

УДК 517.977.5

Р. ТЕННО

**О РОЛИ СОНДИРОВАНИЯ В ЗАДАЧАХ УПРАВЛЕНИЯ  
 ПО НЕПОЛНЫМ ДАННЫМ. ВЫБОР МОМЕНТА НАБЛЮДЕНИЯ**

R. TENNO. VAATLUSMOMENDI VALIKUST VAEGINFORMATSIOONIGA OPTIMAALJUHTIMISE  
 OLESANDES

R. TENNO. OPTIMAL SELECTION OF THE OBSERVATION TIME IN THE CONTROL PROBLEM  
 WITH UNKNOWN PARAMETERS

(Представил Н. Алумяэ)

Активное накопление информации характерно для задач оптимального управления по неполным данным особенно в начальный этап, когда управления являются наиболее сондирующими (агрессивными). Ввиду сложности задач в литературе нет оценок длительности интенсивного сондирования, кроме численных примеров (см. напр. [1, 2]). Такие оценки могут быть получены в простых задачах с обозримой структурой. Они позволяют глубже понять ту роль, которую играет (или не играет) сондирование в оптимальном управлении. Рассмотрим одну из таких задач.

Пусть  $M$  — математическое ожидание,  $\lambda$  — любая константа,  $N$  — натуральное число. Требуется найти пару  $(\tau, \alpha)$ , где  $\tau$  — момент наблюдения ( $1 \leq \tau < N$ ),  $\alpha$  — стратегия управления с обратной связью вида  $\alpha_t = \alpha(t, \xi_\tau)$ ,  $\tau \leq t$ , такую, которая минимизирует функционал

$$v^\alpha = M \left\{ \sum_{t=1}^{\tau} (\Theta_t - \lambda)^2 + \sum_{t=\tau+1}^N (\Theta_t - \lambda)^2 \right\}, \quad (1)$$

если управляемая последовательность задана уравнением

$$\Theta_t = \alpha_{t-1}^T \beta + \varepsilon_1(t) \quad (2)$$

и наблюдается

$$\xi_\tau = \Theta_\tau + \varepsilon_2(\tau). \quad (3)$$

Здесь  $\varepsilon_1(t)$ ,  $t=1, \dots, N$ ,  $\varepsilon_2(\tau)$  — независимые, центрированные гауссовы величины с дисперсиями  $\sigma_1$ ,  $\sigma_2$  соответственно,  $\sigma_1 + \sigma_2 > 0$ ,  $\beta$  — вектор неизвестных параметров. Заданы гауссова оценка  $a$  вектора  $\beta$  и окончательно определенная матрица ковариации  $A$  оценки  $a$ .

**Оценка момента наблюдения.** В принятых условиях прогноз неизвестных параметров (а также прогноз возмущений  $\{\varepsilon(t)\}$ ) один и тот же для любых упреждений. Поэтому оптимальная стратегия строится следующим образом. С помощью среднего  $a$  и ковариации  $A$  априорного распределения выбирается управление на первом шаге  $\alpha_0$  и фиксируется на данном уровне  $\alpha_t = \alpha_0$  до момента поступления наблюдений  $\tau$ . С помощью наблюдения  $\xi_\tau$  вычисляется новое управление  $\alpha_\tau = \alpha(\tau, \xi_\tau)$ , которое затем фиксируется  $\alpha_t = \alpha_\tau$  до конца интервала управления. Такой выбор стратегии позволяет свести задачу (1) — (3) к двухшаговой с критерием оптимальности

$$v^\alpha = \tau S + (N - \tau) R.$$

Здесь

$$S = (\alpha_0^T a - \lambda)^2 + \alpha_0^T A \alpha_0 + \sigma_1$$

— риск действия,

$$R = \inf_{\alpha_\tau} M \{ (\Theta_{\tau+1} - \lambda)^2 / \xi_\tau \}$$

— риск изучения. Согласно [3] функцию  $R(\alpha)$  можно записать в более удобном виде, с помощью решения  $w(z)$  дифференциального уравнения

$$\frac{dw}{dz} = \frac{2i}{\sqrt{\pi}} - 2zw(z)$$

от комплексного аргумента  $z = x + iy$ . Другими словами,

$$R = \sigma_1 + \lambda^2 y \sqrt{\pi} \operatorname{Re} w(z),$$

где (в случае одномерного управления)

$$\sqrt{2} x = -\frac{a}{T}, \quad 2y^2 = \frac{A}{T^2} - 1,$$

$$T = A \alpha_\tau / \sqrt{\sigma_1 + \sigma_2 + A \alpha_\tau^2}.$$

Оптимальное управление на втором этапе  $\alpha_\tau^*$  такое же, как и в случае  $N=2$ , а на первом этапе  $\alpha_0^*$  и оптимальный момент наблюдения  $\tau^*$  удовлетворяют трем условиям:

$$S = R, \quad \tau S_\alpha + (N - \tau) R_\alpha = 0, \quad (4)$$

матрица

$$\tau S_{\alpha\alpha} + (N - \tau) R_{\alpha\alpha}$$

неотрицательно определена. Здесь  $S_\alpha, R_\alpha$  — первые, а  $S_{\alpha\alpha}, R_{\alpha\alpha}$  — вторые производные от функции  $S(\alpha_0), R(\alpha_0)$ . Если управление одномерное и если для простоты отказаться от требования целочисленности  $\tau$ , то получим простую оценку

$$\tau^* = \frac{R_\alpha}{R_\alpha - S_\alpha} (\alpha_0^*) N.$$

Риск действия и риск изучения изменяют управление в противоположном направлении. Поэтому

$$\frac{S_\alpha}{R_\alpha} (\alpha_0^*) \leq 0.$$

В широких пределах изменения параметров  $|R_\alpha(\alpha_0^*)| \ll |S_\alpha(\alpha_0^*)|$ , тем самым  $\tau^* \ll N$ .

#### ЛИТЕРАТУРА

1. MacRae, E. C. Ann. of Economic and Social Measurement, 1, № 4, 437—447 (1972).
2. Tse, E., Bar-Shalom, Y. IEEE Trans. Autom. Contr., 18, № 2, 109—177 (1973).
3. Тенно Р. Изв. АН ЭССР. Физ. Матем., 32, № 1, 11—18 (1983).