_1)^2}{2c_3(s - \nu_1)} \right] - \exp \left[ -\frac{(\xi + u - v + \xi_1)^2}{2c_3(s - \nu_1)} \right] \right\} d\xi d\xi_1 d\xi_2 \end{aligned}$$

и при  $s \geq \nu_0$

$$(29b) \quad \begin{aligned} \tilde{F}_1(u, v, s; \nu_1, \nu_2) &= \\ &= \int_0^\infty \int_0^\infty \int_0^\infty \frac{W_1(u - \xi) \chi(\xi_2)}{2\pi \sqrt{c_3 c_4 (s - \nu_0)(\nu_0 - \nu_1)}} \exp \left[ \frac{c_1(\xi - \xi_1)}{c_3} - \frac{c_1^2(\nu_0 - \nu_1)}{2c_3} \right] \times \\ &\times \left\{ \exp \left[ -\frac{(\xi - \xi_1)^2}{2c_3(\nu_0 - \nu_1)} \right] - \exp \left[ -\frac{(\xi + \xi_1)^2}{2c_3(\nu_0 - \nu_1)} \right] \right\} \times \\ &\times \left\{ \exp \left[ -\frac{(\xi_2 + u - v - \xi_1)^2}{2c_4(s - \nu_0)} \right] - \exp \left[ -\frac{(\xi_2 + u - v + \xi_1)^2}{2c_4(s - \nu_0)} \right] \right\} \times \\ &\times \exp \left[ \frac{c_2(\xi_2 + u - v - \xi_1)}{c_4} - \frac{c_2^2(s - \nu_0)}{2c_4} \right] d\xi d\xi_1 d\xi_2. \end{aligned}$$

Здесь обозначено

$$\chi(\xi) = \Phi \left[ \frac{c_2(\nu_2 - g) + \xi}{\sqrt{c_4(\nu_2 - g)}} \right] - \exp \left( -\frac{2c_2 \xi}{c_4} \right) \Phi \left[ \frac{c_2(\nu_2 - g) - \xi}{\sqrt{c_4(\nu_2 - g)}} \right],$$

где  $g = \max(\nu_0, s)$ ,

$$(30) \quad \Phi(x) = \int_{-\infty}^x \exp(-t^2/2) dt / \sqrt{2\pi}$$

– интеграл вероятности [13],  $W_1(x)$  – начальная плотность вероятности, т.е. плотность вероятности случайной величины  $\tilde{L}_1(\nu_1)$  (19).

## ПРИЛОЖЕНИЕ

**Обоснование утверждения 1.** Положим, что верна гипотеза  $H_0$ . Тогда в соответствии с определением и свойствами пуассоновского потока, например [9], находим

$$(II.1) \quad \langle \Xi_\nu \rangle = \langle \Xi_\nu^2 \rangle - \langle \Xi_\nu \rangle^2 = \mu\nu, \quad \langle \Xi_{\nu ..} \rangle = \langle \Xi_{\nu ..}^2 \rangle - \langle \Xi_{\nu ..} \rangle^2 = \mu\nu^{**}.$$

Подставляя (II.1) в (10), (11), представим случайный поток  $\Xi_\theta$  и случайную величину  $\Xi_T$  (8) в виде

$$(II.2) \quad \Xi_\theta = \mu[\varepsilon y(\nu)\sqrt{\nu} + \nu], \quad \Xi_T = \mu[\varepsilon x\sqrt{\nu^{**}} + \nu^{**}].$$

Подставляя далее (II.2) в (5), перейдем к безразмерному параметру  $\nu$ . С учетом введенных обозначений преобразуем выходную статистику (5) к виду

$$(II.3) \quad \tilde{L}_0(\nu) = \tilde{L}_0(\nu, \varepsilon) = \mu \left\{ (\varepsilon y(\nu)\sqrt{\nu} + \nu) \ln \frac{(\varepsilon y(\nu) + \sqrt{\nu})\sqrt{\nu^{**}}}{(\varepsilon x + \sqrt{\nu^{**}})\sqrt{\nu}} + \right. \\ \left. + [\varepsilon(x\sqrt{\nu^{**}} - y(\nu)\sqrt{\nu}) + \nu^{**} - \nu] \ln \frac{[\varepsilon(x\sqrt{\nu^{**}} - y(\nu)\sqrt{\nu}) + \nu^{**} - \nu]\sqrt{\nu^{**}}}{(\nu^{**} - \nu)(\varepsilon x + \sqrt{\nu^{**}})} \right\}.$$

Разложим (II.3) в ряд по степеням  $\varepsilon$  с удержанием первого ненулевого члена разложения, зависящего от реализации наблюдаемых данных

$$\tilde{L}_0(\nu) = \frac{\varepsilon^2}{2} \left[ \frac{\partial^2 \tilde{L}_0(\nu, \varepsilon)}{\partial \varepsilon^2} \right]_{\varepsilon=0} + o(\varepsilon^2).$$

Отсюда получаем приближенное выражение (13) для логарифма функционала отношения правдоподобия.

**Обоснование утверждения 2.** Введем в рассмотрение вспомогательные функции

$$(II.4) \quad P_1(u) = P \left[ \begin{array}{c} \tilde{L}_0(\nu) < u \\ \nu^* \leq \nu < \tilde{s} \end{array} \right], \quad P_2(v) = P \left[ \begin{array}{c} \tilde{L}_0(\nu) < v \\ \tilde{s} \leq \nu < 1 \end{array} \right].$$

Для того, чтобы найти функции (II.4), сделаем в (13) аналогично [15] замену переменной  $\eta = \ln[\nu/(\nu^{**} - \nu)]$ ,  $\eta \in [\eta^*; \eta^{**}]$ , где  $\eta^* = \ln[\nu^*/(\nu^{**} - \nu^*)]$ ,  $\eta^{**} = \ln[1/(\nu^{**} - 1)]$ . Тогда функция корреляции в (14) примет вид

$$(II.5) \quad K_0(\eta_1, \eta_2) = \exp(-|\Delta\eta|)/2, \quad \Delta\eta = \eta_1 - \eta_2.$$

Асимптотически точные (с увеличением  $\mu, u, v$ ) выражения для вероятностей  $P_1(u)$  и  $P_2(v)$  можно получить как частный случай более общей задачи, рассмотренной в [16]. Пусть  $r(t)$ ,  $t \in [T_1; T_2]$  – стационарный случайный процесс с одномерной плотностью вероятности

$$(II.6) \quad W(r) = r^{\tau-1} \exp(-r)/\Gamma(\tau), \quad r \geq 0, \quad \tau > 0,$$

где  $\Gamma(\tau)$  – гамма-функция. При этом коэффициент корреляции  $R(\Delta)$  процесса  $r(t)$  при  $\Delta \rightarrow 0$  допускает представление

$$(II.7) \quad R(\Delta) = 1 - \delta|\Delta| + o(\Delta), \quad \delta > 0.$$

На основании локально-марковских свойств процесса  $r(t)$  в [16] найдено асимптотически точное выражение для функции распределения  $F_r(h) = P[\sup r(t) < h]$ ,  $t \in [T_1; T_2]$ , справедливое при больших, но конечных величинах интервала  $[T_1; T_2]$  и порога  $h$ . Если положить  $\tau = 1/2$ ,  $\delta = 1$ , то в этом случае плотность вероятности  $W(r)$  (П.6) процесса  $r(t)$  совпадает с плотностью вероятности  $W_0(\tilde{L}_0)$  (15) выходной статистики  $\tilde{L}_0(\eta)$ . Кроме того, при малых значениях  $\Delta$  и  $\Delta\eta$  корреляционные функции (П.5), (П.7) асимптотически также совпадают. Следовательно, переходя к локально-марковскому процессу  $\tilde{L}_0(\eta)$ , аналогично [12], можно получить аппроксимацию распределений (П.4) в виде

$$(II.8) \quad P_1(u) \approx \begin{cases} \exp \left[ -\bar{s}\sqrt{u/\pi} \exp(-u) \right], & u > 1/2, \\ 0, & u < 1/2, \end{cases}$$

$$P_2(v) \approx \begin{cases} \exp \left[ - \left( \ln \frac{\nu^{**} - \nu^*}{\nu^*(\nu^{**} - 1)} - \bar{s} \right) \sqrt{v/\pi} \exp(-v) \right], & v > 1/2, \\ 0, & v < 1/2, \end{cases} \quad \bar{s} = \ln [\tilde{s}/(\nu^{**} - \tilde{s})].$$

Для случайного процесса с плотностью вероятности (П.6) и коэффициентом корреляции (П.7) в [17–20] показано, что поток “ $\tau$ -выходов” [18–20] реализаций процесса за достаточно высокий уровень приближенно пуассоновский. На этом основании при достаточно больших значениях  $u$  и  $v$ , когда верны аппроксимации (П.8), можем приближенно записать

$$(II.9) \quad F_0(u, v, \tilde{s}) = P \left[ \begin{array}{c} \tilde{L}_0(\nu) < u; \tilde{L}_0(\nu) < v \\ \nu^* \leq \nu < \tilde{s} \quad \tilde{s} \leq \nu \leq 1 \end{array} \right] \approx P_1(u)P_2(v).$$

Подставляя (П.8) в (П.9), получаем приближенное выражение (17).

**Обоснование утверждения 3.** Покажем, аналогично [14], что при  $\mu \rightarrow \infty$  и  $z \rightarrow \infty$  логарифм ФОП (19) представляет собой асимптотически марковский процесс в малой окрестности точки  $\nu_0$ .

Дифференциальное уравнение вида

$$(II.10) \quad \frac{\partial W(r, t)}{\partial t} = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^n}{n!} \frac{\partial^n [k_n(r, t)W(r, t)]}{\partial r^n}$$

справедливо для одномерной плотности вероятности  $W(r, t)$  любого случайного процесса  $r(t)$ , для которого существуют коэффициенты  $k_n(r, t)$  [13]. Коэффициенты  $k_n(r, t)$  можно выразить через условные моменты процесса  $r(t)$

$$(II.11) \quad k_n(r, t) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \left\{ \int_{-\infty}^{\infty} [r_\Delta - r]^n W(r_\Delta, t + \Delta t | r, t) dr_\Delta \right\},$$

где  $W(r_\Delta, t + \Delta t | r, t)$  – условная плотность вероятности  $r_\Delta = r(t + \Delta t)$  при фиксированном значении  $r = r(t)$ . В силу асимптотически гауссовского характера процесса  $\tilde{L}_1(\nu)$  (19) при  $\mu \gg 1$  условную плотность вероятности  $\tilde{L}_{1\Delta} = \tilde{L}_1(\nu + \Delta\nu)$  при фиксированном значении  $\tilde{L}_1 = \tilde{L}_1(\nu)$  можно записать в виде

$$(II.12) \quad W(\tilde{L}_{1\Delta}, \nu + \Delta\nu | \tilde{L}_1, \nu) = \exp \left\{ - (\tilde{L}_{1\Delta} - m)^2 / 2D \right\} / \sqrt{2\pi D},$$

где  $m = S(\nu + \Delta\nu) + [\tilde{L}_1 - S(\nu)] K_1(\nu, \nu + \Delta\nu)/\sigma^2(\nu)$ ,  $D = \sigma^2(\nu + \Delta\nu) - K_1^2(\nu, \nu + \Delta\nu)/\sigma^2(\nu)$ .

Функции (П.11), (П.12) являются кусочно-дифференцируемыми на участках  $\nu < \nu_0$  и  $\nu \geq \nu_0$  интервала  $[\nu^*; 1]$ . Поэтому, аналогично [14], воспользуемся разложением в точке  $\nu + 0$  этих функций для вычисления (П.11), и учитывая (П.12), получим для процесса (19)

$$(П.13) \quad k_1 \equiv k_1(\tilde{L}_1, \nu) = \frac{dS(\nu_1)}{d\nu_1} \Big|_{\nu_1=\nu+0} + \frac{[\tilde{L}_1 - S(\nu)]}{\sigma^2(\nu)} \frac{\partial K_1(\nu, \nu_1)}{\partial \nu_1} \Big|_{\nu_1=\nu+0},$$

$$k_2 \equiv k_2(\tilde{L}_1, \nu) = \frac{d\sigma^2(\nu_1)}{d\nu_1} \Big|_{\nu_1=\nu+0} - 2 \frac{\partial K_1(\nu, \nu_1)}{\partial \nu_1} \Big|_{\nu_1=\nu+0},$$

$k_n \equiv 0$  при  $n \geq 3$ . Следовательно, процесс (19) является марковским диффузионным процессом в окрестности точки  $\nu_0$  [13]. Его распределение можно найти на основе решения уравнения Фоккера–Планка–Колмогорова (П.10) с коэффициентами сноса  $k_1$  и диффузии  $k_2$  (П.13).

Оценим относительную величину второго слагаемого в выражении для коэффициента сноса, переписав  $k_1$  (П.13) в виде

$$(П.14) \quad k_1 = \frac{dS(\nu_1)}{d\nu_1} \Big|_{\nu_1=\nu+0} [1 + \varkappa(\nu)].$$

Случайный асимптотически гауссовский процесс  $\varkappa(\nu)$  имеет нулевое среднее значение и дисперсию

$$(П.15) \quad \langle \varkappa^2(\nu) \rangle = \frac{\sigma^2(\nu_0)}{z^2 \sigma^2(\nu)} \left[ \frac{\partial \hat{K}_1(\nu, \nu_1)}{\partial \nu_1} \right]_{\nu_1=\nu+0}^2 \left[ \frac{d\hat{S}(\nu_1)}{d\nu_1} \right]_{\nu_1=\nu+0}^{-2},$$

где  $\hat{K}_1(\nu, \nu_1) = K_1(\nu, \nu_1)/\sigma^2(\nu_0)$ ,  $\hat{S}(\nu_1) = S(\nu_1)/S(\nu_0)$  – нормированные корреляционная и сигнальная функции.

Из (П.15) следует, что в условиях высокой апостериорной точности, т.е. при  $z \rightarrow \infty$ ,  $\langle \varkappa^2(\nu) \rangle \rightarrow 0$ , а сам случайный процесс  $\varkappa(\nu) \rightarrow 0$  в среднеквадратическом, по крайней мере в малой окрестности точки  $\nu_0$ . В частности, выражение (П.15) существенно упрощается при  $q \ll 1$  и принимает вид

$$\langle \varkappa^2(\nu) \rangle = \nu \nu_0 (\nu^{**} - \nu)(\nu^{**} - \nu_0)/z^2 [\nu^{**} \min(\nu, \nu_0) - \nu \nu_0]^2.$$

Следовательно, при больших отношениях сигнал–шум (22) вторым слагаемым в выражении для  $k_1$  (П.14) можно пренебречь.

Как отмечалось, например в [8], при  $z \rightarrow \infty$  оценка максимального правдоподобия  $\nu_m \rightarrow \nu_0$  в среднеквадратическом. Следовательно, при больших  $z$  (22) для расчета характеристик обнаружения и оценки неизвестного момента разладки достаточно исследовать поведение  $\tilde{L}_1(\nu)$  (19) в малой окрестности  $\nu_0$ . Обозначив  $\Delta = |\nu - \nu_0|$ , при  $\Delta \rightarrow 0$  и  $z \rightarrow \infty$  из (20), (21), (П.13), (П.14) можем дифференцированием получить требуемые асимптотические выражения (23) для коэффициентов сноса  $k_1$  и диффузии  $k_2$  процесса  $\tilde{L}_1(\nu)$ .

## СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Никифоров В. И. Последовательное обнаружение изменения свойств временных рядов. М.: Наука, 1983.

2. Клигене Н., Телькснис Л. Методы обнаружения моментов изменения свойств случайных процессов // АиТ. 1983. № 10. С. 5–56.
3. Снеговой А. А., Умрихин Ю. Д. О прогнозировании нестационарных пуассоновских потоков // АиТ. 1978. № 7. С. 44–52.
4. Галум С. А., Трифонов А. П. Обнаружение и оценка момента изменения интенсивности пуассоновского потока // АиТ. 1982. № 6. С. 95–105.
5. Trifonov A. P., Buteiko V. K., Bokk G. O. Efficiency of testing of the change in the Poisson flow intensity // Second IFAC Symposium on Stochastic Control. Vilnius, USSR, 1986. Preprints. Part II. P. 249–254.
6. Жигляевский А. А., Красковский А. Е. Обнаружение разладки случайных процессов в задачах радиотехники. Л.: Изд-во ЛГУ, 1988.
7. Куликов Е. И., Трифонов А. П. Оценка параметров сигналов на фоне помех. М.: Сов. радио, 1978.
8. Обнаружение изменения свойств сигналов и динамических систем: Пер. с англ. / Под ред. М. Бассвиль, А. Банвениста. М.: Мир, 1989.
9. Большаков И. А., Ракошиц В. С. Прикладная теория случайных потоков. М.: Сов. радио, 1978.
10. Леман Э. Проверка статистических гипотез. М.: Наука, 1979.
11. Ширяев А. Н. Статистический последовательный анализ. М.: Наука, 1976.
12. Трифонов А. П., Шинаков Ю. С. Совместное различение сигналов и оценка их параметров на фоне помех. М.: Радио и связь, 1986.
13. Тихонов В. И., Миронов М. А. Марковские процессы. М.: Сов. радио, 1977.
14. Трифонов А. П., Нечаев Е. П., Парфенов В. И. Обнаружение стохастических сигналов с неизвестными параметрами. Воронеж: Изд-во Воронеж. ун-та, 1991.
15. Вострикова Л. Ю. Обнаружение "разладки" винеровского процесса // Теория вероятностей и ее применения. 1981. Т. 26. Вып. 2. С. 362–368.
16. Трифонов А. П. Обнаружение сигналов с неизвестными параметрами // Теория обнаружения сигналов. М.: Радио и связь, 1984.
17. Питтербарт В. И. О работе Д. Пикандса "Вероятности пересечения для стационарного гауссовского процесса" // Вестник МГУ. Сер. Математика, механика. 1972. № 5. С. 25–30.
18. Pickands J. Upcrossing probabilities for stationary Gaussian process // Trans. Amer. Math. Soc. 1969. V. 145. Nov. P. 51–73.
19. Лидбеттер М., Линдгрен Г., Ротсен Х. Экстремумы случайных последовательностей и процессов. М.: Мир, 1989.
20. Qualls C., Watanabe H. Asymptotic properties of Gaussian processes // Ann. Math. Statist. 1972. V. 3. No. 2. P. 580–596.

Поступила в редакцию 30.06.97