

# АПОСТЕРИОРНЫЕ СРЕДНИЕ ОЦЕНКИ ПАРАМЕТРОВ МАР-ПОТОКА СОБЫТИЙ

**И. С. Шмырин**

*Томский государственный университет*

*Томск, Россия*

*E-mail: igor@fpmk.tsu.ru*

Рассматривается задача оптимального оценивания параметров МАР-потока событий по наблюдениям за моментами наступления событий потока. Оценка параметров строится как апостериорное среднее. Находятся выражения для апостериорной плотности распределения вектора неизвестных параметров, формулируется алгоритм расчета оценок в произвольный момент времени.

*Ключевые слова:* МАР-поток, оценивание параметров, апостериорное среднее.

## ВВЕДЕНИЕ

В современной литературе по теории массового обслуживания большое число работ посвящено исследованию систем обслуживания с нестационарными случайными потоками событий, или потоками со случайной интенсивностью, являющимися широко применяемой моделью реальных процессов – потоков информационных пакетов в современных информационно-вычислительных сетях, потоков элементарных частиц и т. д. Потоки такого рода называют также коррелированными потоками [1], дважды стохастическими потоками [2], ВМАР (Batch Markovian Arrival Process)-потоками событий [3].

Очевидно, что режимы функционирования систем обслуживания (регистрирующих приборов), на вход которых поступает поток событий (заявок) со случайной интенсивностью, непосредственно зависят от значения интенсивности. С другой стороны, случайный процесс, определяющий изменение интенсивности входящего потока, недоступен наблюдению. Кроме этого, как правило, параметры случайного процесса являются неизвестными величинами. В силу этого при исследовании и решении различных оптимизационных задач для систем обслуживания с нестационарными случайными входящими потоками событий важной задачей является задача оценивания неизвестных параметров входящего потока событий. Примером решения таких задач могут служить работы [4–6]. В данной работе, с использованием результатов [7], решается задача оптимального оценивания параметров управляющего процесса МАР (Markovian Arrival Process)-потока событий, являющегося частным случаем более общей модели – ВМАР-потока.

## ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Дадим описание математической модели МАР-потока событий, используя при этом термины и обозначения [1], [7]. Наступление событий потока определяется поведением марковского случайного процесса  $v(t)$  с непрерывным временем и пространством состояний  $\{1, 2, \dots, n\}$ . Время пребывания процесса  $v(t)$  в состоянии  $i$  случайно и распределено экспоненциально с параметром  $\lambda_i, i = \overline{1, n}$ . По окончании пребывания процесса в состоянии  $i$  процесс переходит в состояние  $j$ , при этом в момент перехода может наступить событие потока. Вероятность того, что по окончании состояния  $i$  процесс  $v(t)$  перейдет в состояние  $j$  и в момент перехода наступит  $k$  событий, есть величина  $p_k(i, j), i, j = \overline{1, n}, k = 0, 1$ . При этом полагается, что

$$p_0(i, i) = 0, i = \overline{1, n}, \quad (1)$$

то есть переход процесса  $v(t)$  из состояния в то же самое состояние без наступления события невозможен. Для параметров  $\lambda_i$  экспоненциальных распределений времени пребывания процесса  $v(t)$  в состояниях и вероятностей  $p_k(i, j)$  переходов из состояния в состояние выполняются очевидные условия:

$$\begin{aligned} \lambda_i > 0, i = \overline{1, n}, \\ 0 \leq p_k(i, j) \leq 1, i, j = \overline{1, n}, k = 0, 1, \end{aligned} \quad (2)$$

$$\sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^2 p_k(i, j) = 1, i = \overline{1, n}.$$

Процесс  $v(t)$  полагается ненаблюдаемым, параметры процесса (параметры распределений длительности состояний  $\lambda_i$  и вероятности переходов  $p_k(i, j), i, j = \overline{1, n}, k = 0, 1$ ) полагаются неизвестными величинами. Наблюдениями за потоком событий являются моменты времени  $t_1, t_2, \dots, t_N$  наступления событий на интервале времени  $[t_0, t]$ , где  $t_0$  – момент начала наблюдений,  $t$  – момент окончания наблюдений,  $t_0 < t_1 < t_2 < \dots < t_N \leq t$ . Требуется по наблюдениям за потоком оценить в момент  $t$  окончания наблюдений вектор неизвестных параметров процесса  $v(t)$ :

$$\theta = (\lambda_i, p_k(i, j)), i, j = \overline{1, n}, k = 0, 1,$$

удовлетворяющих ограничениям (1), (2). В качестве оценки  $\hat{\theta}(t)$  вектора параметров будем использовать апостериорное среднее:

$$\hat{\theta}(t) = \int_{\Theta} \theta p(\theta | t) d\theta, \quad (3)$$

где  $\Theta$  – область значений вектора параметров  $\theta$ , определяемая условиями (1), (2),  $p(\theta | t)$  – апостериорная плотность распределения вектора  $\theta$  в момент времени  $t$ . Заметим, что апостериорная средняя оценка параметров является оптимальной в смысле минимума среднеквадратического отклонения ошибки оценивания [8]. Согласно (3), для построения оценки  $\hat{\theta}(t)$  необходимо найти выражение для апостериорной плотности  $p(\theta | t)$ .

## ВЫВОД ВЫРАЖЕНИЙ ДЛЯ АПОСТЕРИОРНОЙ ПЛОТНОСТИ РАСПРЕДЕЛЕНИЯ ВЕКТОРА ПАРАМЕТРОВ

Будем рассматривать установившийся (стационарный) режим функционирования потока событий, поэтому переходными процессами на интервале наблюдения  $[t_0, t]$  пренебрегаем. Тогда без потери общности рассуждений можно положить момент начала наблюдений  $t_0 = 0$ . Рассмотрим временной интервал  $(t, t + \Delta t)$ , где  $t$  – произвольный момент времени,  $\Delta t$  – сколь угодно малая величина. Обозначим  $\bar{r}(t)$  – последовательность моментов времени наступления событий потока на интервале  $[0, t]$ ,  $\bar{r}(t + \Delta t)$  – последовательность моментов времени наступления событий потока на интервале  $[0, t + \Delta t]$ ,  $r(t, t + \Delta t)$  – события потока, наступившие на интервале  $[t, t + \Delta t]$ . Рассмотрим  $p(\theta | \bar{r}(t))$  – искомая плотность распределения вектора параметров  $\theta$  в момент времени  $t$ . Используя известную формулу условной вероятности, можно записать

$$p(\theta | \bar{r}(t)) = p(\theta) \frac{p(\bar{r}(t) | \theta)}{p(\bar{r}(t))}.$$

Записывая аналогичное выражение для плотности в момент  $t + \Delta t$

$$p(\theta | \bar{r}(t + \Delta t)) = p(\theta) \frac{p(\bar{r}(t + \Delta t) | \theta)}{p(\bar{r}(t + \Delta t))}$$

и сравнивая две последние формулы, получаем

$$p(\theta | \bar{r}(t + \Delta t)) = \frac{p(\bar{r}(t))}{p(\bar{r}(t + \Delta t))} p(\theta | \bar{r}(t)) \frac{p(\bar{r}(t + \Delta t) | \theta)}{p(\bar{r}(t) | \theta)}. \quad (4)$$

В силу того что  $\bar{r}(t + \Delta t) = (\bar{r}(t), r(t, t + \Delta t))$ , по формуле условной вероятности можно записать

$$p(\bar{r}(t + \Delta t) | \theta) = p(\bar{r}(t), r(t, t + \Delta t) | \theta) = p(r(t, t + \Delta t) | \bar{r}(t), \theta) p(\bar{r}(t) | \theta),$$

так что (4) принимает вид:

$$p(\theta | \bar{r}(t + \Delta t)) = \frac{p(\bar{r}(t))}{p(\bar{r}(t + \Delta t))} p(\theta | \bar{r}(t)) p(r(t, t + \Delta t) | \bar{r}(t), \theta). \quad (5)$$

Рассмотрим выражение  $p(r(t, t + \Delta t) | \bar{r}(t), \theta)$  в (5). Имеем

$$\begin{aligned} p(r(t, t + \Delta t) | \bar{r}(t), \theta) &= \sum_{i=1}^n p(r(t, t + \Delta t), v(t) = i | \bar{r}(t), \theta) = \\ &= \sum_{i=1}^n p(v(t) = i | \bar{r}(t), \theta) p(r(t, t + \Delta t) | v(t) = i, \bar{r}(t), \theta), \end{aligned}$$

откуда (5) есть

$$\begin{aligned} p(\theta | \bar{r}(t + \Delta t)) &= \\ &= \frac{p(\bar{r}(t))}{p(\bar{r}(t + \Delta t))} p(\theta | \bar{r}(t)) \sum_{i=1}^n p(v(t) = i | \bar{r}(t), \theta) p(r(t, t + \Delta t) | v(t) = i, \bar{r}(t), \theta). \quad (6) \end{aligned}$$

Рассмотрим выражение

$$p(v(t) = i | \bar{r}(t), \theta) p(r(t, t + \Delta t) | v(t) = i, \bar{r}(t), \theta), \quad i = \overline{1, n}, \quad (7)$$

стоящее под знаком суммирования в (6). Первый сомножитель в (7) есть вероятность того, что в момент времени  $t$  процесс  $v(t)$  принимает значение  $i$  ( $i = \overline{1, n}$ ) при условии, что на интервале  $[0, t]$  события наступали в виде последовательности  $\bar{r}(t)$ . Тогда вероятность  $p(v(t) = i | \bar{r}(t), \theta)$  (обозначим  $w_i(t, \theta) = p(v(t) = i | \bar{r}(t), \theta)$ ) есть апостериорная вероятность  $i$ -го состояния процесса  $v(t)$ . Заметим, что задача нахождения апостериорных вероятностей состояний управляющего процесса  $v(t)$  МАР-потока событий решена в [7] для алгоритма оптимального оценивания состояний МАР-потока событий.

Рассмотрим второй сомножитель в (7). В силу марковости процесса  $v(t)$  [7] наступление событий на интервале  $[t, t + \Delta t]$  зависит только от значения процесса  $v(t)$  в момент времени  $t$  и не зависит от предыстории наступления событий на интервале  $[0, t]$ , поэтому

$$p(r(t, t + \Delta t) | v(t) = i, \bar{r}(t), \theta) = p(r(t, t + \Delta t) | v(t) = i, \theta), \quad i = \overline{1, n}.$$

Кроме того, в силу ординарности МАР-потока событий и сколь угодно малости величины  $\Delta t$  можно утверждать, что величина  $r(t, t + \Delta t)$  может принимать одно из двух значений: 0 (на интервале  $[t, t + \Delta t]$  событий потока нет) и 1 (на интервале  $[t, t + \Delta t]$  наступает событие потока).

Рассмотрим случай  $r(t, t + \Delta t) = 0$ . Имеем

$$p(r(t, t + \Delta t) = 0 | v(t) = i, \theta) = \sum_{j=1}^n p(r(t, t + \Delta t) = 0, v(t + \Delta t) = j | v(t) = i, \theta), \quad i = \overline{1, n}. \quad (8)$$

Вероятность  $p(r(t, t + \Delta t) = 0, v(t + \Delta t) = j | v(t) = i, \theta)$  есть вероятность того, что управляющий процесс  $v(\cdot)$  в момент  $t + \Delta t$  примет значение  $j$  и на интервале  $[t, t + \Delta t]$  не наступит событие потока при условии, что в момент  $t$  процесс  $v(\cdot)$  имел значение  $i$ . Если  $j = i$ , то в силу (1) (невозможность перехода процесса  $v(\cdot)$  из состояния  $i$  в то же самое состояние  $i$  без наступления события) имеем  $p(r(t, t + \Delta t) = 0, v(t + \Delta t) = i | v(t) = i, \theta) = 1 - \lambda_i \Delta t + o(\Delta t)$ . Если же  $j \neq i$ , то  $p(r(t, t + \Delta t) = 0, v(t + \Delta t) = j | v(t) = i, \theta) = (\lambda_j \Delta t + o(\Delta t)) p_0(i, j)$ . Поэтому (8) имеет вид:

$$p(r(t, t + \Delta t) = 0 | v(t) = i, \theta) = 1 - \lambda_i \Delta t + \lambda_i \Delta t \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n p_0(i, j) + o(\Delta t), \quad i = \overline{1, n},$$

или, учитывая (1) и условие нормировки в (2),

$$p(r(t, t + \Delta t) = 0 | v(t) = i, \theta) = 1 - \lambda_i z_i \Delta t + o(\Delta t), \quad z_i = \sum_{j=1}^n p_1(i, j), \quad i = \overline{1, n}. \quad (9)$$

Подставляя (9) в (7), (7) в (6), учитывая введенные обозначения, получим (6) в виде

$$p(\theta | \bar{r}(t + \Delta t)) = \frac{p(\bar{r}(t))}{p(\bar{r}(t + \Delta t))} p(\theta | \bar{r}(t)) \sum_{i=1}^n w_i(t, \theta) (1 - \lambda_i z_i \Delta t) + o(\Delta t).$$

Преобразуя последнее выражение с учетом условий нормировки  $\sum_{i=1}^n w_i(t, \theta) = 1$ ,  $\int_{\Theta} p(\theta | \cdot) d\theta = 1$ , и обозначая  $t = \bar{r}(t)$ ,  $t + \Delta t = \bar{r}(t + \Delta t)$ , окончательно получаем

$$p(\theta | t + \Delta t) = \frac{p(\theta | t) - \Delta t \sum_{i=1}^n \lambda_i z_i w_i(t, \theta) + o(\Delta t)}{1 - \Delta t \int_{\Theta} p(\theta | t) \sum_{i=1}^n \lambda_i z_i w_i(t, \theta) d\theta + o(\Delta t)},$$

откуда, обозначив

$$a(t, \theta) = \sum_{i=1}^n \lambda_i z_i w_i(t, \theta), \quad z_i = \sum_{j=1}^n p_1(i, j) \quad (10)$$

и устремляя  $\Delta t$  к нулю, нетрудно получить дифференциальное уравнение для апостериорной плотности распределения  $p(\theta | t)$  вектора неизвестных параметров  $\theta$  в виде:

$$\frac{dp(\theta | t)}{dt} = -p(\theta | t) \left[ a(t, \theta) - \int_{\Theta} a(t, \theta) p(\theta | t) d\theta \right]. \quad (11)$$

Заметим, что дифференциальное уравнение (11) описывает поведение плотности распределения  $p(\theta | t)$  на интервалах между моментами наступления событий потока. Деля правую и левую части (11) на  $p(\theta | t)$  и интегрируя на интервале  $[t_k, t]$ , где  $t_k$  — момент наступления события потока, после несложных преобразований получаем

$$p(\theta | t) = \frac{\exp\left(-\int_{t_k}^t a(\tau, \theta) d\tau\right) p(\theta | t_k + 0)}{\exp\left(-\int_{t_k}^t \int_{\Theta} a(\tau, \theta) p(\theta | \tau) d\theta d\tau\right)},$$

и, учитывая  $\int_{\Theta} p(\theta | t) d\theta = 1$ , записываем окончательное решение для (11) в виде

$$p(\theta | t) = \frac{\exp\left(-\int_{t_k}^t a(\tau, \theta) d\tau\right) p(\theta | t_k + 0)}{\int_{\Theta} \exp\left(-\int_{t_k}^t a(\tau, \theta) d\tau\right) p(\theta | t_k + 0) d\theta}, \quad (12)$$

функция  $a(\tau, \theta)$  для  $t_k \leq \tau \leq t$  определена в (10).

Рассмотрим теперь в (7) случай  $r(t, t + \Delta t) = 1$  (на интервале  $[t, t + \Delta t]$  наступило событие потока). Пусть это событие наступило в момент  $t_{k+1}$ ,  $t < t_{k+1} < t + \Delta t$ . Тогда, в силу того что, согласно определению МАР-потока событий, из факта наступления события следует факт перехода процесса  $v(t)$  из состояния в состояние, будем иметь

$$p(r(t, t + \Delta t) = 1 | v(t) = i, \theta) = \sum_{j=1}^n p(r(t, t + \Delta t) = 1, v(t + \Delta t) = j | v(t) = i, \theta) = \\ = \sum_{j=1}^n (\lambda_j \Delta t + o(\Delta t)) p_1(i, j), \quad i = \overline{1, n}.$$

Подставляя данное выражение в (7), (7) в (6), с учетом введенных ранее обозначений (10) и условия нормировки  $\int_{\Theta} p(\theta | \cdot) d\theta = 1$ , получаем (6) в виде

$$p(\theta | t + \Delta t) = \frac{a(t, \theta) p(\theta | t) \Delta t + o(\Delta t)}{\int_{\Theta} a(t, \theta) p(\theta | t) d\theta \Delta t + o(\Delta t)}.$$

Пусть  $t_{k+1} - t = \Delta t'$ ,  $t + \Delta t - t_{k+1} = \Delta t''$  ( $\Delta t' + \Delta t'' = \Delta t$ ). Тогда последнее выражение можно записать в виде

$$p(\theta | t_{k+1} + \Delta t'') = \frac{a(t_{k+1} - \Delta t', \theta) p(\theta | t_{k+1} - \Delta t') + \frac{o(\Delta t)}{\Delta t}}{\int_{\Theta} a(t_{k+1} - \Delta t', \theta) p(\theta | t_{k+1} - \Delta t') d\theta + \frac{o(\Delta t)}{\Delta t}},$$

откуда при  $\Delta t \rightarrow 0$  ( $\Delta t'$  и  $\Delta t''$  одновременно стремятся к нулю) получаем

$$p(\theta | t_{k+1} + 0) = \frac{a(t_{k+1} - 0, \theta) p(\theta | t_{k+1} - 0)}{\int_{\Theta} a(t_{k+1} - 0, \theta) p(\theta | t_{k+1} - 0) d\theta}, \quad (13)$$

функция  $a(t_{k+1} - 0, \theta)$  определена в (10).

Совокупность формул (10), (12), (13) вместе с алгоритмом [7] расчета апостериорных вероятностей состояний процесса  $v(t)$  (вероятностей  $w_i(t, \theta)$ ,  $i = \overline{1, n}$  в (10)) позволяют сформулировать алгоритм расчета оценки (3) вектора неизвестных параметров МАР-потока событий:

1) в момент времени начала наблюдений  $t_0 = 0$  задается начальная плотность распределения  $p(\theta | 0)$ , по формуле (3) рассчитывается начальное значение вектора оценок  $\hat{\theta}(0)$ ; полагается  $k = 0$ ,  $t_k = t_0 = 0$ ;

2) в любой момент времени  $t$ ,  $t > t_k$ , проводится расчет апостериорной плотности  $p(\theta | t)$  по формуле (12) и оценки  $\hat{\theta}(t)$  по формуле (3);

3) в момент времени  $t_{k+1}$  наступления  $k + 1$ -го события потока рассчитывается апостериорная плотность  $p(\theta | t_{k+1} - 0)$  по формуле (12), оценка  $\hat{\theta}(t_{k+1} - 0)$  по формуле (3), и производится пересчет плотности  $p(\theta | t_{k+1} + 0)$  по формуле (13) и расчет оценки  $\hat{\theta}(t_{k+1} + 0)$  по формуле (3);

4) полагается  $k = k + 1$  и повторяются шаги 2), 3) алгоритма.

В заключение отметим следующее. Расчет оценок вектора неизвестных параметров  $\theta$  МАР-потока событий по формулам (3), (12), (13) может быть реализован только численно в связи с тем, что апостериорные вероятности состояний процесса  $v(t)$ , входящие в (12), (13) как функции  $t$ ,  $\theta$ , рассчитываются, согласно [7], рекуррентно по моментам наступления событий потока на всем интервале наблюдения  $[0, t]$ , поэтому аналитически взять интегралы по  $\Theta$  в формулах (12), (13) для нахождения явного вида апостериорной плотности  $p(\theta|t)$  и в (3) для получения явного вида оценки  $\hat{\theta}(t)$  невозможно.

## ЛИТЕРАТУРА

1. Дудин А. Н., Клименок В. И. Системы массового обслуживания с коррелированными потоками. Мн.: БГУ, 2000.
2. Cox D. R., Miller H. D. The Theory of Stochastic Processes // Methuen and Co Ltd. 1965.
3. Lucantoni D. M. New results on the single server queue with a batch markovian arrival process // Communications in Statistics Stochastic Models. 1991. V. 7. P. 1-46.
4. Горцев А. М., Нежелская Л. А. Оценивание параметров синхронного дважды стохастического потока событий методом моментов // Вестн. ТГУ. 2002. № 1 (I). С. 24-29.
5. Васильева Л. А., Горцев А. М. Оценивание параметров дважды стохастического потока событий в условиях его неполной наблюдаемости // Автоматика и телемеханика. 2002. № 3. С. 179-184.
6. Горцев А. М., Паришина М. Е. Оценка параметров альтернирующего потока событий в условиях «мёртвого» времени // Изв. вузов. Физика. 1999. № 4. С. 8-13.
7. Шмырин И. С. Оптимальное оценивание состояний МАР-потока событий по критерию максимума апостериорных вероятностей состояний // Автоматика и телемеханика. 2004. № 9. С. 101-109.
8. Хазен Э. М. Методы оптимальных статистических решений и задачи оптимального управления. М.: Сов. радио, 1968.