

О. А. Ковалюк, аспирант

ВЗАИМОДЕЙСТВИЕ МАРКОВСКИХ ПРОЦЕССОВ В МОДЕЛЯХ ПРИНЯТИЯ РЕШЕНИЙ В РАСПРЕДЕЛЕННЫХ СИСТЕМАХ

Проанализированы особенности принятия решений в распределенных системах. Предложена модель принятия решений в системе управления распределенной системой, основанной на использовании теории марковских процессов для уточнения параметров модели.

Ключевые слова: принятие решений, распределенная система, марковские процессы.

Интенсивное развитие компьютерной техники и телекоммуникационных технологий открыли новые возможности для решения **проблемы** принятия решений в распределенных системах. **Актуальность** проблемы обусловлена необходимостью повышения эффективности управления такими распределенными системами, как транспортная система города, сети тепло-, водо-, газоснабжения и другие. Однако повышение мощностей не гарантирует управления с необходимой точностью в реальном масштабе времени, что объясняется главным образом с разветвленной структурой систем, наличием собственных критериев управления у элементов, влиянием неопределенности различного характера, в которой функционирует большинство систем.

В простейших случаях принятия решений в распределенных системах используются методы дискретной математики [1], позволяющие формализовать связи между элементами системы. Однако методы данной группы нашли ограниченное применение из-за неприспособленности к учету неопределенности входных данных. Другой подход к принятию решений в распределенных системах связан с теорией игр, которая имеет мощный математический аппарат для решения прикладных задач [2]. В последнее время все больше внимание специалистов привлекает теория активных систем, главная идея которой заключается в представлении системы в виде взаимодействующих агентов [3]. Недостатком теории игр и теории активных систем является сложность описания связей между элементами, что накладывает ограничения на их использование в системах управления.

Поэтому, возникает **задача** разработки модели принятия решений в распределенных системах, которая бы учитывала взаимодействие между элементами системы и описывалась в матричном виде.

Для решения поставленной задачи используем аппарат марковских процессов [4, 5]. Рассмотрим использование данного подхода на примере управления транспортной сетью города.

В работе [6] показано, что система управления перекрестком может быть описана совокупностью одноканальных систем массового обслуживания с ограниченной очередью. Управление такой системой заключается в изменении интенсивностей обслуживания потоков транспортных средств μ путем корректирования длительности сигналов светофора.

Критерием управления являются средние потери \bar{G} , которые рассчитываются как произведение среднего времени пребывания транспортного средства в очереди \bar{t} и средней длины очереди \bar{r}

$$\bar{G} = \bar{r} \cdot \bar{t}. \quad (1)$$

Таким образом, модель принятия решений на регулируемом перекрестке имеет вид

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^k \bar{G}_i \rightarrow \min \\ \sum_{i=1}^k \mu_i \leq T \end{cases}, \quad (2)$$

где \bar{G}_i – средние потери i -го потока; μ_i – интенсивность обслуживания i -го потока; k – количество потоков (систем массового обслуживания); T – период управления.

В теории массового обслуживания показано, что рассмотренные характеристики системы находятся на основе предельных вероятностей состояний.

Средняя длина очереди:

$$\bar{r} = 1 \cdot \tilde{p}(2) + 2 \cdot \tilde{p}(3) + \dots + (q-1) \cdot p(q) = \sum_{q=1}^Q (q-1) \cdot p(q), \quad (3)$$

где $\tilde{p}(q)$ – вероятность того, что на перекрестке находится q транспортных средств; Q – максимальное количество транспортных средств в очереди.

Среднее время ожидания в очереди

$$\bar{t} = \tilde{p}(1) \frac{1}{\mu} + \tilde{p}(2) \frac{2}{\mu} + \dots + \tilde{p}(q) \frac{q}{\mu} = \sum_{q=1}^Q \tilde{p}(q) \frac{q}{\mu} \quad (4)$$

В связи с тем, что состояние транспортного потока зависит главным образом от состояния потока в предыдущий момент времени, используем аппарат марковских процессов для моделирования поведения потока.

Рассмотрим для примера транспортную сеть, показанную на рис.

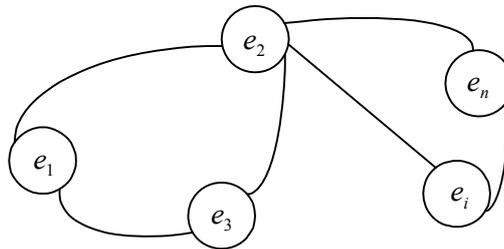


Рис. Фрагмент транспортной сети

Пусть n – количество элементов (очереди транспортных средств), которые определяют общее состояние транспортной системы; m – максимальное количество состояний элементов в системе. Обозначим через p_{ij} вероятность перехода элемента из состояния S_i в состояние S_j . Под состоянием элемента S будем понимать количество транспортных средств, находящихся в очереди на перекрестке. Тогда вероятность перехода элемента из одного состояния в другое описывается матрицей

$$P = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \dots & p_{1m} \\ p_{21} & p_{22} & \dots & p_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ p_{m1} & p_{m2} & \dots & p_{mm} \end{pmatrix}. \quad (5)$$

Для элемента транспортной сети марковская цепь будет эргодической, поскольку элемент может перейти в любое из своих состояний за конечное число шагов. Еще одной особенностью данной марковской цепи является неоднородность, обусловленная разной интенсивностью потока на протяжении суток, а значит, и разными значениями p_{ij} .

Для неоднородной цепи матрица (5) в фиксированные моменты времени принимает

разные значения $P^{(1)}, P^{(2)}, \dots, P^{(k)}$. В этом случае элементы матрицы (5) будут функциями состояний других элементов системы. Для системы, показанной на рис., переходные вероятности элемента e_1 будут зависеть от состояний элементов e_2 и e_3 :

$$p_{1ij} = f(S_{2\tau_{21}}, S_{3\tau_{31}}), \quad (6)$$

где p_{1ij} – вероятность перехода 1-го элемента из состояния i в состояние j ; $S_{i\tau_{i1}}$ – состояние i -го элемента системы, отдаленное на τ_{i1} назад от текущего момента; τ_{i1} – время передачи влияния от i -го элемента до 1-го элемента, измеренное в шагах работы системы.

Запишем уравнение (6) через вероятности состояний

$$p_{1ij} = \varphi(\tilde{p}_{2\tau_{21}}, \tilde{p}_{3\tau_{31}}) \quad (7)$$

Тогда вероятность перехода в общем виде описывается следующей функцией

$$p_{vij} = \psi(\tilde{P}^{(k)}, \tilde{P}^{(k-1)}, \dots, \tilde{P}^{(0)}, C_v, T), \quad v=1..n, \quad i, j=1..m, \quad (8)$$

где $\tilde{P}^{(k)}$ – матрица $n \times m$ вероятностей состояний элементов системы на k -м шаге; C_v – 4-мерный массив весовых коэффициентов $[n, m, n+1, m+1]$; T – матрица задержек передачи влияния размером $n \times n$.

Рассмотрим суть приведенных матриц.

Элемент $\tilde{p}_{ij} \in \tilde{P}$ определяет вероятность того, что i -й элемент находится в j -м состоянии. Если максимальное количество состояний i -го элемента системы равняется $m_i < m$, то $\tilde{p}_{ij} = 0, j \in [m_i, m]$.

Элемент матрицы $c_{vij}^{lh} \in C_v$ определяет влияние h -го состояния l -го элемента на вектор переходных вероятностей v -го элемента. Элемент c_{vij}^{00} – вероятность перехода v -го элемента с i -го в j -е состояние без учета влияний других элементов.

Элементы матрицы $\tau_{ij} \in T$ – целые числа, которые показывают через сколько шагов состояние i -го элемента будет влиять на состояние j -го элемента.

Учитывая зависимость (7) в линеаризованном виде [7], запишем вероятность перехода v -го элемента с i -го в j -е состояние

$$p_{vij}^{(k)} = c_{vij}^{00} + \sum_{l=1}^n \sum_{h=1}^m (c_{vij}^{lh} \cdot \tilde{p}_{lh}^{(k-\tau_{ij})}). \quad (9)$$

Для неоднородной марковской цепи вероятность того, что v -й элемент системы после k шагов будет находиться в j -м состоянии, определяется по формуле

$$\tilde{p}_{vj}^{(k)} = \sum_{i=1}^m \tilde{p}_{vi}^{(k-1)} p_{vij}^{(k)} \quad (10)$$

или

$$\tilde{P}_{vj}^{(k)} = \sum_{i=1}^m \left\{ \tilde{P}_{vi}^{(k-1)} \cdot \left[c_{vij}^{00} + \sum_{l=1}^n \sum_{h=1}^m (c_{vij}^{lh} \cdot \tilde{p}_{lh}^{(k-\tau_{ij})}) \right] \right\}. \quad (11)$$

Запишем уравнения аналогичные (10) для состояний каждого элемента системы. Полученная система содержит $n \times m$ уравнений

$$\left\{ \begin{aligned} \tilde{p}_{11}^{(k)} &= \sum_{i=1}^m \tilde{p}_{1i}^{(k-1)} p_{1i1}^{(k)} \\ \tilde{p}_{vj}^{(k)} &= \sum_{i=1}^m \tilde{p}_{vi}^{(k-1)} p_{vij}^{(k)} \\ &\dots\dots\dots \\ \tilde{p}_{nm}^{(k)} &= \sum_{i=1}^m \tilde{p}_{ni}^{(k-1)} p_{nim}^{(k)} \end{aligned} \right. \quad (12)$$

Если вероятность перехода элемента в следующее состояние на k -м шаге зависит только от состояний на предыдущих шагах, то уравнения системы будут независимыми и решаются отдельно друг от друга. В случае, когда состояние элемента на k -м шаге будет зависеть от того, в какое состояние перейдут другие элементы на данном шаге, правая часть уравнений системы (11) будет содержать вероятности с левой части других уравнений.

Выделим в уравнении (11) слагаемое, которое зависит от k -го шага.

Получим

$$\begin{aligned} \tilde{p}_{vj}^{(k)} &= \sum_{i=1}^m \left(\tilde{p}_{vi}^{(k-1)} \cdot \left[c_{vij}^{00} + \sum_{\substack{l=1 \\ \tau_{lv}>0}}^n \sum_{h=1}^m (c_{vij}^{lh} \cdot \tilde{p}_{lh}^{(k-\tau_{lv})}) \right] \right) + \\ &+ \sum_{i=1}^m \left(\tilde{p}_{vi}^{(k-1)} \cdot \left[c_{vij}^{00} + \sum_{\substack{l=1 \\ \tau_{lv}=0}}^n \sum_{h=1}^m (c_{vij}^{lh} \cdot \tilde{p}_{lh}^{(k)}) \right] \right) \end{aligned} \quad (13)$$

Введем обозначение

$$\sum_{i=1}^m \left\{ \tilde{p}_{vj}^{(k-1)} \cdot \left[c_{0ij}^{(v)} + \sum_{i=1, k_{ij} \neq \tau_{ij}}^n \sum_{j=1}^m (c_{ij}^{(v)} \cdot \tilde{p}_{ij}^{(\tau_{ij})}) \right] \right\} + \sum_{i=1}^m (\tilde{p}_{vj}^{(k-1)} \cdot c_{vij}^{00}) = b_{vj}.$$

Тогда уравнение (13) примет вид

$$\tilde{p}_{vj}^{(k)} - \sum_{i=1}^m \tilde{p}_{vi}^{(k-1)} \cdot \sum_{\substack{l=1 \\ \tau_{lv}=0}}^n \sum_{h=1}^m (c_{vij}^{lh} \cdot \tilde{p}_{lh}^{(k)}) = b_{vj}, \quad (14)$$

а система (11) переписется следующим образом

$$\left\{ \begin{array}{l} \tilde{p}_{1j}^{(k)} - \sum_{i=1}^m \tilde{p}_{1i}^{(k-1)} \cdot \sum_{\substack{l=1 \\ \tau_{lv}=0}}^n \sum_{h=1}^m (c_{lij}^{lh} \cdot \tilde{p}_{lh}^{(k)}) = b_{1j} \\ \dots\dots\dots \\ \tilde{p}_{vj}^{(k)} - \sum_{i=1}^m \tilde{p}_{vi}^{(k-1)} \cdot \sum_{\substack{l=1 \\ \tau_{lv}=0}}^n \sum_{h=1}^m (c_{vij}^{lh} \cdot \tilde{p}_{lh}^{(k)}) = b_{vj} \\ \dots\dots\dots \\ \tilde{p}_{mn}^{(k)} - \sum_{i=1}^m \tilde{p}_{mi}^{(k-1)} \cdot \sum_{\substack{l=1 \\ \tau_{lv}=0}}^n \sum_{h=1}^m (c_{mij}^{lh} \cdot \tilde{p}_{lh}^{(k)}) = b_{mn} \end{array} \right. \quad (15)$$

Решением системы (15) будут вероятности состояний элементов системы на k -м шаге, которые можно найти с помощью известных методов решения систем линейных уравнений. Согласно методу Крамера

$$\tilde{p}_{ij}^{(k)} = \frac{\Delta}{\Delta_j}, \quad (16)$$

где Δ – главный определитель системы; Δ_j – определитель, полученный путем изменения j -го столбца столбцом свободных членов.

Выводы

Таким образом, получена модель взаимодействия марковских процессов в распределенной системе, которая позволяет учитывать взаимодействие между элементами системы. Использование предложенной модели повышает точность расчета вероятностей состояний системы и увеличивает эффективность функционирования системы. Модель может широко использоваться для уточнения параметров телекоммуникационных сетей, веб-сайтов, других сложных объектов.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Зыков А. А. Основы теории графов. – М.: Наука, 1987. – 384с.
2. Дюбин Г. Н., Суздаль В. Г. Введение в прикладную теорию игр / Под ред. Н.Н. Воробьева. – М.: Наука, 1981. – 336 с.
3. Новиков Д. А., Петраков С. Н. Курс теории активных систем. – М.: СИНТЕГ, 1999. – 104 с.
4. H. S. Chang, M. C. Fu, J. Hu, and S. I. Marcus A Survey of Some Simulation-based Methods in Markov Decision Processes // Communications in Information and System, 2007. – №7. – P. 59 – 92.
5. Дубовой В. М., Ковалюк О. О. Стійкість процесу керування транспортною мережею міста // Вісник Вінницького політехнічного інституту. – Вінниця, 2006.–№6.–С. 106 – 111
6. Дынкин Е. Б., Юшкевич А. А. Управляемые марковские процессы и их приложения. – М.: Наука, 1975. – 341с
7. Дубовой В. М., Ковалюк О. О. Оцінювання параметрів транспортних потоків міста // Вісник Хмельницького національного університету. – Хмельницький, 2005. – №4. – С. 197 – 200

Ковалюк Олег Александрович — аспирант кафедры компьютерных систем управления.
Винницкий национальный технический университет