

УДК 519.711.3, 519.852, 681.5.015

ИДЕНТИФИКАЦИЯ КОЭФФИЦИЕНТОВ РАСЩЕПЛЕНИЯ В ЗАДАЧЕ МОДЕЛИРОВАНИЯ ПОТОКОВ ЛЮДЕЙ

М.В. Зайцева

*Московский государственный университет имени М.В. Ломоносова,
факультет вычислительной математики и кибернетики*
Россия, 119991, Москва, Ленинские горы, 1, стр. 52
E-mail: zaimarko@gmail.com

П.А. Точилин

*Московский государственный университет имени М.В. Ломоносова,
факультет вычислительной математики и кибернетики*
Россия, 119991, Москва, Ленинские горы, 1, стр. 52
E-mail: tochilin@cs.msu.ru

Ключевые слова: моделирование потоков людей, линейное программирование, множество достижимости, гарантированные оценки, идентификация параметров.

Аннотация: Работа посвящена математическому моделированию потоков людей в помещении. За основу взята модификация дискретной макромоделей СТМ. Рассматривается подзадача идентификации коэффициентов расщепления по известным входящим и исходящим потокам из помещения. Коэффициенты расщепления характеризуют распределение потоков по переходам в соседние комнаты из текущей. Предложен алгоритм их идентификации за счет прямого и обратного по времени уточнения интервальных оценок множества достижимости – количества людей в каждой комнате, а также значений потоков на переходах внутри помещения в рассматриваемые моменты времени.

1. Введение

В математическом моделировании движения групп людей выделяют два основных подхода: микроскопический, когда учитывается скорость и положение каждого человека, и макроскопический, когда используется усредненная характеристика – плотность – количество людей на единицу площади. Макроскопический подход для задач моделирования транспортных потоков, основанный на законе сохранения, применяется в модели LWR (Lighthill, Whitham, Richards) [1]. В работах [2, 3] предложен ее дискретный аналог – макромоделей СТМ (Cell Transmission Model). Рассматриваемая в текущей работе модель является ее аналогом для задачи моделирования потоков людей в помещении. Ее подробное описание и возможный метод калибровки коэффициентов фундаментальной диаграммы [4] были предложены ранее в работе [5].

В данной работе исследования посвящены задаче идентификации коэффициентов расщепления, то есть коэффициентов, характеризующих соотношение долей, в которых распределяются люди по соседним комнатам в случае, когда имеется несколько переходов из текущей комнаты. В исходной модели эти коэффициенты считаются априори известными, например, по данным с камер видеонаблюдения, однако не везде такая информация может быть доступна. Кроме того, исходная модель предполагает зависимость коэффициентов расщепления от времени – спрос на тот или иной переход может меняться в разные промежутки времени, то есть модель должна корректно адаптироваться к изменению этих параметров.

Пусть в начальный момент времени доступна информация о распределении людей в каждой комнате с некоторой погрешностью. Информация о входящих и исходящих потоках из помещения также с некоторой погрешностью считается известной в каждый момент времени. Требуется восстановить значения коэффициентов расщепления для каждой комнаты помещения.

2. Математическая модель

Предположим, что для помещения (например, станции метро, крупного торгового центра, стадиона и т.п.) построена математическая модель в виде ориентированного графа, вершины которого сопоставлены отдельным «комнатам» (частям помещения), а ребра – переходам между ними.

Общее количество рассматриваемых комнат в помещении равно N , и они занумерованы индексами $i = 1, \dots, N$. Выделим специальное значение индекса $i = 0$ для «внешности» рассматриваемой системы комнат, откуда приходят, и куда в итоге попадают все люди из рассматриваемых комнат через некоторое время. Пусть T_{ij} – ребро, соединяющее комнаты с номерами i и j , а \mathcal{T} – множество всех таких ребер.

Каждой комнате i сопоставлены следующие характеристики: S_i – площадь, C_i – максимальная вместимость, $n_i(t)$ – количество людей в момент времени t . Для комнаты i , связанной переходами с комнатами j_1, \dots, j_k дополнительно вводится: $\alpha^{(i)}(t) = (\alpha_{j_1}^{(i)}(t), \dots, \alpha_{j_k}^{(i)}(t))$ – набор коэффициентов расщепления, где k – количество соседних комнат, в которые можно перейти из i -ой. При этом $\alpha_s^{(i)}(t) \in [0, 1]$, $s = j_1, \dots, j_k$, $\sum_{s=j_1}^{j_k} \alpha_s^{(i)}(t) = 1, \forall t$.

Каждому переходу T_{ij} сопоставлена тройка (v_{ij}, F_{ij}, w_{ij}) , где v_{ij} , F_{ij} , w_{ij} – коэффициенты, подобные коэффициентам фундаментальной диаграммы [1], определяющие зависимость потока людей $f_{ij}(t)$ от плотности $\rho_{ij}(t)$: $f_{ij}(t) = f_{ij}(\rho_{ij}(t))$. v_{ij} характеризует скорость свободного движения, w_{ij} – скорость распространения затора, F_{ij} – максимальную пропускную способность перехода между комнатами.

Рассмотрим моменты времени $t = t_0, t_0 + \Delta t, \dots$ и уравнения для пересчета количеств людей $n_i(t)$ в комнатах:

$$(1) \quad n_i(t + \Delta t) = n_i(t) + \Delta t \left(\sum_{T_{ji} \in \mathcal{T}} f_{ji}(t) - \sum_{T_{ij} \in \mathcal{T}} f_{ij}(t) \right), \quad i = 1, \dots, N,$$

где $f_{ij}(t)$ – поток людей на соединении T_{ij} в момент времени t . Шаг по времени $\Delta t > 0$ фиксирован. Величины потоков $f_{ij}(t)$ для каждого момента времени t являются

решением задачи линейного программирования:

$$(2) \quad \sum_{T_{ij} \in \mathcal{T}} f_{ij}(t) \rightarrow \max_{\{f_{ij}\}}$$

$$(3) \quad 0 \leq f_{ij}(t) \leq F_{ij} - f_{ji}(t), \quad \forall i, j : T_{ij} \in \mathcal{T},$$

$$(4) \quad f_{ij}(t) \leq \alpha_j^{(i)}(t) v_{ij} \frac{n_i(t)}{S_i}, \quad \forall i, j : T_{ij} \in \mathcal{T},$$

$$(5) \quad \sum_{T_{ij} \in \mathcal{T}} \frac{f_{ij}(t)}{w_{ij}} \leq \left(\frac{C_j - n_j(t)}{S_j} \right), \quad \forall j.$$

Неравенство (3) характеризует влияние противонаправленных потоков f_{ij} и f_{ji} друг на друга. Неравенство (4) определяет долю от общего количества людей в комнате с номером i , желающих перейти из комнаты i в комнату j . Соотношение (5) является ограничением на суммарный входящий поток в j -ю комнату. Максимизация потоков (2) соответствует тому принципу, что люди всегда будут занимать с максимальной возможной скоростью все доступное им свободное место, если это соответствует желаемому направлению их движения.

3. Исходные данные и постановка задачи

Для уточнения количеств людей в каждой комнате в момент времени t как и в работе [6] будем использовать интервальные оценки множества достижимости [7]:

$$\mathcal{X}(t) = \{[n_{i,-}(t), n_{i,+}(t)], i = 1, \dots, N\}.$$

Предположим, что в начальный момент времени t_0 известна достаточно точная оценка количеств людей в каждой комнате $|n_{i,+}(t_0) - n_{i,-}(t_0)| < \varepsilon_n$, где ε_n – является константой, определяющей погрешность измерения. Такую оценку можно получать, например, после обработки изображений с видеокамер.

Кроме того, в каждый момент времени t известны оценки на входящие $f_{0j}(t)$ и исходящие $f_{i0}(t)$ «внешние» потоки, то есть

$$f_{0j}(t) \in [f_{0j,-}(t), f_{0j,+}(t)], \quad f_{i0}(t) \in [f_{i0,-}(t), f_{i0,+}(t)].$$

Требуется восстановить коэффициенты расщепления

$$\alpha^{(i)}(t) = (\alpha_{j_1}^{(i)}(t), \dots, \alpha_{j_{k_i}}^{(i)}(t)) : \alpha_j^{(i)}(t) \in [0, 1], \quad \forall j, \quad \sum_{k=1}^{k_i} \alpha_{j_k}^{(i)}(t) = 1,$$

характеризующие для каждой комнаты с номером i долю желающих перейти в соседнюю комнату с номером j .

4. Общая схема алгоритма идентификации

Фиксируем максимальное количество итераций по времени T_{\max} и максимальное количество итераций S_{\max} , обновляющих коэффициенты расщепления $\alpha_j^{(i)}(t, s)$. Считаем, что на рассматриваемом горизонте времени коэффициенты являются

константами, поэтому зависимость от времени далее опустим. Будем хранить и постепенно уточнять оценки множества достижимости $\mathcal{X}(t)$ в каждый момент времени $t = t_0, \dots, T_{\max}$, а также множества возможных потоков $\mathcal{F}_{ij}(t)$, $t = t_0, \dots, T_{\max} - 1$.

1. Положим в начальный момент времени t_0 для комнат i с несколькими выходящими переходами T_{ij} , где $j = j_1, \dots, j_{k_i}$: $\alpha_{j,-}^{(i)}(s) = 0$, $\alpha_{j,+}^{(i)}(s) = 1$. Для комнат i с одним выходящим переходом T_{ij} можем сразу определить значения коэффициентов расщепления $\alpha_{j,-}^{(i)} = \alpha_{j,+}^{(i)} = 1$.
Номер итерации по коэффициентам расщепления: $s = 0$.
2. Определим множества возможных потоков $\mathcal{F}_{ij}(t + \Delta t)$, $t = t_0, \dots, T_{\max} - 1$, и внешних интервальных оценок множества достижимости $\mathcal{X}(t + \Delta t)$ для $t = t_0, \dots, T_{\max}$, в соответствии с модификацией алгоритма, представленного в работе [6]. Здесь модификация связана с тем, что точные значения $\alpha_j^{(i)}$ неизвестны, вместо них используется оценка $[\alpha_{j,-}^{(i)}(s), \alpha_{j,+}^{(i)}(s)]$.
3. Попутно с построением интервальных оценок $\mathcal{X}(t)$ и $\mathcal{F}_{ij}(t)$ будем уточнять их значения там, где это возможно за счет доступной информации о входящих и исходящих потоках.

- (а) В случае единственного выходящего потока из i и единственного входящего в комнату j . Проверим, какое из ограничений в задаче линейного программирования (2)-(5) определило значение максимального потока $f_{ij,+}(t)$. Если выполнено

$$(6) \quad f_{ij,+}(t) < \min \left\{ F_{ij}, w_{ij} \left(\frac{C_j - n_{j,-}(t)}{S_j} \right) \right\},$$

можно уточнить значения в комнате i :

$$n_{i,-}(t) = \max \left\{ \tilde{n}_{i,-}(t), \frac{f_{ij,-} S_i}{v_{ij}} \right\}, \quad n_{i,+}(t) = \min \left\{ \tilde{n}_{i,+}(t), \frac{f_{ij,+} S_i}{v_{ij}} \right\},$$

где $\tilde{n}_{i,-}(t)$ и $\tilde{n}_{i,+}(t)$ – оценки, полученные ранее.

- (б) В случае, если в комнату i направлен единственный входящий поток f_{ki} , можно уточнить оценку на него:

$$f_{ki,-}(t) = \frac{1}{\Delta t} (n_{i,-}(t + \Delta t) - n_{i,+}(t)) + \sum_{T_{ij}} f_{ij,+},$$

$$f_{ki,+}(t) = \frac{1}{\Delta t} (n_{i,+}(t + \Delta t) - n_{i,-}(t)) + \sum_{T_{ij}} f_{ij,-}.$$

Если коэффициенты $\alpha_{i,-}^{(k)}(s)$ и $\alpha_{i,+}^{(k)}(s)$ требуют уточнения и выполнено ограничение (6), то можем сразу обновить их значения:

$$\alpha_{i,-}^{(k)}(s + 1) = \max \left\{ \alpha_{i,-}^{(k)}(s), \frac{f_{ki,-}(t) S_k}{n_{k,+}(t) v_{ki}} \right\}, \quad n_{k,+}(t) \neq 0,$$

$$\alpha_{i,+}^{(k)}(s + 1) = \min \left\{ \alpha_{i,+}^{(k)}(s), \frac{f_{ki,+}(t) S_k}{n_{k,-}(t) v_{ki}} \right\}, \quad n_{k,-}(t) \neq 0.$$

4. Аналогично пересчету количеств людей в каждой комнате (1) произведем уточнение оценок $\mathcal{X}(t)$ и $\mathcal{F}_{ij}(t)$ в обратном времени.
5. Уточним нижние оценки коэффициентов расщепления для каждого перехода T_{ij} , $n_{i,+}(t) \neq 0$:

$$\alpha_{j,-}^{(i)}(s+1) = \max \left\{ \alpha_{j,-}^{(i)}(s), \frac{f_{ij,-}(t)S_i}{n_{i,+}(t)v_{ij}} \right\}, \quad t = t_0, \dots, (T_{\max} - 1).$$

А затем верхние оценки:

$$\alpha_{j^*,+}^{(i)}(s+1) = \min \left\{ \alpha_{j^*,+}^{(i)}(s), 1 - \sum_{j \neq j^*} \alpha_{j,-}^{(i)}(s+1) \right\}, \quad t = t_0, \dots, (T_{\max} - 1).$$

6. Если на текущей, s -ой итерации работы алгоритма не произошло улучшение оценок $\mathcal{X}(t)$, $\mathcal{F}_{ij}(t)$ для каких-либо t, i, j или оценок на $\alpha_j^{(i)}$ и при этом $s < S_{\max}$, то алгоритм снова переходит к пункту 2. При этом в новом построении оценок учитываются все полученные ранее уточнения. В противном случае алгоритм завершает работу.

5. Заключение

Представленный в работе [6] алгоритм построения множеств достижимости для модели движения групп людей позволяет также находить оценки на коэффициенты расщепления. Построение таких оценок дает возможность получать наиболее реалистичную модель передвижения людей в помещении, которая была бы полезна в дальнейшей работе, а также в выборе наиболее подходящей стратегии управления при распределении людей, не допускающей возникновения толпы и давки.

Описанный в данной работе алгоритм вычисления оценок коэффициентов расщепления был реализован в форме компьютерной программы. Были выполнены расчеты для конкретных примеров, а также выведены достаточные условия, когда коэффициенты расщепления удастся определить точно.

Список литературы

1. Piccoli B., Garavello M. Traffic flow on networks. American institute of mathematical sciences, 2006. 243 P.
2. Daganzo C. F. The cell transmission model: a dynamic representation of highway traffic consistent with the hydrodynamic theory // Transp. Res.-B. 1994. Vol. 28B, No. 4. P. 269–287.
3. Daganzo C. F. The cell transmission model, part II: network traffic // Transp. Res.-B. 1995. Vol. 29B. No. 2. P. 79–93.
4. Куржанский А. Б., Куржанский А. А., Варайя П. Роль макро моделирования в активном управлении транспортной сетью // Труды МФТИ. 2010. Т. 2, № 4. С. 100–118.
5. Зайцева М. В., Точилин П. А. Управление потоками людей в здании во время эвакуации // Вестник Московского университета. Серия 15. 2020. № 4. С. 3–17.
6. Зайцева М. В., Точилин П. А. Методы построения оценок множеств достижимости в задаче моделирования потоков людей // Журнал вычислительной математики и математической физики. 2023. Т. 63, № 7. С. 164–177.
7. Kurzhanski A. B., Varaiya P. Dynamics and control of trajectory tubes. Birkhäuser, 2014. 445 P.