

ОБ ОПТИМАЛЬНОМ КОЭФФИЦИЕНТЕ ЭФФЕКТИВНОСТИ ПОЛУМАРКОВСКОЙ СИСТЕМЫ В СХЕМЕ ФАЗОВОГО УКРУПНЕНИЯ

By using methods of the theory of semi-Markov process, we analyze the problem of detecting signals in a multichannel system. We construct the optimal strategy of displacement of a search device in the multichannel system and obtain the corresponding estimate of search efficiency.

Методами теорії напівмарковських процесів проведено аналіз задачі пошуку сигналів у багатоканальній системі. Побудовано оптимальну стратегію переміщення пошукового пристрою по каналах та отримано відповідну оцінку ефективності пошуку.

Проблемы оптимизации для ряда стохастических систем, состоящих из нескольких элементов, в частности некоторых систем поиска, надежности и массового обслуживания, сводятся к задачам оптимизации параметров, характеризующих случайный закон функционирования одного из элементов, по отношению к определенному коэффициенту эффективности системы. Количество возможных состояний таких систем, как правило, велико, что сильно усложняет их анализ [1]. Для решения этих проблем в полумарковском случае предлагается подход [2, 3], связанный с многократным использованием метода фазового укрупнения [4, 5]. Проиллюстрируем его задачей поиска сигналов в многоканальной системе связи.

1. Постановка задачи. Пусть имеется $N^e = N/\varepsilon$ каналов связи, по которым независимо перемещаются сигналы и одно поисковое устройство.

Перемещение сигналов по каждому i -му каналу описывается альтернирующим процессом восстановления $S_i(t)$, причем $S_i(t) = 1$, если в момент t в i -м канале есть сигнал, и $S_i(t) = 0$, если сигнал отсутствует. Каналы связи разбиты на M групп однотипных в смысле равенства вероятностных характеристик перемещающихся по ним сигналов. Множество E_i номеров каналов i -го типа содержит $N_i^e = N_i/\varepsilon$ элементов. Время пребывания сигнала в любом из каналов i -го типа подчиняется экспоненциальному закону распределения с параметром $\lambda_i^{(1)}$, а время его отсутствия — экспоненциальному закону распределения с параметром $\lambda_i^{(0)}$.

Перемещение поискового устройства по каналам описывается полумарковским процессом $\xi^e(t)$ с дискретным множеством состояний $E = \{1, 2, \dots, N^e\}$, полумарковской матрицей $Q(t) = \{Q(t); i, j \in E\}$ и начальным состоянием $\xi^e(0) = e_0$. При этом $\xi^e(t) = j \in E$, если поисковое устройство находится в j -м канале связи.

Множество состояний E в соответствии с введенным выше понятием типов каналов разбито на M непересекающихся классов $E = E_1 \cup E_2 \cup \dots \cup E_M$ таким образом, что элементы полумарковской матрицы одинаковы для различных представителей каждого из подклассов и представимы в виде

$$\begin{aligned} Q(t, e, E_i) &= P(i)G^e(t), \\ G^e(t) &= G(t/\varepsilon), \\ e \in E, \quad i &= \overline{1, M}. \end{aligned} \quad (1)$$

Будем предполагать, что функция распределения $G(t)$ такова, что для $m = \int_0^\infty (1 - G(t))dt$ выполняется $0 < m < \infty$.

Следовательно, поисковое устройство пребывает в каждом канале случайное время с функцией распределения $G(t/\varepsilon)$ и математическим ожиданием εm , а затем перемещается в любой из каналов i -го типа с вероятностью $\varepsilon P(i)/N_i$, $i = \overline{1, M}$.

Поисковое устройство перемещается по каналам с целью обнаружения сигналов. Сигнал считается обнаруженным в j -м канале в момент первого попадания поискового устройства в этот канал на периоде пребывания в нем сигнала.

Формализуем понятие обнаружения следующим образом.

Пусть ξ_n — вложенная в $\xi(t)$ цепь Маркова, τ_n — моменты восстановления процесса $\xi(t)$.

Определим для каждого $j, j \in E$, случайную последовательность $j(k)$, $k = 1, 2, \dots$, моментов попадания поискового устройства в j -й канал следующим образом:

$$j(k) = \min \left\{ n: \sum_{m=0}^n \chi_j(\xi_m) = k \right\}, \quad \chi_j(i) = \begin{cases} 1 & \text{при } i = j; \\ 0 & \text{при } i \neq j. \end{cases}$$

Введем многомерные случайные последовательности

$$Z_{j(k)} = (\zeta_{j(k)}, S_j(\tau_{j(k)}), u_j(\tau_{j(k)})),$$

где

$$\begin{aligned} \zeta_{j(k)} &= \tau_{j(k)} - \tau_{j(k-1)}, \\ \tau_{j(0)} &= -\infty, \end{aligned} \quad (2)$$

$$u_j(t) = t - \sup \{ x \leq t: S_j(x) \neq S_j(t) \} \text{ — недоскок процесса } S_j(t).$$

Зададим на $(R_+^1 \times \{0, 1\} \times R_+^1)$ функции $b_j(Z)$, $Z = (\tau, s, u)$, $j = \overline{1, N}$,

$$b_j(\tau, s, u) = \begin{cases} 1, & \text{если } s = 1, \tau > u; \\ 0 & \text{— в противном случае.} \end{cases}$$

Тогда $b_j(Z_{j(k)}) = 1$, если в момент k -го попадания поискового устройства в j -й канал был обнаружен сигнал, и $b_j(Z_{j(k)}) = 0$ — в противном случае.

Положим

$$K_i^e = \lim_{t \rightarrow \infty} M \sum_{j \in E_j} \sum_{k: t < \tau_{j(k)} < t + T^e} b_j(Z_{j(k)}), \quad i = \overline{1, M},$$

$$T^e = L \varepsilon m, \quad L \text{ — заданное целое число,}$$

где M — знак математического ожидания, если такой предел существует и не зависит от начальных условий $\xi(0)$, $S_i(0)$, $i = \overline{1, N}$.

Под коэффициентом эффективности $K^e = K^e(P)$ будем понимать $K^e = \sum_{i=1}^M K_i^e$.

Таким образом, коэффициент эффективности функционирования системы поиска — это математическое ожидание числа сигналов, обнаруженных поисковым устройством за время $T^e = L \varepsilon m$ во всех каналах в стационарном режиме поиска.

Требуется максимизировать коэффициент эффективности $K^e(P)$ на классе векторов $P = (P(1), P(2), \dots, P(M))$, удовлетворяющих условию $\sum_1^M P(i) = 1$ при фиксированных $\varepsilon, M, N_i, G(t), \lambda_i^{(0)}, \lambda_i^{(1)}$, $i = \overline{1, M}$.

Решение задачи разбито на несколько этапов. В п. 2 найдена зависимость коэффициента эффективности K^ε от функций распределения F_i^ε случайных величин $\zeta_{j(k)}$, $j \in E_i$, $i = \overline{1, M}$. В п. 3 на основе соответствующей теоремы укрупнения доказано, что $\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} F_i^\varepsilon = e^{-\Lambda_i x}$, $\Lambda_i \geq 0$. При этом существует $\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} K^\varepsilon = \overline{K}$, где $\overline{K} = \sum_{i=1}^M \overline{K}_i(\Lambda_i)$, функции $\overline{K}_i(\Lambda_i)$ вычислены в явном виде. В п. 4 задача оптимизации вероятностей перехода $P = (P(1), P(2), \dots, P(M))$ поискового устройства в условиях малого параметра ε сводится к задаче математического программирования с целевой функцией \overline{K} .

2. Построение полумарковской модели. Зафиксируем произвольное j , $j \in E_i$. Опишем процесс поиска сигналов в j -м канале двухкомпонентной случайной последовательностью $(X_{j(k)}, \zeta_{j(k)})$, $k = 1, 2, \dots$, со значениями из множества $\{0, 1, 2\} \times R_+^1$.

Случайные величины $X_{j(k)}$, $k = 0, 1, \dots$, вводятся следующим образом:

$X_{j(k)} = 1$, если $b_j(Z_{j(k)}) = 1$, т. е. при k -м попадании поискового устройства в j -й канал обнаружен сигнал;

$X_{j(k)} = 2$, если $b_j(Z_{j(k)}) = 0$, $s = 1$, т. е. при k -м попадании поискового устройства в j -й канал в этом канале находился сигнал, но не был обнаружен;

$X_{j(k)} = 0$, если $b_j(Z_{j(k)}) = 0$, $s = 0$, т. е. при k -м попадании поискового устройства в j -й канал в этом канале не было сигнала.

Случайные величины $\zeta_{j(k)}$, $k = 0, 1, \dots$, определены соотношением (2).

Пусть $F_i^\varepsilon(x) = P\{\zeta_{j(k)} \leq x\}$, $j \in E_i$. Функция распределения $F_i^\varepsilon(x)$ определяется решением соответствующего уравнения марковского восстановления [4] (п. 6.4).

Лемма 1. Двухкомпонентная случайная последовательность $(X_{j(k)}, \zeta_{j(k)})$, $k = 1, 2, \dots$, со значениями в $\{0, 1, 2\} \times R_+^1$ является процессом марковского восстановления с полумарковским ядром Q_i :

$$Q_i(t, l, s) = g_i(t, l, s) \quad \text{при } l=0, \quad s=0, 1; \quad l=1, 2, \quad s=0,$$

$$Q_i(t, 0, 2) = 0,$$

$$Q_i(t, l, 1) = g_i(t, l, 1) - d_i \quad \text{при } l=1, 2,$$

$$Q_i(t, l, 2) = d_i \quad \text{при } l=1, 2,$$

где

$$g_i(t, l, s) = \int_0^t \pi_i(\tau, \bar{l}, \bar{s}) dF_i^\varepsilon(\tau), \quad l, s = 0, 1, 2, \quad (3)$$

$$d_i(t) = \int_0^t e^{-\lambda_i^{(1)}\tau} dF_i^\varepsilon(\tau), \quad (4)$$

$$\bar{l} = \begin{cases} l & \text{при } l = 0, 1; \\ 1 & \text{при } l = 2, \end{cases}$$

$$\pi_i(t, 0, 0) = \frac{\lambda_i^{(1)}}{\lambda_i} + \frac{\lambda_i^{(0)}}{\lambda_i} e^{-\lambda_i t},$$

$$\begin{aligned}\pi_i(t, 0, 1) &= \frac{\lambda_i^{(0)}}{\lambda_i} - \frac{\lambda_i^{(0)}}{\lambda_i} e^{-\lambda_i t}, \\ \pi_i(t, 1, 0) &= \frac{\lambda_i^{(1)}}{\lambda_i} - \frac{\lambda_i^{(1)}}{\lambda_i} e^{-\lambda_i t}, \\ \pi_i(t, 1, 1) &= \frac{\lambda_i^{(0)}}{\lambda_i} + \frac{\lambda_i^{(1)}}{\lambda_i} e^{-\lambda_i t}, \\ \lambda_i &= \lambda_i^{(0)} + \lambda_i^{(1)}.\end{aligned}\quad (5)$$

Доказательство. Пусть $j \in E_i$,

$$\begin{aligned}\pi_i(t, l, s) &= P\{S_j(t) = s / S_j(0) = l\}, \quad l, s = 0, 1, \quad t \geq 0, \\ r_i(t) &= P\{S_j(\tau) = 1, \tau \leq t / S_j(0) = 1\}, \quad t \geq 0.\end{aligned}$$

Для альтернирующего процесса восстановления эти вероятности известны [6] и удовлетворяют соотношениям (5) и

$$r_i(t) = e^{-\lambda_i^{(1)} t}. \quad (6)$$

Поскольку перемещения сигналов и поискового устройства независимы, имеем

$$\begin{aligned}P\{X_{j(k+1)} = 2, \zeta_{j(k+1)} \in (t, t + dt) / X_{j(k)} = 1\} &= r_i(t) dF_i^e(t), \\ P\{X_{j(k+1)} = 1, \zeta_{j(k+1)} \in (t, t + dt) / X_{j(k)} = 1\} &= (\pi_i(t, 1, 1) - r_i(t)) dF_i^e(t).\end{aligned}$$

Аналогично находятся соответствующие вероятности для всевозможных комбинаций значений $X_{j(k+1)}$, $X_{j(k)}$, откуда и следует утверждение леммы.

Лемма 2. *Справедливо соотношение*

$$K_i^e = \frac{LN_i m(1 - d_i)}{a_i(1 + v_i)}, \quad i = \overline{1, M}, \quad (7)$$

где

$$\begin{aligned}v_i &= g_i(\infty, 1, 0) / g_i(\infty, 0, 1), \\ d_i &= d_i(\infty), \\ a_i &= \int_0^{\infty} (1 - F_i^e(t)) dt.\end{aligned}\quad (8)$$

Доказательство. Пусть μ_i — стационарное распределение цепи Маркова $X_{j(k)}$, $k = 1, 2, \dots$, для которого в силу леммы 1 справедлива система уравнений

$$\begin{aligned}\mu_i(0) &= \mu_i(0)g_i(0, 0) + (\mu_i(1) + \mu_i(2))g_i(1, 0), \\ \mu_i(1) &= \mu_i(0)g_i(0, 1) + (\mu_i(1) + \mu_i(2))g_i((1, 1) - d_i), \\ \mu_i(2) &= (\mu_i(1) + \mu_i(2))d_i, \\ \mu_i(0) + \mu_i(1) + \mu_i(2) &= 1,\end{aligned}$$

где

$$g_i(l, s) = g_i(\infty, l, s), \quad l, s = 0, 1, 2. \quad (9)$$

Ее единственное решение

$$\mu_i(0) = Cg_i(1, 0)/g_i(0, 1),$$

$$\mu_i(1) = C(1 - d_i),$$

$$\mu_i(2) = Cd_i,$$

где

$$1/C = 1 + g_i(1, 0)/g_i(0, 1).$$

В силу определения $X_{j(k)}$

$$b_j(Z_{j(k)}) = \begin{cases} 1, & \text{если } X_{j(k)} = 1; \\ 0 & \text{— в противном случае.} \end{cases}$$

Поскольку цепь Маркова $X_{j(k)}$, $k = 1, 2, \dots$, имеет единственное стационарное распределение, то существует [7] (п. 7.1.1)

$$\lim_{t \rightarrow \infty} M \sum_{k: t < \tau_{j(k)} < t + T^e} b_j(Z_{j(k)}) = T^e \mu_i(1)/a_i,$$

где $a_i/\mu_i(1)$ — среднее время между двумя последовательными обнаружениями сигнала в j -м канале i -го типа.

Отсюда в силу определения K_i^e с учетом того, что множество E_i содержит N_i/ε элементов, $T^e = L\varepsilon m$, вытекает утверждение леммы.

3. Предельные соотношения. Найдем предельное распределение случайной величины $\zeta_{j(k)}^e = \zeta_j^e$, где $j \in E_i$.

Пусть ρ — стационарное распределение цепи Маркова ξ_n . Очевидно, в силу (1)

$$\rho(E_i) = P(i), \quad i = \overline{1, M}. \tag{10}$$

Лемма 3. *Имеет место слабая сходимость распределений*

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} F_i^e = e^{-\Lambda_i x}, \tag{11}$$

где

$$\Lambda_i = \rho(E_i)/m.$$

Доказательство. Рассмотрим вспомогательный обрывающийся полумарковский процесс $\eta_i^e(t)$ с множеством состояний $\{1, 2, \dots, M\}$, начальным состоянием $\eta_i^e(t) = i$ и вероятностью перехода вложенной цепи Маркова, которая представима в виде

$$P_i^e(l, k) = P(k) - \varepsilon B^{(i)}(l, k),$$

где

$$B^{(i)}(l, k) = \begin{cases} 0 & \text{при } k \neq i; \\ P(i)/N_i & \text{при } k = i. \end{cases}$$

Время пребывания процесса $\eta_i^e(t)$ в состоянии $s \in \{1, 2, \dots, M\}$ распределено по закону $G(t)$. Очевидно, случайное время до обрыва процесса $\eta_i^e(t)$ распределено так же, как и случайная величина ζ_j^e/ε .

В случае, если $\sum_{s=1}^M \sum_{k=1}^M \rho(E_s) B^{(i)}(s, k) = \rho(E_i) > 0$, утверждение теоремы вытекает из предельной теоремы укрупнения для одного класса эргодических состояний и порядка укрупнения, равного единице [4] (п. 6.3), [5] (п. 2.4.1), причем

$$\Lambda_i = \frac{\sum_{s=1}^M \rho(E_s) P(i)}{\sum_{s=1}^M \rho(E_s) m} = \frac{\rho(E_i)}{m}.$$

Если $\rho(E_i) = 0$, то в силу (10) $P(i) = 0$ и для любых x, ε выполняется $P\{\xi_j^\varepsilon \geq x\} = 1$, что соответствует значению $\Lambda_i = 0$.

Лемма доказана.

Теорема 1. *Имеет место предельное соотношение*

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} K_i^\varepsilon = \overline{K}_i(\Lambda_i),$$

где

$$\overline{K}_i(\Lambda_i) = \frac{N_i L m \lambda_i^{(0)} \lambda_i^{(1)} \Lambda_i}{(\lambda_i^{(0)} + \lambda_i^{(1)}) (\lambda_i^{(1)} + \Lambda_i)}. \quad (12)$$

Доказательство. В силу соотношений (3), (4), (8), (9)

$$g_i(l, s) = g_i^\varepsilon(l, s) = \int_0^\infty \pi_i(\tau, \bar{l}, \bar{s}) dF_i^\varepsilon(\tau), \quad l, s = 0, 1, 2, \quad (13)$$

$$d_i = d_i^\varepsilon = \int_0^\infty r_i(\tau) dF_i^\varepsilon(\tau). \quad (14)$$

Из определений (5), (6) вытекает, что функции $\pi_i(\tau, \bar{l}, \bar{s})$, $r_i(\tau)$ непрерывны и ограничены на R_+^1 . Следовательно [7] (п. 2, 8), в силу леммы 3 возможен предельный переход при $\varepsilon \rightarrow 0$ под знаком интегралов в (13), (14). Имеем

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} g_i^\varepsilon(1, 0) = \frac{\lambda_i^{(1)}}{\lambda_i} - \frac{\lambda_i^{(1)} \Lambda_i}{\lambda_i (\lambda_i + \Lambda_i)} = \frac{\lambda_i^{(1)}}{\lambda_i + \Lambda_i},$$

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} g_i^\varepsilon(0, 1) = \frac{\lambda_i^{(0)}}{\lambda_i} - \frac{\lambda_i^{(0)} \Lambda_i}{\lambda_i (\lambda_i + \Lambda_i)} = \frac{\lambda_i^{(0)}}{\lambda_i + \Lambda_i},$$

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} d_i^\varepsilon = \frac{\Lambda_i}{\lambda_i^{(1)} + \Lambda_i},$$

где

$$\lambda_i = \lambda_i^{(0)} + \lambda_i^{(1)}.$$

Используя вид (1) полумарковского ядра процесса $\xi(t) = \xi^\varepsilon(t)$, получаем $\rho(E_i) = N_i^\varepsilon \varepsilon m / a_i$, или в силу (11) $a_i = N_i / \Lambda_i$ и не зависит от ε . Переходя к пределу при $\varepsilon \rightarrow 0$ в соотношении (7), имеем утверждение леммы.

4. Построение задачи математического программирования. Справедлива следующая теорема.

Теорема 2. *При условии малого параметра ε :*

1) *проблема нахождения оптимального коэффициента эффективности сводится к задаче математического программирования относительно пере-*

менных Λ_i , $i = \overline{1, M}$:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^M \overline{K}_i(\Lambda_i) &\rightarrow \max, \\ \Lambda_i &\geq 0, \quad i = \overline{1, M}, \\ \sum_{i=1}^M \Lambda_i &= 1/m; \end{aligned} \quad (15)$$

2) оптимальные вероятности перехода

$$P^*(i) = m\Lambda_i^*, \quad i = \overline{1, M}, \quad (16)$$

где Λ_i^* , $i = \overline{1, M}$, — решение задачи математического программирования (15).

Доказательство. Принимая в качестве целевой функции коэффициент $\sum_{i=1}^M \overline{K}_i(\Lambda_i)$, заданный (12), приходим к задаче математического программирования (15).

Действительно, всегда выполняется равенство $\sum_{i=1}^M \rho(E_i) = 1$ или в силу (11)

$$m \sum_{i=1}^M \Lambda_i = 1.$$

Это требование, предъявляемое к распределению вероятностей, отражает зависимость, существующую между параметрами Λ_i , $i = \overline{1, M}$.

Условие $\Lambda_i^* \geq 0$, $i = \overline{1, M}$, — ограничение на параметр экспоненциального распределения.

Пусть теперь Λ_i^* , $i = \overline{1, M}$, — решение задачи (15). Этому решению в силу (11) соответствует стационарное распределение $\rho^*(E_i) = m\Lambda_i^*$, $i = \overline{1, M}$, вложенной цепи Маркова и удовлетворяющая (10) оптимальная вероятность перехода (16). Обратно, вероятности перехода $P = P^*$ по формуле (11) с учетом (10) соответствует набор параметров $\Lambda_i = \Lambda_i^*$, $i = \overline{1, M}$.

Теорема доказана.

Для численного решения задачи выпуклого программирования (15) разработан алгоритм.

Решение задачи можно обобщить на случай, когда время пребывания поискового устройства в каждом состоянии j зависит от номера i подкласса состояний, которому оно принадлежит.

1. Хеллман О. Введение в теорию оптимального поиска. — М.: Наука, 1985. — 248 с.
2. Шлепаков Л. Н., Вовкодав Н. Г. Селективный поиск сигнала в многоканальных линиях связи. — Киев, 1995. — 83 с. — (Препринт / НАН Украины. Ин-т математики; 94.23).
3. Вовкодав Н. Г., Шлепаков Л. Н. Оптимальный поиск с сопровождением обнаруженных искомых сигналов // Проблемы управления и информатики. — 2000. — № 4. — С. 72–80.
4. Королюк В. С., Турбин А. Ф. Математические основы фазового укрупнения сложных систем. — Киев: Наук. думка, 1978. — 220 с.
5. Королюк В. С., Свищук А. В. Эволюционные стохастические системы. Алгоритмы усреднения и диффузионной аппроксимации. — Киев: Ин-т математики НАН Украины, 2000. — 344 с.
6. Кокс Д., Смит В. Теория восстановления. — М.: Сов. радио, 1967. — 300 с.
7. Королюк В. С., Портенко Н. И., Скороход А. В., Турбин А. Ф. Справочник по теории вероятностей и математической статистике. — М.: Наука, 1985. — 640 с.

Получено 26.11.2002