

УДК 621.391.037.372

В. В. ПОПОВСКИЙ, д-р техн. наук, В. Ф. ОЛЕЙНИК, канд. техн. наук

## ИСПОЛЬЗОВАНИЕ ТЕОРИИ ИГР ПРИ АНАЛИЗЕ ГРУППОВЫХ ВЗАИМОДЕЙСТВИЙ РАДИОЭЛЕКТРОННЫХ СРЕДСТВ

Многие задачи радиотехники и связи адекватно представляются в виде, который дает возможность использовать игровые методы решения, обладающие большой общностью [1; 2]. Охватывая различные стратегии (антагонистические, кооперативные или безразличные), эти методы позволяют решать практически весь цикл задач, отражающих динамику поведения. Это могут быть задачи по помехозащите, по обеспечению электромагнитной совместимости в группировке радиоэлектронных средств (РЭС) или доступа к общему ресурсу, по маршрутизации и др.

Рассмотрение дифференциальной игры двух лиц с противоположными интересами приводит к решению Нэша [2 – 4]. Однако условия равновесия Нэша существенно изменяются с увеличением числа участников игры. Особенный интерес при этом возникает к эффективности стратегий при различном уровне взаимной информированности игроков. Так, показано [5; 6], что увеличение объема информации приводит к увеличению объема затрат обеих конфликтующих сторон. В работе [7] показано, что увеличение объема информации для одной из сторон повышает ее шансы и наносит вред противоположной стороне.

**Постановка задачи.** Рассмотрим группировку РЭС с числом участников  $M$ . Это может быть, например, группировка сотовых или спутниковых РЭС или множество маршрутизаторов в телекоммуникационной сети, обеспечивающих обменность информацией. Любая такая современная группировка может успешно и устойчиво функционировать, если параметрами ее элементов централизованно или децентрализованно управляют. Управление может выполняться как состоянием всей или частью системы, так и наблюдением (базисом наблюдения). При первом варианте управление этого состояния  $x(t)$  в непрерывной форме описывается дифференциальным уравнением [1]

$$\frac{d\bar{x}(t)}{dt} = F(t)\bar{x}(t) + \sum_j B_j(t)\bar{u}_j(t) + G\bar{w}(t), \quad (1)$$

где  $F(t), B(t), G(t)$  – матрицы состояния, управления и возбуждения;  $\bar{u}(t)$  – вектор управляемых параметров;  $\bar{w}(t)$  – вектор виртуальных шумов возбуждения с уровнем  $E[w(k)w^T(k)] = V_w$ .

Для дискретной системы аналог уравнения (1) имеет вид

$$\bar{x}(k+1) = \Phi(k)\bar{x}(k) + \sum_j B_j(k)\bar{u}_j(k) + G(k)\bar{w}(k). \quad (2)$$

Для принятия решения об управлении на следующем шаге каждый из  $M$  участников должен наблюдать (измерять) все доступные параметры состояния  $\bar{x}(k)$ . Уравнение наблюдения имеет вид

$$\bar{y}(k) = H(k)\bar{x}(k) + \bar{v}(k), \quad (3)$$

где  $H(k)$  – масштабирующая матрица;  $\bar{v}(k)$  – шум наблюдения с уровнем  $V_v$ .

Рассмотрим более подробно, каким образом параметры каждого из  $M$  игроков влияют на его индивидуальные и групповые показатели, как приобретаемая в процессе функционирования информация  $I_{xy}$  влияет на качество этого функционирования.

**Решение игровой задачи.** Исходя из (1) и (2) можно заключить, что каждый из участников может влиять на вектор  $\bar{x}(t)$  через соответствующие матричные элементы  $F, B$  или  $G$ . Вместе с тем  $F$  и  $G$  на практике выбираются постоянными, ибо они задают системные свойства: скорость изменения состояния  $F_{ij}$  и уровень случайных влияний  $G_{ij}$ . Элементы матрицы  $B_{ij}(k)$  являются именно теми элементами, которые зависят от целевой функции и сложившейся на данный момент ситуации, задаваемой уравнением наблюдения (3).

Наличие той или иной информации для  $i$ -го игрока приводит, очевидно, к возрастанию уровня его соответствующего управления  $u_i$ , т. е.  $B_i(k)B_i^T(k)$  может быть показателем степени его информированности. Более того, соотношение  $B_i(k)B_i^T(k) > B_j(k)B_j^T(k)$  свидетельствует о том, что информированность  $i$ -го игрока выше, чем  $j$ -го. При этом  $i$ -й игрок обладает большей маневренностью, чем  $j$ -й, и занимает доминирующее положение.

Непосредственное использование уравнения (3) может отображать ситуацию и в отсутствие шумов наблюдения, при  $\bar{v}(k) = 0$ . Если же  $\bar{v}(k) \neq 0$ , необходима статистическая обработка  $\bar{y}(k)$ , которую следует осуществлять с использованием рекурсивных процедур, ибо выборочные интервальные оценки, например  $\hat{x} = N^{-1} \sum_k^N x(k)$ , для использования в динамических системах имеют ограниченную применимость. Оптимальной в смысле минимума среднего квадрата отклонения критерия

$$J = \min E(\bar{x}(k) - \hat{\bar{x}}(k))^2 \quad (4)$$

является процедура Калмана-Бьюси [1], которая имеет вид

$$\hat{x}(k) = \hat{x}(k/k-1) + K(k)[y(k) - H(k)x(k/k-1)], \quad (5a)$$

$$\hat{x}(k+1/k) = \Phi(k, k-1)\hat{x}(k) + \sum_j B_j u_j(k). \quad (5b)$$

Здесь  $K(k) = V_{\bar{x}}(k/k-1)H^T(HV_{\bar{x}}(k/k-1)H^T(t)V_v(k))^{-1}$ ;  $V_{\bar{x}}(k+1/k) = \Phi(k)[I - K(k)H] \times V_{\bar{x}}(k/k-1)\Phi^T(k) + V_w(k)$  – апостериорная дисперсия ошибки прогноза;  $V_{\bar{x}}(k)$  – апостериорная дисперсия ошибки оценки;  $V_{\bar{x}}(k) = [I - K(k)H(k)]V_{\bar{x}}(k/k-1)$ .

Ошибка оценки  $V_{\bar{x}}(k)$  и ошибка прогноза на один шаг  $V_{\bar{x}}(k+1/k)$  соответственно определяются соотношениями

$$V_{\bar{x}}(k) = E[x(k) - \hat{x}(k)][x(k) - \hat{x}(k)]^T,$$

$$V_{\bar{x}}(k+1/k) = E[x(k+1) - \hat{x}(k+1/k)][x(k+1) - \hat{x}(k+1/k)]^T.$$

Характерно, что если прогноз  $\hat{x}(k+1/k)$  для различных участников игры определяется на одних и тех же шагах дискретизации  $\Delta t$ , то ошибки этого прогноза зависят от динамики того или иного игрока. Вместе с тем из определения значения прогноза (5б) следует, что его погрешности определяются значениями  $\Phi(k, k-1) = \exp\{-\Delta t/\tau_{\text{кор}}\}$ , где  $\Delta t = (k+1) - k$  – шаг дискретизации;  $\tau_{\text{кор}}$  – интервал корреляции процесса  $x(k)$ . Очевидно, для менее инерционных участников, для которых  $\tau_{\text{кор}i} < \tau_{\text{кор}j}$ , при одном и том же шаге  $\Delta t$  ошибка прогноза будет больше, чем для более инерционных. Соответственно ухудшена будет и оценка (5а).

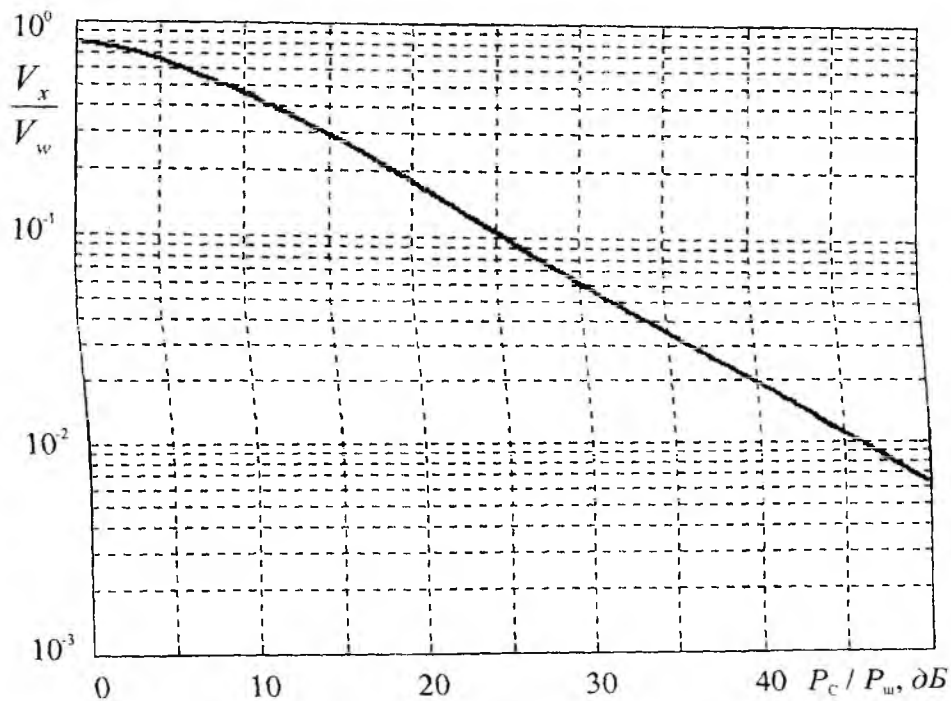
Рассмотрим другие зависимости, связанные с соотношением уровней сигналов  $P_c$  и помех  $P_n \overset{\Delta}{=} V_v(k)$ . Уровень сигнала  $P_c$  при нулевом среднем  $x(k)$  определяется дисперсией самого процесса  $x(k)$  или значением  $V_w$ .

При известном отношении уровней сигнал-шум в канале наблюдения отношение апостериорной и априорной дисперсий легко вычислить по формуле [1]

$$V_{\bar{x}}(k)/V_w(k) = 2/(1 + (1 + P_c/P_{ш})^{1/2})^{-1}. \quad (6)$$

Из (6) видно, что с увеличением  $P_c/P_{ш}$  апостериорная дисперсия пропорционально уменьшается (рисунок), соответственно точность оценки возрастает.

С повышением точности оценки, или же соответственно с уменьшением  $V_{\bar{x}}(k)$ , обеспечивается минимум критерия  $J_i$  определяемого из (4) при меньших его значениях, что улучшает качество стратегии  $i$ -го игрока.



Найдем закон оптимального управления  $u(k)$ . Из теории оптимального управления известно, что значение  $u_{\text{opt}}(k)$  можно отыскать, если минимизировать гамильтониан вдоль оптимальной траектории [1]. Оптимальность уравнения для  $i$ -го игрока задается критерием

$$J_i = E \left\{ \sum_{k=0}^{N-1} \left[ \bar{x}^T(k) P_i \bar{x}(k) + \sum_{j=1}^M \bar{u}_j^T(k) Q_{ij} \bar{u}_j(k) \right] + \bar{x}^T(N) P_i x(N) \right\}. \quad (7)$$

Слагаемые функционала (7) имеют конкретную физическую интерпретацию. Последнее слагаемое обеспечивают минимум разбросов состояния  $\bar{x}$  относительно оптимальной траектории на конечном участке траектории  $x(N)$ . Первое слагаемое в квадратных скобках обеспечивает минимизацию разбросов состояния на всем протяжении траектории движения системы. Сумма слагаемых, содержащих  $Q_{ij}$ , минимизирует затраты на управление, что особенно важно, когда для управления расходуется горючее или энергия.

Пусть для каждого из  $M$  игроков получено решение, минимизирующее показатель (7), т.е. известен набор стратегий  $\{g_1^*, \dots, g_M^*\}$ , называемых решением Нэша [3; 4]:

$$J_i(g_1^*, \dots, g_M^*) \leq J_j, \forall g_j. \quad (8)$$

С учетом критерия (7) траекторию управляемой системы (1) можно проанализировать в обратном времени, начиная с последнего шага  $N_1$  где  $L_i(N) = P_i$  [6]:

$$L_i(k) = P_i + \Phi^T \left[ \left( I + \sum_j B_j B_j^T L_j(k+1) \right)^{-1} \right]^T [L_i(k+1) + \sum_j L_j(k+1) B_j Q_j B_j^T L_j(k+1)] \left[ I + \sum_j B_j B_j^T L_j(k+1) \right]^{-1} \Phi \quad (9)$$

Можно показать [1; 2], что оптимальное управление

$$u^*(k) = D(k) \hat{x}(k), \quad (10)$$

удовлетворяющее условию (8), существует и единственно, если для каждого шага  $k$  существует обратное значение элемента в квадратных скобках, входящего в выражение

$$D(k) = -B_i^T L_i(k+1) \left[ I + \sum_j B_j(k) B_j^T(k) L_j(k+1) \right]^{-1} F(k). \quad (11)$$

Затраты  $i$ -го игрока на  $k$ -м шаге, определяемые как  $J_i(k)$ , если суммирование производится от  $k$  до  $N-1$ , представляется так:

$$J_i(k) = E \left[ \hat{x}^T(k) L_i(k) \hat{x}(k) \right] + T_i(k),$$

где  $T_i(k) = Tr \{ P_i V_{\hat{x}}(k) + \Phi^T(k) L_i(k+1) \Phi(k) V_{\hat{x}}(k) + L_i(k+1) (V_w(k) - V_{\hat{x}}(k+1)) \} + T_i(k+1), \quad (12)$

$$T_i(N) = Tr \{ P_i V_{\hat{x}}(N) \}. \quad (13)$$

Из рассмотрения (11) следует, что значения  $D_i(k)$  не зависят от результатов наблюдений (3). Это может быть лишь в том случае, когда именно эти значения  $D_i(k)$  и должны быть задействованы в данной игре Нэша при условии, что все игроки обладают полной информацией о состоянии и используют стратегии замкнутого контура управления без задержек. Таким образом, затраты  $J_i(k)$  полностью определяются соотношением величин  $V_w$  и  $V_x$ , соответственно характеризующих априорные дисперсии полезного оцениваемого сигнала и инерционного  $i$ -го игрока, которая характеризуется значением  $\Phi_i(k, k-1)$  заключенной в значениях матрицы состояния  $\Phi(k)$ .

Условия существования обратного значения в выражении (10) достигаются, когда при  $B_j = b_j B$

$$I + B B^T \sum_j b_j L_j(k+1) \geq 1. \quad (14)$$

Можно показать [6], что если  $X > Y \geq 0$ , то  $X^{-1} > X^{-1} Y X^{-1}$ . При этом, если величина  $B_j B_j^T$  не вырождена, из (9) получим неравенство

$$\|\Phi(k)\|^2 \sigma_{\max}(A) < \lambda_{\min}(B B^T + B B^T \sum_j b_j^2 P_j B B^T), \quad (15)$$

где 
$$A = \begin{bmatrix} \|BB^T\| & \|BQ_{12}B^T\| & \dots & \|BQ_{1m}B^T\| \\ \|BQ_{21}B^T\| & \|BB^T\| & \dots & \|BQ_{2m}B^T\| \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \|BQ_{m1}B^T\| & \|BQ_{m2}B^T\| & \dots & \|BB^T\| \end{bmatrix};$$

$\sigma_{\max}(A)$  – наибольшее сингулярное значение  $A$ ;  $\lambda_{\min}(BB^T + BB^T \sum_j b_j^2 P_j BB^T)$  – наименьшее собственное значение матрицы в скобках, соответствующее наименьшему значению энтропии.

Отметим, что энтропия, как мера неопределенности, для случайного гауссова процесса полностью определяется значением его дисперсии:

$$H_x = 0,5 \log 2\pi e \sigma_x^2, \tag{16}$$

где  $\sigma_x^2$  – значение дисперсии.

Оценивая последовательность  $x(k)$ , приобретаем определенный уровень информации [5]:

$$I_{xy} = H_x - H_{x/y}, \tag{17}$$

где  $H_{x/y}$  – условная энтропия, уровень неопределенности информации о процессе  $x(k)$  при условии наблюдения (3) и оценки (5), т.е. подтверждается тот факт, что условная апостериорная энтропия  $H_{x/y}$  всегда меньше априорной  $H_x$ .

**Анализ игровой задачи.** Для начала рассмотрим ситуацию, когда система состоит из двух игроков, управления наблюдения (3) которых принимают вид

$$y_1(k) = H_1(k)x_1(k) + V_1(k), \quad y_2(k) = H_2(k)x_2(k) + V_2(k), \tag{18}$$

где индексы 1 и 2 относятся к упомянутым игрокам. Можно утверждать, что при равной динамике, при  $\tau_{\text{кор}1} = \tau_{\text{кор}2}$  апостериорные дисперсии  $V_{\bar{x}1}(k)$  и  $V_{\bar{x}2}(k)$  будут различаться настолько, насколько разнятся их априорные дисперсии  $V_w$  и уровни шумов наблюдения  $V_v(k)$  в полосе приема сигналов  $x(t)$ . Очевидно, в силу разности  $\tau_{\text{кор}}$  будут различаться и их ошибки прогноза. При этом, если  $\tau_{\text{кор}2} > \tau_{\text{кор}1}$ , то

$$V_{\bar{x}2}(k/k-1) - V_{\bar{x}1}(k/k-1) \geq V_{\bar{x}2}(k) - V_{\bar{x}1}(k). \tag{19}$$

Соответственно из (16) и (17) следует, что информация  $I_2 \leq I_1$ . Из соотношения (19) можно сделать вывод о том, что второй игрок, у которого апостериорный прогноз и оценка хуже, приобретает меньше информации и по качеству функционирования проигрывает первому игроку.

Рассмотрим далее кооперативную игру, когда игроки обладают общими стратегиями, а их потери (8) являются общими. Очевидно, при этом дополнительный выигрыш одного из участников уменьшает общие потери, т.е. дополнительная информация, попадающая в систему за счет тех или иных параметров и процессов, в кооперативной игре приносит общую пользу. С другой стороны, наличие в коалиции игрока, обладающего малой динамикой, с большими значениями априорной и апостериорной дисперсии при высоком уровне шума наблюдения приводит к большим общим потерям.

Таким образом, игровая задача может быть рассмотрена в рамках методов переменных состояний при векторном представлении уравнений состояния и наблюдения. Параметры этих уравнений полностью определяют содержательность задачи.

**Список литературы:** 1. Сейдж Э.П. Теория оценивания и ее применение в связи и управлении / Э.П. Сейдж, Дж. Л. Мелса; Пер. с англ. под ред. Б.Р. Левина. М.: Связь, 1976. 496 с. 2. Олейник В.Ф. Методы коллективного принятия решений в задачах ЭМС систем подвижной связи // Изв. вузов. Радиоэлектроника. 2002. № 6. 3. Мулен Э. Теория игр: Пер с англ. М.: Наука, 1985. 200 с. 4. Горелик В.А. Анализ конфликтных ситуаций в системах управления / В.А. Горелик, М.А. Горелов, А.Ф. Кононенко. М.: Радио и связь, 1991. 288 с. 5. Вилкас Э.Й. Оптимальность в играх и решениях. М.: Наука, 1990. 256 с. 6. Ho Y.C. A simple example on informativeness and performance / Y.C. Ho, J. Blay // J. Optimiz. Theory Appl. 1973. Vol. II, N 4. 7. Walsh P.M. An example of the impact of information structure on decentralized multicriterion control problems / P.M. Walsh, J.B. Crus // IEEE Trans. Autom. Control. 1979. Vol. AC-24, N 12.

*Харьковский национальный  
университет радиоэлектроники,  
Центр «Укрчастотнадзор», г. Киев*

*Поступила в редколлегию 10.06.2003*