

УДК 621.391

А.М. Горцев, И.С. Шмырин

## ОПТИМАЛЬНЫЙ АЛГОРИТМ ОЦЕНКИ СОСТОЯНИЙ МС-ПОТОКА СОБЫТИЙ ПРИ НАЛИЧИИ ОШИБОК В ИЗМЕРЕНИЯХ МОМЕНТОВ ВРЕМЕНИ

Рассматривается задача об оценке состояния МС-потока событий, являющегося математической моделью потоков элементарных частиц (фотонов, электронов и т.д.). Находится рекуррентное выражение для апостериорной вероятности, представляющей наиболее полную характеристику состояния потока событий. Решение о состоянии потока выносится по критерию максимума апостериорной вероятности. Приводятся результаты численных расчетов апостериорной вероятности и результаты статистического эксперимента на имитационной модели.

### 1. Введение

Случайные потоки событий являются широко применяемой математической моделью реальных процессов. В частности, потоки элементарных частиц (фотонов, электронов и т.д.), поступающие на регистрирующие приборы, информационные потоки, циркулирующие в вычислительных сетях и сетях связи, достаточно адекватно описываются случайными потоками событий. Задачи по оценке состояний и параметров случайных потоков событий возникают в оптических и лазерных системах, функционирующих в режиме счета фотонов, например, при лазерном зондировании высотных слоев атмосферы, в оптических системах обнаружения, распознавания и сопровождения, работающих через атмосферу на предельно большие расстояния, а также в оптических системах загоризонтной связи.

Большинство авторов рассматривают математические модели потоков событий в предположении, что моменты времени наступления событий измеряются без ошибок. Однако приборы, регистрирующие моменты наступления событий, приносят в измерения различного рода ошибки, которые необходимо учитывать при вынесении статистических решений.

В [1] рассмотрен эмпирический алгоритм оценки состояний МС-потока событий, основанный на введении в рассмотрение весовой функции наблюдений, учитывающей старение наблюдений. В настоящей статье находится рекуррентное соотношение для апостериорных вероятностей состояний МС-потока событий при наличии ошибок в измерениях моментов времени наступления этих событий. Решение о состоянии потока выносится по критерию максимума апостериорной вероятности, представляющей наиболее полную характеристику состояния потока, которую можно получить, располагая только выборкой наблюдений, и как следствие этого обеспечивающей минимум полной вероятности ошибки вынесения решения [2].

### 2. Постановка задачи

Рассматривается дважды стохастический пуассоновский поток событий, интенсивность которого есть кусочно-постоянный стационарный случайный процесс  $\lambda(t)$  с двумя состояниями  $\lambda_1$  и  $\lambda_2$  ( $\lambda_1 > \lambda_2$ ). Будем говорить, что имеет место первое состояние процесса, если  $\lambda(t) = \lambda_1$ , и наоборот, имеет место второе состояние процесса, если  $\lambda(t) = \lambda_2$ . Длительность пребывания процесса в том или ином состоянии распределена по экспоненциальному закону  $F_i(t) = 1 - \exp\{-\alpha_i t\}$ ,  $i = 1, 2$ , где  $\alpha_1$  – интенсивность смены первого состояния процесса на второе;  $\alpha_2$  – интенсивность смены второго состояния на первое. На участках стационарности (когда  $\lambda(t) = \lambda_1$  либо  $\lambda(t) = \lambda_2$ ) наблюдается пуассоновский поток событий. Такой поток также называют МС-потоком событий либо потоком с переключениями. Так как процесс  $\lambda(t)$  является ненаблюдаемым, а наблюдаемыми являются только временные моменты наступления событий, то необходимо по наблюдениям за потоком оценить его состояние в данный момент времени. В измерениях моментов наступления событий присутствует ошибка:  $t_i = t_i^0 + \Delta t_i$ , где  $t_i$  – наблюдаемые моменты наступления событий;  $t_i^0$  – истинные моменты наступления событий;  $\Delta t_i$  – ошибки измерений, которые независимы и одинаково распределены для любых  $i$ . Положим, что ошибка измерений нормальна с нулевым средним и дисперсией  $\sigma^2$ . Так как ошибки измерений с неизбежностью приводят к явлению «перемешивания» событий (событие, наступившее в момент времени  $t_i^0$ , может наблюдаться в момент времени  $t_i < t_i^0$  либо в момент времени  $t_i > t_i^0$ ), то положим  $\sigma \ll 1$  (это говорит о том, что регистрирующие приборы не настолько плохи, чтобы их не использовать при измерениях). Тем самым с большой вероятностью избегается случай всеобщего «перемешивания» событий (перемешивание возможно только для соседних событий).

Рассматривается установившийся (стационарный) режим функционирования потока событий, поэтому переходными процессами на интервале наблюдения  $(t_0, t)$ , где  $t_0$  – начало наблюдений,  $t$  – окончание наблюдений (момент вынесения решения), пренебрегаем. Тогда без потери общности можно положить  $t_0 = 0$ , при этом  $0 < t_i = t_i^0 + \Delta t_i < t$ . Подчеркнем, что априорные вероятности первого и второго состояний процесса в момент времени  $t$  определяются соответственно в виде

$$\pi_1(t, t_0) = \frac{\alpha_2}{\alpha_1 + \alpha_2} + \left( q - \frac{\alpha_2}{\alpha_1 + \alpha_2} \right) \exp \{ -(\alpha_1 + \alpha_2)(t - t_0) \};$$

$$\pi_2(t, t_0) = \frac{\alpha_1}{\alpha_1 + \alpha_2} - \left( q - \frac{\alpha_2}{\alpha_1 + \alpha_2} \right) \exp \{ -(\alpha_1 + \alpha_2)(t - t_0) \},$$

где  $q$  – вероятность того, что в момент времени  $t_0$  имело место первое состояние процесса  $\lambda(t)$ . Тогда для стационарного режима ( $t \rightarrow \infty$ ) получаем финальные (априорные) вероятности состояний в виде [3]

$$\pi_1 = \frac{\alpha_2}{\alpha_1 + \alpha_2}, \quad \pi_2 = \frac{\alpha_1}{\alpha_1 + \alpha_2}.$$

Таким образом, для оценки состояния ненаблюдаемого процесса  $\lambda(t)$  в момент времени  $t$  необходимо определить апостериорные вероятности  $w(\lambda_1/t_1, \dots, t_n)$  и  $w(\lambda_2/t_1, \dots, t_n)$  того, что в момент времени  $t$   $\lambda(t) = \lambda_1$  либо  $\lambda(t) = \lambda_2$  соответственно ( $n$  – количество наблюдений за время  $t$ ). В силу того что  $w(\lambda_1/t_1, \dots, t_n) + w(\lambda_2/t_1, \dots, t_n) = 1$ , необходимо определить только одну апостериорную вероятность, например  $w(\lambda_1/t_1, \dots, t_n)$ . Решение о состоянии процесса выносится путем сравнения апостериорных вероятностей: если  $w(\lambda_1/t_1, \dots, t_n) \geq w(\lambda_2/t_1, \dots, t_n)$ , то  $\lambda(t) = \lambda_1$ , в противном случае  $\lambda(t) = \lambda_2$ . Наконец, отметим, что задача оценки состояний МС-потока событий в условиях, когда ошибка измерений моментов времени наступления событий отсутствует, решена в [3].

### 3. Вывод переходных вероятностей

Пусть время меняется дискретно с конечным шагом  $\Delta t$ :  $t = k\Delta t$ ,  $k = 0, 1, \dots$ . Рассмотрим двумерный процесс  $(\lambda^{(k)}, r_k)$ , где  $\lambda^{(k)} = \lambda(k\Delta t)$  – значение процесса  $\lambda(t)$  в момент времени  $k\Delta t$  ( $\lambda^{(k)} = \lambda_1$  либо  $\lambda^{(k)} = \lambda_2$ ),  $r_k = r_k(\Delta t) = r[k\Delta t] - r[(k-1)\Delta t]$  – число событий, наблюдаемых на временном интервале  $((k-1)\Delta t, k\Delta t)$  длины  $\Delta t$ ,  $r_k = 0, 1, \dots$ .

Рассмотрим вероятность  $p(\lambda^{(k+1)}, r_{k+1}/\lambda^{(k)}, r_k)$  – условную вероятность того, что процесс  $(\lambda^{(k)}, r_k)$ , находящийся в состоянии  $(\lambda^{(k)}, r_k)$  в момент времени  $k\Delta t$ , окажется в состоянии  $(\lambda^{(k+1)}, r_{k+1})$  в момент времени  $(k+1)\Delta t$ . Другими словами,  $p(\lambda^{(k+1)}, r_{k+1}/\lambda^{(k)}, r_k)$  – вероятность перехода процесса  $(\lambda^{(k)}, r_k)$  из состояния в состояние за один шаг  $\Delta t$ . Тогда

$$p(\lambda^{(k+1)}, r_{k+1}/\lambda^{(k)}, r_k) = p(\lambda^{(k+1)}/\lambda^{(k)}, r_k) p(r_{k+1}/\lambda^{(k)}, \lambda^{(k)}, r_k). \quad (1)$$

Первый множитель в (1) запишется в виде  $p(\lambda^{(k+1)}/\lambda^{(k)}, r_k) = p(\lambda^{(k+1)}/\lambda^{(k)})$ , так как на значение процесса  $\lambda(t)$  в момент времени  $(k+1)\Delta t$  число наблюдаемых событий  $r_k$  на интервале  $((k-1)\Delta t, k\Delta t)$  совершенно не влияет (процесс  $\lambda(t)$  «живет своей жизнью»), значение же  $\lambda^{(k)}$  процесса  $\lambda(t)$  в момент времени  $k\Delta t$  не зависит от предыстории в силу экспоненциального распределения длительности состояния  $\lambda^{(k)}$ , наконец, ошибки измерений вообще не влияют на состояния процесса  $\lambda(t)$ .

Перейдем к рассмотрению второго множителя в (1), где  $r_{k+1}$  – количество наблюдаемых событий на интервале  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ . Так как за счет ошибок измерений возможно «перемешивание» событий, вообще говоря, на всей временной оси (в силу нормального распределения ошибок), то вероятность  $p(r_{k+1}/\lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)}, r_k)$  запишется в виде

$$p(r_{k+1}/\lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)}, r_k) = p(r_{k+1}/\lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)}, r_k(\dots, \lambda^{(0)}, \lambda^{(1)}, \dots, \lambda^{(k)}, \dots)). \quad (2)$$

Выберем такое  $\sigma \ll 1$ , чтобы вероятность «переходов» событий из интервалов, несоседних к интервалу  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ , была достаточно малой величиной, так что редкими «переходами» в дальнейшем изложении пренебрегаем, т.е. событие, наступившее в момент времени  $t_i^0 \in ((k-1)\Delta t, k\Delta t)$  либо в момент времени  $t_i^0 \in ((k+1)\Delta t, (k+2)\Delta t)$ , может наблюдаться только на интервале  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ ; событие же, наступившее в момент времени  $t_i^0 \in (k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ , может наблюдаться только либо на интервале  $((k-1)\Delta t, k\Delta t)$  либо на интервале  $((k+1)\Delta t, (k+2)\Delta t)$ . В силу сказанного (2) примет вид

$$p(r_{k+1}/\lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)}, r_k) = p(r_{k+1}/\lambda^{(k-1)}, \lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)}). \quad (3)$$

Таким образом, переходная вероятность (1) примет вид

$$p(\lambda^{(k+1)}, r_{k+1}/\lambda^{(k)}, r_k) = p(\lambda^{(k+1)}/\lambda^{(k)}) p(r_{k+1}/\lambda^{(k-1)}, \lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)}). \quad (4)$$

Получим сначала выражения для вероятностей  $p(\lambda^{(k+1)}/\lambda^{(k)})$ . Для упрощения обозначений положим  $k\Delta t = u$ ,  $(k+1)\Delta t = \tau$ . Рассмотрим два смежных интервала:  $(u, \tau)$ ,  $u < \tau$ , и  $(\tau, \tau + \Delta\tau)$ , где  $\Delta\tau$  – бесконечно малый интервал времени. Тогда нетрудно выписать дифференциальное уравнение для вероятностей  $p(\lambda(\tau) = \lambda^{(k+1)}/\lambda(u) = \lambda^{(k)})$ :

$$\begin{aligned} p'(\lambda(\tau) = \lambda_1/\lambda(u) = \lambda^{(k)}) &= \alpha_2 - (\alpha_1 + \alpha_2) p(\lambda(\tau) = \\ &= \lambda_1/\lambda(u) = \lambda^{(k)}), \end{aligned}$$

$$p(\lambda(\tau) = \lambda_2/\lambda(u) = \lambda^{(k)}) = 1 - p(\lambda(\tau) = \lambda_1/\lambda(u) = \lambda^{(k)}),$$

$$\lambda^{(k)} = \lambda_1, \lambda_2,$$

решение которых, учитывая введенные обозначения, запишется в виде

$$p(\lambda^{(k+1)} = \lambda_1 / \lambda^{(k)} = \lambda_1) = \pi_1 + \pi_2 \exp \{ - (\alpha_1 + \alpha_2) \Delta t \},$$

$$p(\lambda^{(k+1)} = \lambda_2 / \lambda^{(k)} = \lambda_1) = \pi_2 - \pi_2 \exp \{ - (\alpha_1 + \alpha_2) \Delta t \},$$

$$p(\lambda^{(k+1)} = \lambda_1 / \lambda^{(k)} = \lambda_2) = \pi_1 - \pi_1 \exp \{ - (\alpha_1 + \alpha_2) \Delta t \},$$

$$p(\lambda^{(k+1)} = \lambda_2 / \lambda^{(k)} = \lambda_2) = \pi_2 + \pi_1 \exp \{ - (\alpha_1 + \alpha_2) \Delta t \},$$

где  $\pi_1, \pi_2$  определены выше. Таким образом, переходные вероятности  $p(\lambda^{(k+1)} / \lambda^{(k)})$  в выражении (4) определяются вышеприведенными формулами.

Перейдем теперь к определению вероятности  $p(r_{k+1} / \lambda^{(k-1)}, \lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)})$ . Поставим сначала задачу нахождения распределения вероятностей числа «переходов» событий, наступивших в моменты  $t_i^0 \in (k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ , через правую границу  $(k+1)\Delta t$  интервала  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ . Пронумеруем события, наступившие в моменты  $t_i^0$  на интервале  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ , как это показано на рис. 1. Там же через  $\tau_i$  обозначены интервалы между соседними событиями ( $\tau_i = t_{i-1}^0 - t_i^0, i = 2, 3, \dots, \tau_1 = (k+1)\Delta t - t_1^0$ ). Предполагается, что в силу малости  $\Delta t$  значение  $\lambda(t) = \lambda^{(k)}$  ( $\lambda^{(k)} = \lambda_1$  либо  $\lambda^{(k)} = \lambda_2$ ) остается постоянным для  $t \in [k\Delta t, (k+1)\Delta t]$ .

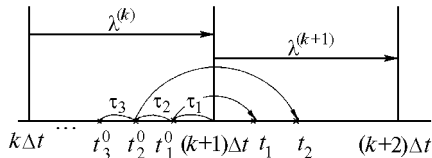


Рис. 1. Иллюстрация «переходов» событий через правую границу интервала  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$

Рассмотрим момент времени  $t_1^0$ . Зафиксируем величину  $\tau_1$ . Тогда за счет ошибок измерений первое событие может «перейти» правую границу  $(k+1)\Delta t$  интервала и наблюдаться на соседнем интервале (см. рис. 1). Это произойдет, если  $t_1 > t_1^0 + \tau_1$ . Тогда при фиксированном  $\tau_1$  вероятность этого события запишется в виде

$$P_1(\tau^{(1)} = \tau_1) = P(t_1 > t_1^0 + \tau_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{t_1^0 + \tau_1}^{+\infty} \exp \left\{ - \frac{(t_1 - t_1^0)^2}{2\sigma^2} \right\} dt_1 = \Phi \left( - \frac{\tau^{(1)}}{\sigma} \right).$$

$$\text{Здесь и далее } \Phi(a) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^a \exp \left\{ - \frac{x^2}{2} \right\} dx.$$

Аналогично второе событие может «перейти» правую границу  $(k+1)\Delta t$  интервала при фиксированных  $\tau_1$  и  $\tau_2$ , если  $t_2 > t_2^0 + \tau_1 + \tau_2$ . Тогда

$$P_2(\tau^{(2)} = \tau_1 + \tau_2) = P(t_2 > t_2^0 + \tau_1 + \tau_2) = \Phi(-\tau^{(2)}/\sigma).$$

Наконец,  $j$ -е событие может «перейти» правую границу  $(k+1)\Delta t$  интервала при фиксированных  $\tau_1, \dots, \tau_j$ , если  $t_j > t_j^0 + \tau_1 + \dots + \tau_j$ . Тогда

$$P_j(\tau^{(j)} = \tau_1 + \dots + \tau_j) = P(t_j > t_j^0 + \tau_1 + \dots + \tau_j) = \Phi(-\tau^{(j)}/\sigma),$$

$$j = 1, 2, \dots \quad (5)$$

Введем в рассмотрение случайную величину  $n_j$ , принимающую два значения 0 и 1:  $n_j = 1$ , если «переход»  $j$ -го события через границу  $(k+1)\Delta t$  состоялся;  $n_j = 0$  – в противном случае. При этом  $n_j$  принимает значение 1 с вероятностью  $P_j(\tau^{(j)})$ , значение 0 – с вероятностью  $1 - P_j(\tau^{(j)})$ . Тогда распределение вероятностей числа «переходов» событий через правую границу  $(k+1)\Delta t$  есть не что иное, как распределение случайной величины  $n = \sum_{j=1}^{\infty} n_j$ . Отметим, что обыч-

ными предельными теоремами для сумм случайных величин здесь нельзя воспользоваться, так как вероятности  $P_j(\tau^{(j)})$  зависят от  $j$ . Найдем характеристическую функцию случайной величины  $n$ , так как она однозначно определяет распределение вероятностей [4].

По определению [4] характеристической функции, в силу независимости случайных величин  $n_j$ , имеем

$$g(x) M \{ \exp(ixn) \} = M \left\{ \prod_{j=1}^{\infty} \exp(ixn_j) \right\} = M \left\{ \prod_{j=1}^{\infty} z^{n_j} \right\}, \quad (6)$$

где  $i = \sqrt{-1}$ ;  $z = \exp(ix)$ ,  $x$  – действительное число. Сначала произведем усреднение в (6) по значениям 0 и 1 случайных величин  $n_j$  при фиксированных  $\tau_1, \tau_2, \dots$ :

$$g(x/\tau_1, \tau_2, \dots) = \prod_{j=1}^{\infty} M \{ z^{n_j} / \tau_1, \tau_2, \dots \} = \prod_{j=1}^{\infty} \{ z P_j(\tau^{(j)}) + [1 - P_j(\tau^{(j)})] \}. \quad (7)$$

Подставляя в (7) выражение (5), находим

$$g(x/\tau_1, \tau_2, \dots) = \prod_{j=1}^{\infty} \left\{ z \Phi \left( - \frac{\tau^{(j)}}{\sigma} \right) + \left[ 1 - \Phi \left( - \frac{\tau^{(j)}}{\sigma} \right) \right] \right\}. \quad (8)$$

Для того чтобы получить (6), необходимо произвести усреднение в (8) по  $\tau_1, \tau_2, \dots$ . Так как  $\tau_1, \tau_2, \dots$  независимы (на интервале  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$  наступление событий в моменты времени  $t_i^0$  образует пуассоновский поток с фиксированной интенсивностью  $\lambda^{(k)} = \lambda_1$  либо  $\lambda^{(k)} = \lambda_2$ ), то

$$p(\tau_1, \tau_2, \dots) = \prod_{j=1}^{\infty} p(\tau_j) = \prod_{j=1}^{\infty} \lambda^{(k)} \exp \{ - \lambda^{(k)} \tau_j \}. \quad (9)$$

Сначала усредним (8) по  $\tau_2, \tau_3, \dots$ . Тогда получим

$$\begin{aligned}
g(x/\tau^{(1)}) &= \psi(\tau^{(1)}) = \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right)\right] \right\} \int_0^\infty \int_0^\infty \dots \times \\
&\times \prod_{j=2}^\infty \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(j)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(j)}}{\sigma}\right)\right] \right\} \prod_{j=2}^\infty p(\tau_j) d\tau_2 d\tau_3 \dots = \\
&= \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right)\right] \right\} \int_0^\infty p(\tau_2) \times \\
&\times \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(2)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(2)}}{\sigma}\right)\right] \right\} \times \\
&\times \int_0^\infty \int_0^\infty \dots \prod_{j=3}^\infty \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(j)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(j)}}{\sigma}\right)\right] \right\} \times \\
&\times \prod_{j=3}^\infty p(\tau_j) d\tau_3 d\tau_4 \dots \Bigg\} d\tau_2 = \\
&= \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right)\right] \right\} \int_0^\infty p(\tau_2) \psi(\tau^{(2)}) d\tau_2. \quad (10)
\end{aligned}$$

Таким образом, находим

$$\psi(\tau^{(1)}) = \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right)\right] \right\} \int_0^\infty \psi(\tau^{(2)}) p(\tau_2) d\tau_2. \quad (11)$$

Обозначим  $f(\tau^{(1)}) = \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right)\right] \right\}$ . Тогда, подставляя в (11)  $p(\tau_2)$  из (9), находим

$$\psi(\tau^{(1)}) = \varphi(\tau^{(1)}) \int_{\tau^{(1)}}^\infty \psi(\tau^{(2)}) \exp\{-\lambda^{(k)} \tau^{(2)}\} d\tau^{(2)}, \quad (12)$$

где  $\varphi(\tau^{(1)}) = f(\tau^{(1)}) \lambda^{(k)} \exp\{\lambda^{(k)} \tau^{(1)}\}$ . Продифференцируем (12) по  $\tau^{(1)}$ , тогда имеем

$$\begin{aligned}
\psi'(\tau^{(1)}) &= \varphi'(\tau^{(1)}) \int_{\tau^{(1)}}^\infty \psi(\tau^{(2)}) \exp\{-\lambda^{(k)} \tau^{(2)}\} d\tau^{(2)} - \psi(\tau^{(1)}) \times \\
&- \varphi(\tau^{(1)}) \exp\{-\lambda^{(k)} \tau^{(1)}\}. \quad (13)
\end{aligned}$$

Подставляя из (12) в (13) выражение для интеграла и производя несложные преобразования, получаем

$$d \ln \psi(\tau^{(1)}) = d \ln \varphi(\tau^{(1)}) - \varphi(\tau^{(1)}) \exp\{-\lambda^{(k)} \tau^{(1)}\} d\tau^{(1)}. \quad (14)$$

Интегрирование (14) от нуля до  $\tau^{(1)}$  приводит к следующему выражению для  $\psi(\tau^{(1)})$ :

$$\psi(\tau^{(1)}) = \frac{\psi(0)}{\varphi(0)} \varphi(\tau^{(1)}) \exp\left\{-\int_0^{\tau^{(1)}} \varphi(y) \exp(-\lambda^{(k)} y) dy\right\}. \quad (15)$$

Отметим, что из (10) следует

$$\begin{aligned}
\lim_{\tau^{(1)} \rightarrow \infty} \psi(\tau^{(1)}) &= \lim_{\tau^{(1)} \rightarrow \infty} \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(1)}}{\sigma}\right)\right] \right\} \times \\
&\times \lim_{\tau^{(1)} \rightarrow \infty} \int_0^\infty \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau^{(2)}}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau^{(2)}}{\sigma}\right)\right] \right\} \times \\
&\times p(\tau_2) d\tau_2 \dots = 1 \int_0^\infty p(\tau_2) d\tau_2 \int_0^\infty p(\tau_3) d\tau_3 \dots = 1. \quad (16) \times
\end{aligned}$$

Обозначим  $C = \psi(0)/\varphi(0)$ . Тогда, подставляя в (15) выражение для  $\varphi(\cdot)$  из (12), находим

$$\psi(\tau^{(1)}) = C \lambda^{(k)} f(\tau^{(1)}) \exp\left\{-\lambda^{(k)} \left[ \int_0^{\tau^{(1)}} [f(y) - 1] dy \right]\right\}. \quad (17)$$

Константу  $C$  определим, используя граничное условие (16):

$$\begin{aligned}
\lim_{\tau^{(1)} \rightarrow \infty} \psi(\tau^{(1)}) &= C \lambda^{(k)} \lim_{\tau^{(1)} \rightarrow \infty} f(\tau^{(1)}) \times \\
&\times \lim_{\tau^{(1)} \rightarrow \infty} \exp\left\{-\lambda^{(k)} \left[ \int_0^{\tau^{(1)}} [f(y) - 1] dy \right]\right\} = 1.
\end{aligned}$$

Отсюда, учитывая, что  $\lim_{\tau^{(1)} \rightarrow \infty} f(\tau^{(1)}) = 1$ , получаем

$$C \lambda^{(k)} = \exp\left\{\lambda^{(k)} \int_0^\infty [f(y) - 1] dy\right\}. \quad (18)$$

Подставляя (18) в (17), находим

$$\psi(\tau^{(1)}) = f(\tau^{(1)}) \exp\left\{\lambda^{(k)} \int_{\tau^{(1)}}^\infty [f(y) - 1] dy\right\}. \quad (19)$$

Из (10) для  $\tau^{(1)} = 0$  вытекает

$$\begin{aligned}
\psi(0) &= \frac{z+1}{2} \int_0^\infty p(\tau_2) \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau_2}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau_2}{\sigma}\right)\right] \right\} \times \\
&\times \int_0^\infty p(\tau_3) \left\{ z\Phi\left(-\frac{\tau_2+\tau_3}{\sigma}\right) + \left[1 - \Phi\left(-\frac{\tau_2+\tau_3}{\sigma}\right)\right] \right\} d\tau_3 \dots d\tau_2 = \\
&= \frac{z+1}{2} \int_0^\infty \psi(\tau_2) p(\tau_2) d\tau_2 = \frac{z+1}{2} \int_0^\infty \psi(y) p(y) dy. \quad (20)
\end{aligned}$$

Сама же характеристическая функция (6) с учетом (10) запишется в виде

$$\begin{aligned}
g(x) &= \int_0^\infty g(x/\tau^{(1)}) p(\tau^{(1)}) d\tau^{(1)} = \\
&= \int_0^\infty \psi(\tau^{(1)}) p(\tau^{(1)}) d\tau^{(1)} = \int_0^\infty \psi(y) p(y) dy. \quad (21)
\end{aligned}$$

Из сравнения (20) и (21) следует, что  $\psi(0) = \frac{z+1}{2}g(x)$ , но для  $\tau^{(1)} = 0$  имеем  $f(0) = \frac{z+1}{2}$ , поэтому  $\psi(0) = f(0)g(x)$ . Отсюда получаем

$$g(x) = \psi(0)/f(0). \quad (22)$$

С другой стороны, из (19) для  $\tau^{(1)} = 0$  следует

$$\frac{\psi(0)}{f(0)} = \exp \left\{ \lambda^{(k)} \int_0^{\infty} [f(y) - 1] dy \right\}. \quad (23)$$

Таким образом, объединение (22) и (23) дает выражение для характеристической функции

$$g(x) = \exp \left\{ \lambda^{(k)} \int_0^{\infty} [f(y) - 1] dy \right\}. \quad (24)$$

Подставляя в (24) выражение для  $f(\tau^{(1)})$  (заменяв в нем  $\tau^{(1)}$  на переменную интегрирования  $y$ ), учитывая при этом, что  $z = \exp(ix)$  и  $\lambda^{(k)} \int_0^{\infty} \Phi\left(-\frac{y}{\sigma}\right) dy = \frac{\lambda^{(k)} \sigma}{\sqrt{2\pi}}$ , окончательно находим выражение для характеристической функции в виде

$$g(x) = \exp \left\{ \frac{\lambda^{(k)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} (\exp(ix) - 1) \right\}. \quad (25)$$

Представим (25) в виде бесконечного ряда:

$$g(x) = \exp \left\{ -\frac{\lambda^{(k)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} \right\} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{[(\lambda^{(k)} \sigma / \sqrt{2\pi}) \exp(ix)]^n}{n!} = \sum_{n=0}^{\infty} \exp(ixn) \frac{(\lambda^{(k)} \sigma / \sqrt{2\pi})^n}{n!} \exp \left\{ -\frac{\lambda^{(k)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} \right\}. \quad (26)$$

С другой стороны, из (6) следует, что

$$g(x) = M \{ \exp(ixn) \} = \sum_{n=0}^{\infty} \exp(ixn) p(n). \quad (27)$$

Из сравнения (26) и (27) вытекает, что

$$p(n) = \frac{(\lambda^{(k)} \sigma / \sqrt{2\pi})^n}{n!} \exp \left\{ -\frac{\lambda^{(k)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} \right\}. \quad (28)$$

Таким образом, распределение вероятностей числа «переходов» событий через правую границу  $(k+1)\Delta t$  интервала  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$  является пуассоновским (другими словами, поток «переходов» событий через правую границу интервала  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$  является пуассоновским). Аналогичные доказательства можно провести для левой границы  $k\Delta t$  интервала  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ , а также для пра-

вой границы  $k\Delta t$  интервала  $((k-1)\Delta t, k\Delta t)$  и левой границы  $(k+1)\Delta t$  интервала  $((k+1)\Delta t, (k+2)\Delta t)$ .

Итак, итоговое число событий, наблюдаемых на интервале  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ , есть

$$r_{k+1} = r_{k+1}^0 - r_{k+1}^{0Л} - r_{k+1}^{0П} + r_k^{0П} + r_{k+2}^{0Л}, \quad (29)$$

где  $r_{k+1}^0$  – число событий, наступивших на интервале  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$  в моменты времени  $t_i^0$ ;  $r_{k+1}^{0Л}$  – число событий, «перешедших» за счет ошибок измерений через левую границу  $k\Delta t$  этого интервала и наблюдаемых на интервале  $((k-1)\Delta t, k\Delta t)$ ;  $r_{k+1}^{0П}$  – число событий, «перешедших» правую границу  $(k+1)\Delta t$  интервала  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$  и наблюдаемых на интервале  $((k+1)\Delta t, (k+2)\Delta t)$ ;  $r_k^{0П}$  – число событий, наступивших на интервале  $((k-1)\Delta t, k\Delta t)$  в моменты времени  $t_i^0$ , «перешедших» правую границу этого интервала и наблюдаемых на интервале  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ ;  $r_{k+2}^{0Л}$  – число событий, наступивших на интервале  $(k+1)\Delta t, (k+2)\Delta t)$  в моменты времени  $t_i^0$ , «перешедших» левую границу этого интервала и наблюдаемых на интервале  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$ .

Вероятности этих величин, кроме  $r_{k+1}^0$ , определяются формулой (28). Нужно только вместо  $n$  подставить соответствующее число событий, а вместо  $\lambda^{(k)}$  – значение, соответствующее тому или иному интервалу. Например, для  $r_{k+2}^{0Л}$  формула (28) примет вид

$$p(r_{k+2}^{0Л}) = \frac{(\lambda^{(k+1)} \sigma / \sqrt{2\pi})^{r_{k+2}^{0Л}}}{r_{k+2}^{0Л}!} \exp \left\{ -\frac{\lambda^{(k+1)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} \right\}. \quad (30)$$

Вероятность величины  $r_{k+1}^0$  определяется обычной формулой пуассоновского потока.

Предположим теперь, что ошибки измерений моментов наступления событий отсутствуют. Тогда до некоторого момента наблюдения  $k\Delta t$  траектория процесса  $\lambda(t)$ , представляющая собой реализацию случайного процесса, является детерминированной функцией времени. Если это так, то МС-поток можно трактовать как нестационарный пуассоновский поток событий, для которого имеют место ординарность и отсутствие последствия [5]. Для рассматриваемого случая присутствия ошибок измерений в моментах наступления событий свойства ординарности и отсутствия последствия сохраняются, так как ошибки измерений независимы. Таким образом, и в этом варианте МС-поток событий есть нестационарный пуассоновский поток. Тогда вероятность наблюдения  $r_{k+1}$  событий этого потока на интервале  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$  есть

$$p(r_{k+1}/\Lambda_{k+1}) = \frac{(\Lambda_{k+1})^{r_{k+1}}}{r_{k+1}!} \exp(-\Lambda_{k+1}), \quad (31)$$

где  $\Lambda_{k+1} = M(r_{k+1})$ . Число событий  $r_{k+1}$  определяется соотношением (29). Тогда, учитывая формулу (28) и как пример ее использования формулу (30), получаем

$$\begin{aligned}
\Lambda_{k+1} &= \Lambda(\lambda^{(k-1)}, \lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)}) = M(r_{k+1}) = \\
&= M(r_{k+1}^0) - M(r_{k+1}^{0\text{П}}) - M(r_{k+1}^{0\text{П}}) + M(r_k^{0\text{П}}) + M(r_{k+2}^{0\text{П}}) = \\
&= \lambda^{(k)} \Delta t - \frac{2\lambda^{(k)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} + \frac{\lambda^{(k-1)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} + \frac{\lambda^{(k+1)} \sigma}{\sqrt{2\pi}}. \quad (32)
\end{aligned}$$

С учетом (32) формула (31) переписывается в виде

$$\begin{aligned}
p(r_{k+1}/\Lambda_{k+1}) &= p(r_{k+1}/\Lambda_{k+1}(\lambda^{(k-1)}, \lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)})) = \\
&= p(r_{k+1}/\lambda^{(k-1)}, \lambda^{(k)}, \lambda^{(k+1)}) = \\
&= \frac{1}{r_{k+1}!} \left( \lambda^{(k)} \Delta t - \frac{2\lambda^{(k)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} + \frac{\lambda^{(k-1)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} + \frac{\lambda^{(k+1)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} \right)^{r_{k+1}} \times \\
&\times \exp \left\{ - \left( \lambda^{(k)} \Delta t - \frac{2\lambda^{(k)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} + \frac{\lambda^{(k-1)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} + \frac{\lambda^{(k+1)} \sigma}{\sqrt{2\pi}} \right) \right\}, \quad (33)
\end{aligned}$$

а это есть не что иное, как вероятность, входящая в формулу (4) вторым сомножителем. Таким образом, переходная вероятность (4) полностью определена.

При дальнейшем рассмотрении поставленной задачи (выполнении вычислительных процедур) потребуется установление ограничений на величины  $\Delta t$  и  $\sigma$ . Эти ограничения вытекают из формулы (33). Рассмотрение вариантов формулы (последние определяются значениями величин  $\lambda^{(k-1)}$ ,  $\lambda^{(k)}$ ,  $\lambda^{(k+1)}$ ; всего восемь вариантов) приводит к следующему ограничению на  $\Delta t$  и  $\sigma$ :  $\Delta t > [2(\lambda_1 - \lambda_2)\sigma]/(\lambda_1\sqrt{2\pi})$ . С другой стороны, чтобы вероятность «переходов» событий из интервала  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$  в несоседние к нему интервалы и, наоборот, вероятность «перехода» событий из интервал  $(k\Delta t, (k+1)\Delta t)$  из несоседних к нему интервалов была достаточно малой, потребуем, чтобы  $\Delta t \leq 3\sigma$ . Тогда ограничения на  $\Delta t$  примут вид  $[2(\lambda_1 - \lambda_2)\sigma]/(\lambda_1\sqrt{2\pi}) < \Delta t \leq 3\sigma$ . Конкретный подбор величины  $\Delta t$  при заданных  $\lambda_1$ ,  $\lambda_2$ ,  $\alpha_1$ ,  $\alpha_2$ ,  $\sigma$  можно осуществить только экспериментально, например путем имитационного моделирования.

#### 4. Вывод рекуррентного соотношения для апостериорной вероятности

Обозначим  $\mathbf{r}_m = (r_0, r_1, \dots, r_m)$  – последовательность наблюдаемых событий за время от 0 до  $m\Delta t$  на интервалах  $((k-1)\Delta t, k\Delta t)$  длительности  $\Delta t$ ,  $k = \overline{0, m}$  ( $r_0 = 0$ , так как  $r_0$  – число наблюдаемых событий на интервале  $(-\Delta t, 0)$  для  $k = 0$ );  $\boldsymbol{\lambda}^{(m)} = (\lambda^{(0)}, \lambda^{(1)}, \dots, \lambda^{(m)})$  – последовательность неизвестных (ненаблюдаемых) значений процесса  $\lambda(k\Delta t)$  в моменты времени  $k\Delta t$ ,  $k = \overline{0, m}$  ( $\lambda^{(0)} = \lambda(0) = \lambda_1$  либо  $\lambda^{(0)} = \lambda_2$ ).

Обозначим  $W(\boldsymbol{\lambda}^{(m)}, \mathbf{r}_m)$  – совместная вероятность значений  $\boldsymbol{\lambda}^{(m)}$  и  $\mathbf{r}_m$ . Так как поток наблюдаемых событий является нестационарным пуассоновским пото-

ком, то  $W(\boldsymbol{\lambda}^{(m)}, \mathbf{r}_m)$  представляется как произведение переходных вероятностей (4):

$$\begin{aligned}
W(\boldsymbol{\lambda}^{(m)}, \mathbf{r}_m) &= W(\lambda^{(0)}, r_0) \prod_{k=1}^m p(\lambda^{(k)}/\lambda^{(k-1)}) \times \\
&\times p(r_k/\lambda^{(k-2)}, \lambda^{(k-1)}, \lambda^{(k)}). \quad (34)
\end{aligned}$$

Аналогично для  $m+1$ :

$$\begin{aligned}
W(\boldsymbol{\lambda}^{(m+1)}, \mathbf{r}_{m+1}) &= W(\lambda^{(0)}, r_0) \prod_{k=1}^{m+1} p(\lambda^{(k)}/\lambda^{(k-1)}) \times \\
&\times p(r_k/\lambda^{(k-2)}, \lambda^{(k-1)}, \lambda^{(k)}). \quad (35)
\end{aligned}$$

Сравнение (34) и (35) приводит к следующему соотношению:

$$\begin{aligned}
W(\boldsymbol{\lambda}^{(m+1)}, \mathbf{r}_{m+1}) &= W(\boldsymbol{\lambda}^{(m)}, \mathbf{r}_m) p(\lambda^{(m+1)}/\lambda^{(m)}) \times \\
&\times p(r_{m+1}/\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}, \lambda^{(m+1)}).
\end{aligned}$$

Отсюда, учитывая, что

$$W(\boldsymbol{\lambda}^{(m)}/\mathbf{r}_m) = W(\boldsymbol{\lambda}^{(m)}, \mathbf{r}_m)/W(\mathbf{r}_m),$$

находим

$$\begin{aligned}
W(\boldsymbol{\lambda}^{(m+1)}/\mathbf{r}_{m+1}) &= \frac{W(\mathbf{r}_m)}{W(\mathbf{r}_{m+1})} W(\boldsymbol{\lambda}^{(m)}/\mathbf{r}_m) \times \\
&\times p(\lambda^{(m+1)}/\lambda^{(m)}) p(r_{m+1}/\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}, \lambda^{(m+1)}). \quad (36)
\end{aligned}$$

Тогда искомая апостериорная вероятность того, что в момент времени  $t = (m+1)\Delta t$  состояние процесса  $\lambda(t)$  есть  $\lambda^{(m+1)}$  ( $\lambda^{(m+1)} = \lambda_1$  либо  $\lambda^{(m+1)} = \lambda_2$ ), запишется в виде

$$W(\lambda^{(m+1)}/\mathbf{r}_{m+1}) = \sum_{\lambda^{(0)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \dots \sum_{\lambda^{(m)}=\lambda_1}^{\lambda_2} W(\boldsymbol{\lambda}^{(m+1)}/\mathbf{r}_{m+1}). \quad (37)$$

Подставляя в (37) выражение (36), после несложных преобразований получаем

$$\begin{aligned}
W(\lambda^{(m+1)}/\mathbf{r}_{m+1}) &= \frac{W(\mathbf{r}_m)}{W(\mathbf{r}_{m+1})} \sum_{\lambda^{(m-1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \sum_{\lambda^{(m)}=\lambda_1}^{\lambda_2} W(\boldsymbol{\lambda}^{(m-1)}, \lambda^{(m)}/\mathbf{r}_m) \times \\
&\times p(\lambda^{(m+1)}/\lambda^{(m)}) p(r_{m+1}/\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}, \lambda^{(m+1)}). \quad (38)
\end{aligned}$$

Вероятность  $W(\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}/\mathbf{r}_m)$  представим в виде произведения вероятностей:

$$W(\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}/\mathbf{r}_m) = W(\lambda^{(m)}/\mathbf{r}_m) p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)}, \mathbf{r}_m).$$

Рассмотрим вероятность  $p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)}, \mathbf{r}_m)$ . Это есть условная вероятность того, что при условии наблюдаемых событий на интервале  $(0, m\Delta t)$  процесс  $\lambda(t)$  пришел в реализовавшееся в момент времени  $m\Delta t$  состояние  $\lambda^{(m)}$  из состояния  $\lambda^{(m-1)}$  («известно настоящее – нужно найти прошлое»). Как уже отмечалось выше, процесс  $\lambda(t)$  не зависит от наблюдаемых событий, поэтому  $p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)}, \mathbf{r}_m) = p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)})$ , т.е. это переходная

вероятность для процесса  $\lambda(t)$ , только устремленная в прошлое. Для определения вероятности  $p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)})$  используем формулу Байеса [4]. Для конкретности положим  $\lambda^{(m-1)} = \lambda_1$ ,  $\lambda^{(m)} = \lambda_2$ . Тогда

$$p(\lambda^{(m-1)} = \lambda_1/\lambda^{(m)} = \lambda_1) = p(\lambda^{(m)} = \lambda_1/\lambda^{(m-1)} = \lambda_1) \pi_1 / [p(\lambda^{(m)} = \lambda_1/\lambda^{(m-1)} = \lambda_1) \pi_1 + p(\lambda^{(m)} = \lambda_2/\lambda^{(m-1)} = \lambda_2) \pi_2], \quad (39)$$

где  $\pi_1, \pi_2$  – вероятности, определенные выше в п. 2. Остальные вероятности являются переходными вероятностями процесса  $\lambda(t)$ , устремленными из настоящего в будущее и определенными в формуле (4). Подставляя эти выражения в (39), заменив в них соответствующим образом индексы, получаем

$$p(\lambda^{(m-1)} = \lambda_1/\lambda^{(m)} = \lambda_1) = \pi_1 + \pi_2 \exp \{ - (\alpha_1 + \alpha_2) \Delta t \}. \quad (40)$$

Сравнение выражения (40) с формулой для переходной вероятности  $p(\lambda^{(m)} = \lambda_1/\lambda^{(m-1)} = \lambda_1)$  из (4) показывает их полное совпадение, т.е. процесс  $\lambda(t)$  обратим. Совершенно аналогично получаются остальные переходные вероятности:

$$p(\lambda^{(m-1)} = \lambda_2/\lambda^{(m)} = \lambda_1) = \pi_2 - \pi_2 \exp \{ - (\alpha_1 + \alpha_2) \Delta t \},$$

$$p(\lambda^{(m-1)} = \lambda_1/\lambda^{(m)} = \lambda_2) = \pi_1 - \pi_1 \exp \{ - (\alpha_1 + \alpha_2) \Delta t \},$$

$$p(\lambda^{(m-1)} = \lambda_2/\lambda^{(m)} = \lambda_2) = \pi_2 + \pi_1 \exp \{ - (\alpha_1 + \alpha_2) \Delta t \}. \quad (41)$$

С учетом сказанного формула (38) переписывается в виде

$$W(\lambda^{(m+1)}/\mathbf{r}_{m+1}) = \frac{W(\mathbf{r}_m)}{W(\mathbf{r}_{m+1})} \sum_{\lambda^{(m-1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \sum_{\lambda^{(m)}=\lambda_1}^{\lambda_2} W(\lambda^{(m)}/\mathbf{r}_m) p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)}) \times p(\lambda^{(m+1)}/\lambda^{(m)}) p(r_{m+1}/\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}, \lambda^{(m+1)}). \quad (42)$$

Остается определить неизвестный множитель  $W(\mathbf{r}_m)/W(\mathbf{r}_{m+1})$ , который находим из условия нормировки:

$$\sum_{\lambda^{(m+1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} W(\lambda^{(m+1)}/\mathbf{r}_{m+1}) = \frac{W(\mathbf{r}_m)}{W(\mathbf{r}_{m+1})} \sum_{\lambda^{(m-1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \sum_{\lambda^{(m)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \sum_{\lambda^{(m+1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} W(\lambda^{(m)}/\mathbf{r}_m) \times p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)}) p(\lambda^{(m+1)}/\lambda^{(m)}) p(r_{m+1}/\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}, \lambda^{(m+1)}) = 1.$$

Таким образом,

$$\frac{W(\mathbf{r}_m)}{W(\mathbf{r}_{m+1})} = \left\{ \sum_{\lambda^{(m-1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \sum_{\lambda^{(m)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \sum_{\lambda^{(m+1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} W(\lambda^{(m)}/\mathbf{r}_m) \times p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)}) p(\lambda^{(m+1)}/\lambda^{(m)}) p(r_{m+1}/\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}, \lambda^{(m+1)}) \right\}^{-1}. \quad (43)$$

Подставляя (43) в (42), окончательно получаем рекуррентную формулу для апостериорной вероятности  $W(\lambda^{(m+1)}/\mathbf{r}_{m+1})$ :

$$W(\lambda^{(m+1)}/\mathbf{r}_{m+1}) = \left\{ \sum_{\lambda^{(m-1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \sum_{\lambda^{(m)}=\lambda_1}^{\lambda_2} W(\lambda^{(m)}/\mathbf{r}_{m+1}) p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)}) \times p(\lambda^{(m+1)}/\lambda^{(m)}) p(r_{m+1}/\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}, \lambda^{(m+1)}) \right\} \times \left\{ \sum_{\lambda^{(m-1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \sum_{\lambda^{(m)}=\lambda_1}^{\lambda_2} \sum_{\lambda^{(m+1)}=\lambda_1}^{\lambda_2} W(\lambda^{(m)}/\mathbf{r}_m) p(\lambda^{(m-1)}/\lambda^{(m)}) p(\lambda^{(m+1)}/\lambda^{(m)}) \times p(r_{m+1}/\lambda^{(m-1)}, \lambda^{(m)}, \lambda^{(m+1)}) \right\}^{-1}. \quad (44)$$

Формула (44) позволяет рассчитать апостериорную вероятность в любой момент времени  $m\Delta t$ ,  $m = 0, 1, \dots$ . При этом для  $m = 0$   $W(\lambda^{(0)} = \lambda_1/r_0) = \pi_1$ ,  $W(\lambda^{(0)} = \lambda_2/r_0) = \pi_2$ ,  $\lambda^{(-1)} = \lambda_1$  либо  $\lambda^{(-1)} = \lambda_2$ .

В заключение отметим, что обычный подход, используемый в задачах оптимальной нелинейной фильтрации [2, 3], предполагает дальнейший предельный переход при  $\Delta t \rightarrow 0$  в формуле (44), который приводит к дифференциальному уравнению для апостериорной вероятности. Однако в рассматриваемом случае ошибок в измерениях моментов наступления событий такой предельный переход незаконен, так как при  $\Delta t \rightarrow 0$  вероятности (33) могут стать отрицательными. Предельный переход в (44) возможен только тогда, когда одновременно с  $\Delta t$  и  $\sigma \rightarrow 0$ , т.е. предельным случаем является случай безошибочных измерений моментов времени наступления событий, рассмотренный в [3].

## 5. Результаты численных расчетов

Для получения численных результатов разработан алгоритм вычисления апостериорной вероятности по формуле (44). Программа расчета реализована на алгоритмическом языке Паскаль. Первый этап расчета предполагает имитационное моделирование МС-потока событий и моделирование механизма ошибок в измерениях моментов времени наступления событий. Описание алгоритма имитационного моделирования здесь не приводится, так как никаких принципиальных трудностей алгоритм не содержит. Второй этап расчета – непосредственное вычисление апостериорной вероятности по формуле (44).

Все расчеты проведены для следующих значений параметров:  $\lambda_1 = 10$ ,  $\lambda_2 = 1$ ,  $\alpha_1 = 0,5$ ,  $\alpha_2 = 0,7$ ,  $\sigma = 0,05$ . На рис. 2–4 приведены значения апостериорной вероятности  $W(\lambda_1/t)$  для  $\Delta t = 0,0359$  (см. рис. 2);  $0,09295$  (рис. 3);  $0,15$  (рис. 4). На рисунках указаны участки стационарности процесса  $\lambda(t)$ . С целью определения для заданных параметров приемлемого значения  $\Delta t$  проведен статистический эксперимент. Для каждого  $\Delta t$  имитировалось 50 реализаций МС-потока с ошибками измерений моментов времени наступления событий.

Длительность каждой реализации  $t = 50$  ед. В момент времени  $t$  рассчитывалась вероятность  $W(\lambda_1/t)$ , и по критерию максимума апостериорной вероятности выносилось решение о том или ином состоянии процесса  $\lambda(t)$ . После чего проводилось сравнение полученного решения с истинным состоянием процесса  $\lambda(t)$  в момент времени  $t$ , известного из результата имитационного моделирования, и подсчитывалась частота ошибочных решений:

$$P_1 = \hat{P}(\lambda(t) = \lambda_1 / \lambda(t) = \lambda_2) = n_1 / N_2,$$

$$P_2 = \hat{P}(\lambda(t) = \lambda_2 / \lambda(t) = \lambda_1) = n_2 / N_1,$$

где  $N_i$  – число реализаций, для которых истинное состояние процесса  $\lambda(t)$  в момент времени  $t$  равно  $\lambda_i$ ,  $i = 1, 2$ ,  $N = N_1 + N_2$ ;  $n_1$  – число ошибочных решений о втором состоянии процесса  $\lambda(t)$  (в момент времени  $t$  имеет место состояние процесса  $\lambda(t) = \lambda_2$ , но выносится ошибочное решение –  $\lambda(t) = \lambda_1$ );  $n_2$  – число ошибочных решений о первом состоянии процесса  $\lambda(t)$  (в момент времени  $t$  имеет место состояние процесса  $\lambda(t) = \lambda_1$ , но выносится ошибочное решение –  $\lambda(t) = \lambda_2$ ). Оценка полной вероятности ошибки подсчитывалась по формуле:  $P = \pi_1 P_2 + \pi_2 P_1$ . Результаты статистического эксперимента приведены в таблице.

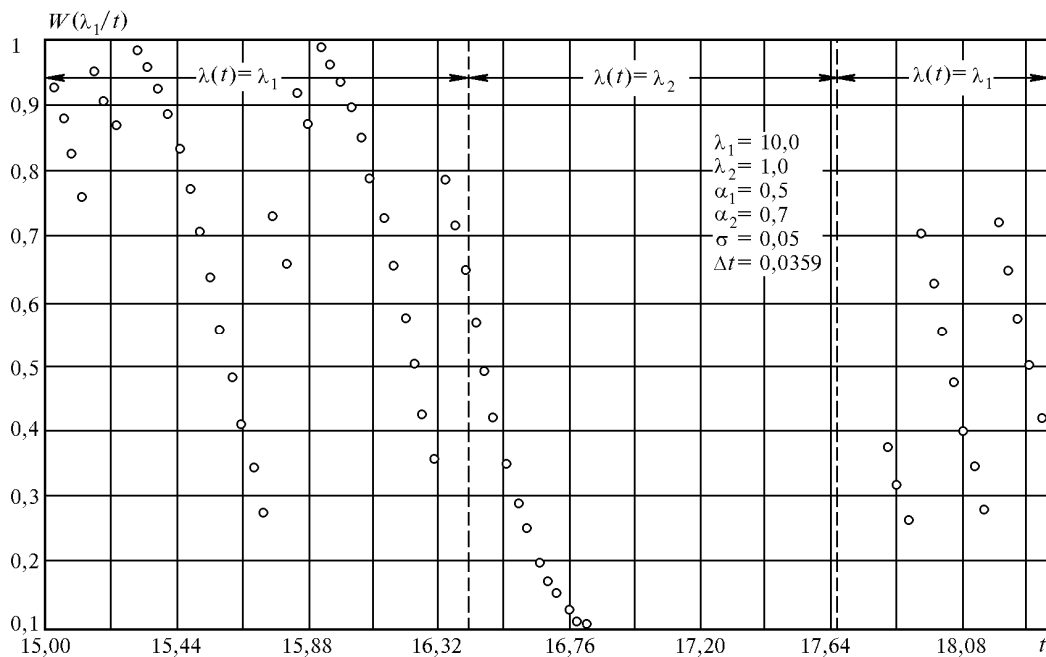


Рис. 2

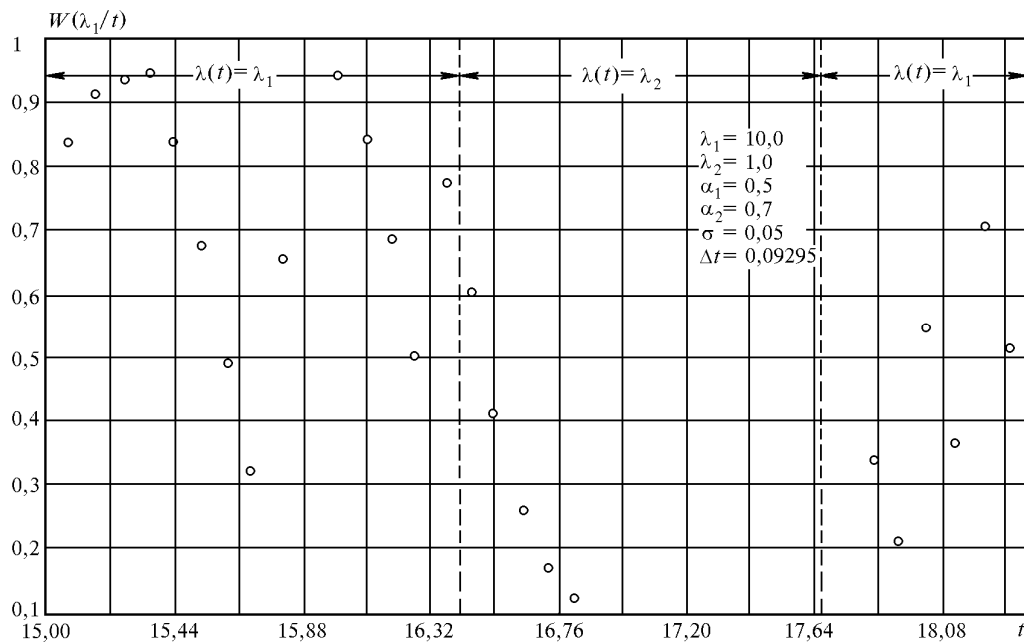


Рис. 3



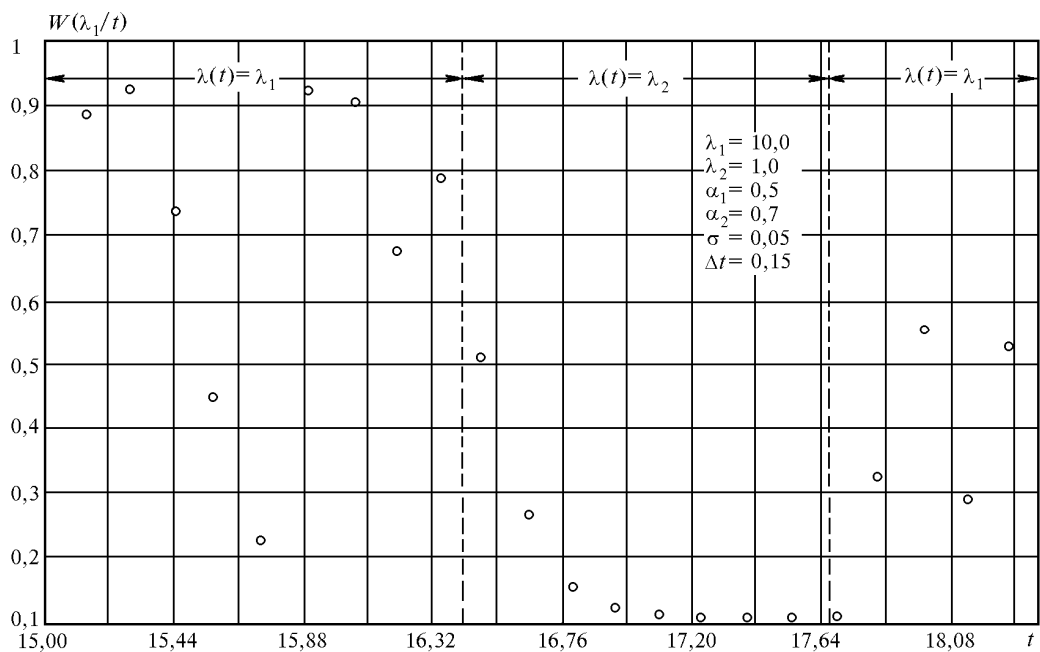


Рис. 4

$P_i$	$\Delta t = 0,0359$	$\Delta t = 0,09295$	$\Delta t = 0,15$
$P_1$	0,077	0,077	0,038
$P_2$	0,250	0,292	0,333
$P$	0,178	0,202	0,210

Анализ результатов показывает, что при заданных значениях параметров чем ближе значение  $\Delta t$  к левой границе  $2(\lambda_1 + \lambda_2)\sigma/\lambda_1\sqrt{2\pi} = 0,035905$ , тем меньше полная вероятность ошибки. Однако при изменении исходных параметров для определения приемлемого

значения  $\Delta t$  необходимо проводить подобный статистический эксперимент.

1. Горцев А.М., Нежелская Л.А., Шевченко Т.И. Оценивание состояний МС-потока событий при наличии ошибок измерений // Известия вузов. Физика. 1993. № 12. С. 67–85.
2. Хазен Э.М. Методы оптимальных статистических решений и задачи оптимального управления. М.: Сов. радио, 1968. 256 с.
3. Горцев А.М., Нежелская Л.А. Оптимальная нелинейная фильтрация марковского потока событий с переключениями // Техника средств связи. 1989. Вып. 7. С. 46–54.
4. Боровков А.А. Теория вероятностей. М.: Наука, 1986. 431 с.
5. Хинчин А.Я. Работы по математической теории массового обслуживания. М.: Физматгиз, 1963. 235 с.

Томский государственный университет

Поступила в редакцию 5 февраля 1997 г.

*A.M. Gortsev, I.S. Shmyrin. Optimal Algorithm for Events MS-flow State Estimation with Errors in Instants Measurement.*

A problem of estimation of events MS-flow state being a mathematical model of elementary particles flows (photons, electrons, etc.) is examined. A recursion relation is being found for a posteriori probability, which is the most perfect characteristic of the events flow state. A decision for the flow state is being made by the maximum criterion of a posteriori probability. The computation results are presented as well as the results of statistical experiment on the model.