

面向车载容迟网络的连通性建模与仿真研究*

毕俊蕾^a, 李致远^b

(江苏大学 a. 信息化中心; b. 计算机科学与通信工程学院, 江苏 镇江 212013)

摘要: 针对车载容迟网络连通性建模进行了研究。假设车辆驶入道路的过程服从泊松分布, 以及车辆在道路上的行驶速度服从正态分布。对基于泊松过程的车间时距分布进行推导, 并以此导出行驶车辆在道路上的连通概率。为了验证所提假设和连通模型的正确性及有效性, 以欧洲城市卢森堡在 7:30 am ~ 8:30 am 时间段内的交通数据为实验场景, 在城市交通仿真平台 (simulation of urban mobility, SUMO) 对车辆速度的概率分布、车辆到达率、道路中的平均车辆数及网络连通概率进行了理论计算和仿真实验分析。实验结果表明理论模型的计算值和仿真结果是一致的, 所提出的假设和连通模型具有合理性和正确性。

关键词: 车载容迟网络; 网络连通性; 车流模型; 城市交通仿真平台

中图分类号: TP393

文献标志码: A

文章编号: 1001-3695(2019)02-057-0580-04

doi:10.19734/j.issn.1001-3695.2017.10.0952

Research on connectivity modeling and simulation for vehicle delay tolerant networks

Bi Junlei^a, Li Zhiyuan^b

(a. Information Center, b. School of Computer Science & Telecommunications Engineering, Jiangsu University, Zhenjiang Jiangsu 212013, China)

Abstract: This paper studied the network connectivity modeling for vehicle delay tolerant networking. Firstly, it assumed that the process of vehicle entry into the road obeyed the Poisson distribution and the speeds of the vehicles on the road were the normal distribution. And then, it derived the time interval distribution between two adjacent vehicles based on Poisson process. Next, it strictly derived the connective probability for the traveling vehicles on a road. In order to verify the correctness and validity of the two hypotheses and the proposed network connectivity model, it chose the traffic data in the period of 7:30 am to 8:30 am for the medium city Luxembourg in European as the experimental scenario. After that, it implemented the simulation on the urban traffic simulation platform (simulation of urban mobility, SUMO). In the simulation experiment, it simulated the probability distribution of vehicle speed, the arrival rate of vehicles, and the average number of vehicles in the road and the probability of network connectivity. The experimental results show that the calculated values of the theoretical model are consistent with the simulation results. Hence, this paper proves that the two hypotheses and the proposed networks connectivity model are reasonable and correct.

Key words: vehicle delay tolerant network; network connectivity; vehicular traffic model; simulation of urban mobility

0 引言

短距离通信、智能交通技术的快速发展以及用户对移动车载服务(主动安全和用户娱乐)的需求,使得车载容迟网络(vehicle delay tolerant network, VDTN)作为一种新兴的技术日益受到学术界和工业界的重视^[1]。VDTN 与传统的移动自组织网络(mobile Ad hoc network, MANET)不同,VDTN 下的车辆节点采用机会式通信,其连接具有间歇性。文献[2~6]对 VDTN 环境下的路由和数据转发进行了研究,所不同的是这些工作设置了不同的路由度量标准,如节点地理位置、节点间的链路质量以及根据节点的历史相遇记录选择下一跳,并在此基础上提出了基于贪心策略的 VDTN 路由优化算法。上述工作通过各类预测机制和相关策略提高了节点间机会相遇的概率。但是,若要实现提高数据转发成功率的目标,VDTN 环境下的车辆连通性是一个亟待解决的技术问题。例如,基于地理位置信息的路由方法其实就是选择离自己最近的节点进行数据转发。其本质是期望节点在通信时,它们之间的一跳距离在其通信范围内。此外,在 VDTN 的各类应用中,道路中车辆节点之

间的网络连通性能够直接或间接地反映车辆间的链路质量状况。

文献[7~9]以连通性为手段对车载自组织网络(vehicle Ad hoc network, VANET)的拓扑特性进行了研究。文献[7]重点分析了车辆节点密度、路径损耗指数和衰落因子等因素对网络连通性的影响;文献[8]针对车辆移动模型和车辆行驶轨迹进行了分析,得到交通热点和红绿灯规则造成的节点聚簇行为能够增强网络连通度以及节点分布不均匀使得 VANET 具有较高中心度等结论;文献[9]假设车间时距服从爱尔朗分布,然后在此基础上对 VANET 下的网络连通性进行了建模,但车间时距是否服从爱尔朗分布目前仍缺乏足够的交通数据统计验证和数学理论证明。鉴于此,有必要对 VDTN 环境下的网络连通性建模进行深入研究,并以真实的交通数据为基础对理论模型进行分析验证。

考虑到同向行驶的车辆易实现数据的成功转发,本文仅对车辆同向行驶的 VDTN 环境下网络连通性进行研究。首先假设车辆驶入车道的过程服从参数为 λ 的泊松过程,并在此基础上得出车间时距服从指数分布;其次研究车道上车辆之间的

收稿日期: 2017-10-09; **修回日期:** 2017-11-13 **基金项目:** 国家自然科学基金资助项目(61572260);中国博士后科学基金资助项目(2015M570469);镇江市重点研发计划(社会发展)项目(SH2015020);江苏大学人才项目(2012JDC049)

作者简介: 毕俊蕾(1981-),女,河南南阳人,讲师,硕士,主要研究方向为车载容迟网络连通性建模与仿真分析;李致远(1981-),男,河南开封人,副教授,硕士(后),主要研究方向为社交网络、物联网、容迟网络、移动 P2P 网络(lizhiyuan81@126.com)。

连通概率情况;最后通过在城市交通仿真平台(simulation of urban mobility, SUMO)对所提出的连通概率模型进行分析验证,地图和模型验证所需要的参数选用了欧洲有代表性的中等规模城市卢森堡。

1 网络模型和假设

设每条车道的长度为 L , 相对于车辆间的通信距离而言, 车道宽度可以忽略不计。如图 1 所示为道路中的车流模型。 X_i 代表车流到达观察点, 这个泊松过程在 $t=0$ 时刻两个相邻车辆之间的车间距, 车辆节点通信范围由 R 来表示。

下面给出两个基本假设:

a) 车辆在道路中的速度 v 是相互独立的, 且速度 v 在道路中出现的频率服从参数为 $N(\mu, \sigma)$ 的正态分布^[10,11]。

b) 车辆驶入车道的过程服从参数为 λ 的泊松过程, λ 是单位时间内驶入道路的车辆平均数^[12,13]。

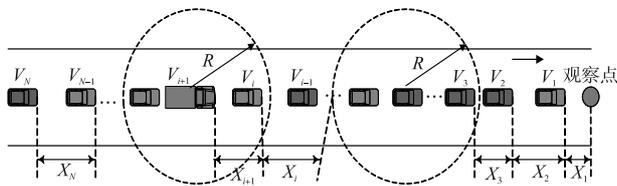


图1 道路中的车流模型

2 车载容迟网络的连通性建模

2.1 基于泊松过程的车间时距分布

车间时距对网络连通性建模具有重要的作用, 它指的是道路中同向连续行驶的相邻两车车头分别经过道路的某一断面(图 2 中的观察点)时所用时间的的时间间隔。对于参数为 λ 的泊松过程, 使用 $N(t)$ 表示 t 时刻已到达的车辆数, 根据泊松过程的定义, 对于任意时刻 h , 在长度为 t 的时间区间内到达 n 辆车的概率可表示为式(1)。

以 T_1 表示第一辆车到达道路观察点的时刻, 对于 $n \geq 2$, 以 T_n 表示第 $n-1$ 辆与第 n 辆车之间的到达时间间隔, 则时间序列 $\{T_n, n \geq 1\}$ 为车间时距序列。

$$P\{N(h+t) - N(h) = n\} = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \quad n=0,1,\dots \quad (1)$$

设定第一辆车在时刻 t 之后到达观察点(即事件 $\{T_1 > t\}$ 发生), 当且仅当泊松过程在时间区间 $[0, t]$ 没有车辆驶过, 如式(2)所示。由此可见, T_1 服从均值为 $1/\lambda$ 的指数分布。

$$P\{T_1 > t\} = P\{N(t) = 0\} = e^{-\lambda t} \quad (2)$$

继而得出 T_2 的分布, 如式(3)所示。

$$P\{T_2 > t | T_1 = h\} = P\{(h, h+t] \text{ 之间 } 0 \text{ 个车辆到达} | T_1 = h\} = P\{(h, h+t] \text{ 之间 } 0 \text{ 个车辆到达}\} \quad (\text{由独立增量性}) = e^{-\lambda t} \quad (\text{由平稳增量性}) \quad (3)$$

由此可得, T_2 也服从均值为 $1/\lambda$ 的指数分布, 且 T_2 与 T_1 独立。重复以上论证过程, 可得车间时距服从参数为 λ 的指数分布, 如式(4)所示。

$$P\{T_i > t\} = e^{-\lambda t} \quad (4)$$

2.2 VDTN 的连通性建模

设道路上每一辆车的车速 $v \in \{v_1, v_2, \dots, v_M\}$ 。所有车速为 v_i 的车构成车辆子集 $C_i (i=1, \dots, M)$ 。令 $\{X_n^i\} (n=1, \dots, |C_i|)$ 表示车辆子集 C_i 中的相邻车辆在 $t=0$ 时刻的车间距, 其中 X_1^i 表示 $t=0$ 时刻 C_i 中的第一辆车与观察点之间的距离, $X_n^i (n \geq 2)$ 表示 C_i 中距离观察点第 n 近与第 $n-1$ 近的车之间的距离。令 $\{T_n^i\} (n=1, \dots, |C_i|)$ 表示车辆子集 C_i 中的相邻车辆到达观察点的车间时距, 其中 T_1^i 表示 C_i 中的第一辆车

到达观察点的时刻, $T_n^i (n \geq 2)$ 表示 C_i 中距离观察点第 n 近与第 $n-1$ 近的车到达观察点的车间时距。由上文可知, 车辆子集 C_i 中的车辆到达观察点的过程是服从参数为 λ_i 的泊松过程, 如式(5)所示。

$$P(X_n^i > x) = P(v_i T_n^i > x) = P(T_n^i > \frac{x}{v_i}) = e^{-\frac{\lambda_i x}{v_i}} \quad (5)$$

因此, C_i 中相邻两车之间的距离 $\{X_n^i\} (n=1, \dots, |C_i|)$ 是独立同分布的, 且服从参数为 λ_i/v_i 的指数分布。

令 $\{X_i\} (i \geq 1)$ 表示 $t=0$ 时刻相邻两车的车间距, 其中 X_1 表示 $t=0$ 时刻全体车辆中第一辆车与观察点之间的距离, $X_n (n \geq 2)$ 表示全体车辆中距离观察点第 n 近与第 $n-1$ 近的车之间的距离。下面将基于各车辆子集 $C_i (i=1, \dots, M)$ 中的相邻车间距 $\{X_n^i\} n=1, \dots, |C_i|$ 的分布, 推导全体车辆到达观察点这一非经典泊松过程在 $t=0$ 时刻, 车间距 $\{X_i\} (i \geq 1)$ 概率分布。

首先, 令 $X_1 = \min \{X_1^i\} (i=1, 2, \dots, M)$, 可得式(6)。

因此, X_1 服从参数为 $\sum_{i=1}^M \frac{\lambda_i}{v_i}$ 的指数分布。

$$P(X_1 > x) = P(\min \{X_1^1, X_1^2, \dots, X_1^M\} > x) = P(X_1^1 > x, X_1^2 > x, \dots, X_1^M > x) = e^{-\sum_{i=1}^M \frac{\lambda_i}{v_i} x} \quad (6)$$

再令 $i_1 = \operatorname{argmin} \{X_1^i\} (i=1, 2, \dots, M)$, 可得式(7)(8)。

$$X_2 = \min \left\{ \begin{array}{l} X_1^1 - X_1^{i_1}, X_1^2 - X_1^{i_1}, \dots, X_1^{i_1} \\ X_2^1 > X_1^{i_1}, \dots, X_2^2 > X_1^{i_1}, \dots, X_1^M > X_1^{i_1} \end{array} \right\} \quad (7)$$

$$P(X_2 > x) = P\left(\min \{X_1^1 - X_1^{i_1}, X_1^2 - X_1^{i_1}, \dots, X_1^M - X_1^{i_1}\} > x | X_1^1 > X_1^{i_1} \right) = P(X_2^1 > x, X_2^2 > x, \dots, X_1^M > X_1^{i_1}) = e^{-\sum_{i=1}^M \frac{\lambda_i}{v_i} x} \quad (8)$$

因此, X_2 也服从参数为 $\sum_{i=1}^M \frac{\lambda_i}{v_i}$ 的指数分布, 且与 X_1 是相互独立的。

继而, 可推出 X_3, X_4, \dots 均服从参数为 $\sum_{i=1}^M \frac{\lambda_i}{v_i}$ 的指数分布, 且 X_1, X_2, \dots 之间相互独立。综上, $\{X_i\} (i \geq 1)$ 服从参数为 $\sum_{i=1}^M \frac{\lambda_i}{v_i} = \lambda \sum_{i=1}^M \frac{P_i}{v_i}$ 的指数分布, 如式(9)所示。

$$P(X_i > x) = e^{-\lambda \sum_{i=1}^M \frac{P_i}{v_i} x} \quad (9)$$

根据第 1 章中的基本假设, 速度 v 服从参数为 $N(\mu, \sigma)$ 的正态分布, μ 为车速的平均值, σ 为车速的标准差, 则其概率密度函数如式(10)所示。

$$f(v) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(v-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad (10)$$

设当前车道上车速 v 的最小值和最大值分别为 v_{\min} 和 v_{\max} 。综合式(9)(10), 车辆速度 v 在整个速度区间 $[v_{\min}, v_{\max}]$ 中出现的概率如式(11)所示。

$$P(X_i > x) = e^{-\lambda \int_{v_{\min}}^{v_{\max}} \frac{P_i}{v} dv \times x} = e^{-\lambda \int_{v_{\min}}^{v_{\max}} \frac{\hat{f}(v)}{v} dv \times x} \quad (11)$$

继而可得相邻两车车间距累积分布函数, 如式(12)所示。

$$F(X_i) = P\{X_i \leq x\} = 1 - e^{-\lambda \int_{v_{\min}}^{v_{\max}} \frac{\hat{f}(v)}{v} dv \times x} \quad (12)$$

道路中平均车辆密度如式(13)所示。

$$\rho_{\text{average}} = \frac{1}{E(X_i)} = \lambda \int_{v_{\min}}^{v_{\max}} \frac{\hat{f}(v)}{v} dv \quad (13)$$

由式(13)可得道路上平均车辆数 N_{average} , 如式(14)所示。

$$N_{\text{average}} = L \rho_{\text{average}} \quad (14)$$

当两个车辆节点间的车间距小于或等于通信距离 R 时, 视为车辆节点处于连通状态, 由此可获得路段中 N_{average} 辆车间

连通概率的计算公式,即为文章所研究的网络连通概率,如式(15)所示。

$$P_{N_{average}} = P\{X_1 \leq R, X_2 \leq R, \dots, X_{N_{average}-1} \leq R\} = \prod_{i=1}^{N_{average}-2} P\{X_i \leq R\} = (1 - e^{-\lambda} \int_{v_{min}}^{v_{max}} \frac{\hat{f}(v)}{v} dv \times R)^{N_{average}-1} \quad (15)$$

同理,可以根据式(15)推导出的单路段网络连通概率推算出整个路网上的网络连通概率模型。然而,鉴于计算整个路网范围内的网络连通概率对于 VDTN 的数据转发并无实际意义,本文以实际数据转发为背景,计算从源节点到目的节点所经过路段的网络连通概率。下面给出详细阐述。如图 2 所示,十字路口处的基础设施 I 作为协调器,当需要发送消息时,源节点 S 向其最近的交叉□处的基础设施发送请求,并将目的节点与自身的位置信息一并发送给该基础设施。基础设施在完成通往目的节点所在路段的各个路径连通概率的计算之后,向源节点反馈网络连通概率最大的路径信息给源节点,具体计算方法如下。

图 2 显示源节点 S 可通过 2 条路径向目的节点 D 转发数据。一条是通过最短路径 R_1 到达目标路段 R_4 ,另一条是通过 R_2-R_3 到达目标路段 R_4 。用符号 P_{R_i} 来表示不同路段中车辆间的网络连通概率,则传输路径上的网络连通概率可由式(16)计算得出。

$$P_c = \prod_{R_i \in R} P_{R_i} \quad (16)$$

其中: P_c 为源节点到目标节点所经过路段的网络连通概率; R 为道路的集合; P_{R_i} 为每个路段 R_i 上的网络连通概率,由式(15)计算得出。

由于路段 R_1 有不连通的路段空洞,使得路径 R_1-R_4 上网络的连通性取决于路段 R_1 上虚线段相连两车是否处于对方的通信范围以内。当且仅当后车大于前车的速度且时间足够长时,路段 R_1 上的车辆才是连通的。而路段 $R_2-R_3-R_4$ 上车辆间的网络一直属于连通状态,因此,源节点选择此路段作为实际的路由转发路线。

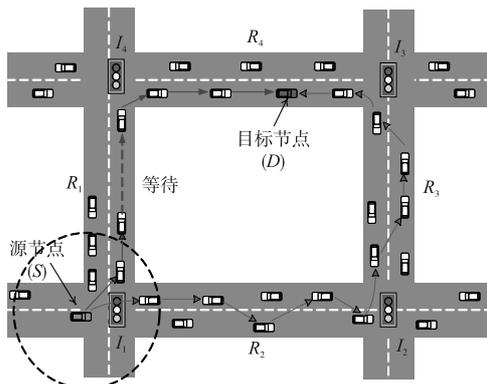


图2 路网中的网络连通模型

3 网络连通性仿真与分析

3.1 仿真工具简介

城市交通仿真平台 SUMO^[14] 是一个开源的、微观的、多模式的仿真软件,它是德国宇航中心(German Aerospace Center, DLR)的研发成果。研发 SUMO 的主要目的是给交通研究组织提供一个实现和评估自己算法的工具。SUMO 优点很多,主要包括:a)支持 VISUM、XML、OSM 等多种网络格式的导入;b)具有微观路径,每个车辆一条路径,可实现动态用户分配;c)具有高可移植性,仅使用标准 C++ 库和兼容类库,主要是 Linux 发行包;d)具有高互操作性,因为其仅使用 XML 数据;e)运行速度快,可管理具有几万条街道的网络。目前,SUMO 软件已

成为车辆交通研究者的标准仿真分析平台。

3.2 实验环境与实现过程描述

实验使用 SUMO 仿真平台验证所提出的网络连通性模型及其相关车流理论。实验中采用 Luxembourg SUMO Traffic (LuST)^[14] 作为仿真场景,如图 3 所示。LuST 中所有路段的场景参数值均已被设置好,场景参数主要包括道路拓扑和车辆移动模式。LuST 可提供一个能够在场景规模、现实性和持续时间方面均满足仿真需求的方案。LuST 场景的实际地理位置设置在卢森堡市,卢森堡是一个中等规模的城市,它的城市道路拓扑在欧洲的中等规模城市中具有代表性。LuST 构建的过程中充分考虑了卢森堡市的日常真实交通需求以及该地区的车辆移动模式,因此,可以精确仿真关于卢森堡地区的全天候交通状况。

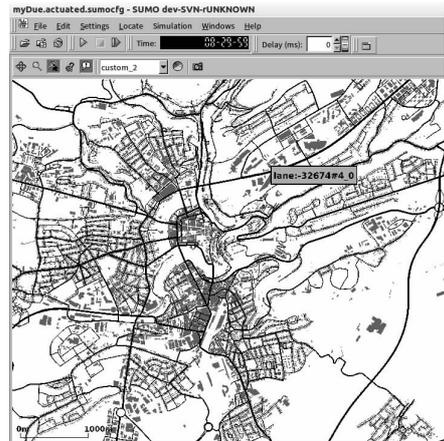


图3 SUMO中的仿真实验场景

仿真实验从 LuST 中选取两条公路的部分路段作为实验观察路段,将每个观察路段的入口设置为观察点。为了验证第 1 章中定义的两个基本假设,利用 SUMO 软件在各个观察点上设置类型为 instantaneous induction loops 的探测器,从而可以获得包括车辆经过观察点的时间和车辆经过观察点的速度在内的统计量,继而验证各种车速出现的频率是否服从正态分布以及车辆经过观察点的过程是否为泊松过程。图 4 为仿真过程中的一条观察路段,紫红色的小方块即是设置在该观察路段上的探测器(见电子版)。



图4 SUMO中设置的观察路段

为了验证道路平均车辆数和网络连通性理论推导的准确性,在 SUMO 软件内将仿真输出(simulation output)设置为 fcd output 类型,从而获得仿真过程中每一帧(默认值为 60 帧/min)的仿真场景详细信息,包括场景中各车辆位置、速度、所在路段等。在每一帧中,首先统计各观察路段上的车辆数,继而综合各帧数据并最终求得各观察路段的道路平均车辆数 $N_{average}$ 。紧接着,根据各观察路段上的车辆位置排布,判断各观

察路段的车辆连通状况。然后,综合各帧数据求得各观察路段的网络连通概率 $P_{N_{average}}$ 。

3.3 实验结果与分析

本次仿真实验对每个观察路段各进行 300 次观察,每次的观察时长为 1 h,观察时段都选取在 7:30 am ~ 8:30 am。

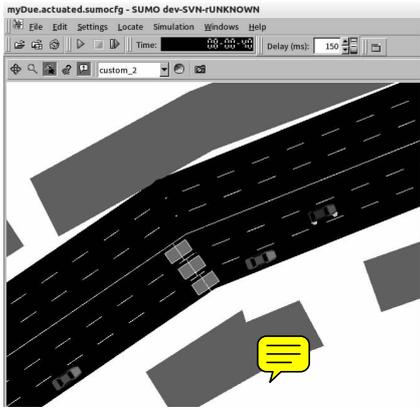


图4 SUMO中设置的观察路段

1) 车辆移动模型的验证与分析

图 5 和 6 是为了验证 LuST 中车流数据是否符合第 1 章中关于车流模型的基本假设。各观察路段的观察点处设置探测器可以获取所有经过观察点的车辆速度。对 300 次的观察获取到的经过各观察点的车速数据进行汇总统计。图 5 是对其中一个观察点进行统计的结果。从图中可以看出,车辆在该路段上的车辆速度分布在 8 ~ 18 m/s,且在速度区间 [8 m/s, 18 m/s] 中的各种速度出现的频率服从正态分布,从而验证了第 1 章中道路上的各种车辆速度出现的概率服从正态分布的假设合理性。

此外,观察点处设置的探测器还可以获取到达各观察点车辆的到达时间。图 6 是对长度为 1 km 的观察路段上的观察点的统计结果。从中可以看出,如果将观察时段 7:30 am ~ 8:30 am 划分成时间间隔为 60 s 的时间区间,如 7:30 am ~ 7:31 am, 7:31 am ~ 7:32 am, ..., 8:29 am ~ 8:30 am,那么,在时间间隔为 60 s 的时间区间内,车辆到达数围绕 7.86 (图 6 中的虚线)上下波动。因此,车辆到达该观察点的过程是一个参数 $\lambda = 0.131$ 泊松过程,从而验证了第 1 章中车辆到达道路的过程服从泊松分布的假设合理性。

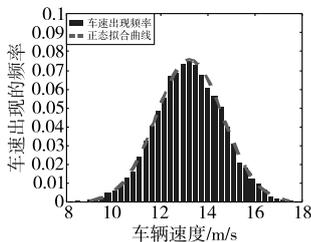


图5 车辆速度概率分布统计

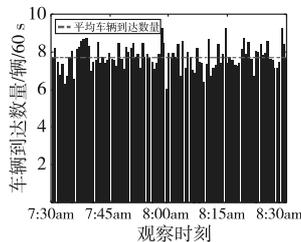


图6 车辆到达率统计

2) 网络连通性理论验证与分析

在时长为 1 h 的观察中,SUMO 的 fcd output 记录方式将记录观察时段中仿真场景每一帧(默认值为 60 帧/min)的详细信息,其中包含场景的当前帧中所有车辆的位置信息,从而可以获得各观察路段在每一次观察过程中每一帧路段上的车辆数。图 7 中锯齿形曲线对应的 300 次观察中每次观察的各帧车辆数目的平均值。对每次观察的平均车辆数再取平均值即对应图中实线,而虚线表示利用式(14)计算出的理论平均车辆数,不难发现道路中平均车辆数的实验值与理论值一致,由此验证了道路中平均车辆数理论计算的正确性和精度。

下面对网络连通概率的估计进行验证。在 SUMO 中对选

取的两个观察路段分别进行观察。每次观察期间,通过场景中每帧的车辆位置信息检查选取的两条路段是否连通,则每次观察共获取 3 600 个网络连通状态。假设第 i 次观察过程中,路段 1 中有 k 个网络连通状态表明路段 1 是连通的,那么路段 1 在第 i 次观察过程中的车辆连通概率为 $k/3600$ 。对 300 次观察的车辆连通概率求均值作为该路段的车辆连通率。图 8 为两个观察路段的网络连通性实验与理论的对比。其中道路 1 长度为 2.4 km,道路 2 长度为 1 km,根据每个路段统计出的平均车速、车速标准误差以及车辆到达率,可由式(15)计算出连通率理论值,实验中设置通信半径为 0 ~ 600 m,车间距小于通信半径即视为两车辆连通。由图 8 所示,网络连通概率实验所得曲线与理论曲线吻合,由此验证了文章提出的网络连通性模型的正确性。此外,道路连通概率随着通信半径 R 的增大呈指数型增长,且当车辆的通信半径大于 400 m 时,连通概率大于 80%,且随着车辆节点通信半径的继续增长,道路连通性持续增长并逐渐呈现出稳定状态。连通概率反映了车辆间互连接通信的强度,仿真结果证明了网络连通性实验与理论的一致性,从而验证了服从指数分布的车间距的有效性,一个良好的网络连通性模型必将对路由和数据转发的设计起到重要的理论指导意义。

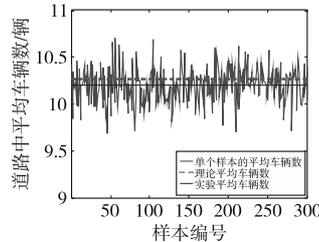


图7 道路中的车辆数统计

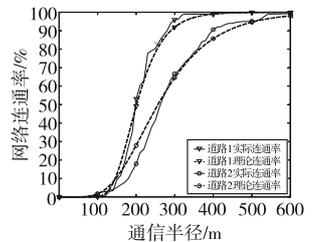


图8 网络连通性实验与理论计算结果对比

4 结束语

本文对 VTDN 环境下的网络连通性问题进行建模和仿真分析。从车辆驶入车道的过程服从泊松过程,以及车辆在道路中的速度服从正态分布两个基本假设入手,首先给出基于泊松过程的车间距分布,然后在此基础上,通过严谨的数学推导得到了网络的连通概率。网络的连通率与车辆的速度 v 、车辆的到达率 λ 、节点的通信距离 R 、道路长度 L 和车辆密度 ρ 相关。之后,通过 SUMO 仿真平台验证所提出的车辆移动模型及其网络连通性模型。实验环境选择欧洲有代表性的中等规模城市卢森堡,与网络连通率相关的上述参数均来自于卢森堡市 7:30 am ~ 8:30 am 的交通数据。实验对两个基本假设,车辆速度概率分布和车辆到达率进行了理论计算和仿真实验分析。实验结果表明本文所提出的假设具有合理性和正确性。最后对道路中的平均车辆数和网络连通概率进行了仿真,结果表明理论模型的计算值和仿真实验结果是一致的。本文的工作为后续 VTDN 环境下基于网络连通性的路由和数据转发研究提供了重要的移动模型和理论模型参考。

参考文献:

- [1] Pereira P R, Casaca A, Rodrigues J J, et al. From delay-tolerant networks to vehicular delay-tolerant networks [J]. IEEE Communications Surveys & Tutorials, 2012, 14(4): 1166-1182.
- [2] Burgess J, Gallagher B, Jensen D, et al. MaxProp: routing for vehicle-based disruption-tolerant networks [C] // Proc of the 25th International Conference on Computer Communications. Piscataway, NJ: IEEE Press, 2006: 1-11.
- [3] Soares V N G J, Rodrigues J J P C, Farahmand F. GeoSpray: a geographic routing protocol for vehicular delay-tolerant networks [J]. Information Fusion, 2014, 15(1): 102-113. (下转第 页)

局部最优的缺点,本文将遗传算法与模拟退火算法相结合,互相取长补短,提出一种基于 GASA-FCM 混合聚类与霍夫变换的欠定混合矩阵估计算法,增强了局部和全局搜索能力,有效改善了传统 FCM 算法容易陷入局部最优的缺陷;为了提高混合矩阵估计的精度,对聚类结果引入霍夫变换修正聚类中心。仿真实验结果表明,该算法提高了混合矩阵估计精度和算法鲁棒性,对混合矩阵的估计是可行和有效的。

参考文献:

- [1] Dong Tianbao, Yang Jingshu. A robust underdetermined mixing matrix estimation algorithm [J]. *Journal of Astronautics*, 2013, 34 (3): 426-433.
- [2] 毕晓君, 官汝江. 基于混合聚类和网格密度的欠定盲矩阵估计 [J]. *系统工程与电子技术*, 2012, 34 (3): 614-618. (Bi Xiaojun, Gong Rujiang. Underdetermined blind mixing matrix estimation algorithm based on mixing clustering and mesh density [J]. *System Engineering and Electronic Technology*, 2012, 34 (3): 614-618.)
- [3] Alata M, Molhim M, Ramini A. Using GA for optimization of the fuzzy C-means clustering algorithm [J]. *Research Journal of Applied Sciences Engineering & Technology*, 2013, 5(3): 695-701.
- [4] 何嘉婧, 王晋东, 于智勇. 基于模糊 C-均值的改进人工蜂群聚类算法 [J]. *计算机应用研究*, 2016, 33(5): 1342-1345. (He Jiajing, Wang Jindong, Yu Zhiyong. Clustering algorithm based on modified artificial bee colony and fuzzy C-means [J]. *Application Research of Computers*, 2016, 33(5): 1342-1345.)
- [5] 孙洁娣, 李玉霞, 温江涛, 等. 基于方向密度检测与霍夫变换的混合矩阵估计 [J]. *北京理工大学学报*, 2016, 36(11): 1188-1193. (Sun Jiedi, Li Yuxia, Wen Jiangtao, et al. Mixing matrix estimation based on local direction density of time-frequency coefficients and Hough transform [J]. *Transactions of Beijing Institute of Technology*, 2016, 36(11): 1188-1193.)
- [6] Llerena-Aguilar C, Gil-Pita R, Utrilla-Manso M, et al. A new mixing matrix estimation method based on the geometrical analysis of the sound separation problem [J]. *Signal Processing*, 2016, 134 (5): 166-173.
- [7] 李心杰, 贾进章, 李兵. 基于 SAGA-FCM 的煤与瓦斯突出预测方法 [J]. *煤田地质与勘探*, 2016, 44 (2): 14-18. (Li Xinjie, Jia Jinzhang, Li Bing. Prediction method of coal and gas outburst based on SAGA-FCM [J]. *Coal Geology and Exploration*, 2016, 44 (2): 14-18.)
- [8] 熊拥军, 刘卫国, 欧鹏杰. 模糊 C-均值聚类算法的优化 [J]. *计算机工程与应用*, 2015, 51 (11): 124-128. (Xiong Yongjun, Liu Weiguo, Ou Pengjie. New optimized fuzzy C-means clustering algorithm [J]. *Computer Engineering and Applications*, 2015, 51 (11): 124-128.)
- [9] 殷旅江, 杨立君, 胡明茂, 等. 基于混合遗传模拟退火的模糊 C-均值聚类算法 [J]. *湖北汽车工业学院学报*, 2015, 29(3): 62-65. (Yin Lyujiang, Yang Lijun, Hu Mingmao, et al. Fuzzy C-means cluster algorithm based on hybrid genetic algorithm with simulated annealing algorithm [J]. *Journal of Hubei University of Automotive Technology*, 2015, 29(3): 62-65.)
- [10] 张焯, 徐玲, 杨丹. 基于改进模糊 C-均值的软件缺陷预测研究 [J]. *计算机工程与应用*, 2015, 51(7): 136-140. (Zhang Zhuo, Xu Ling, Yang Dan. Research on software defect prediction based on improved fuzzy C-means [J]. *Computer Engineering and Applications*, 2015, 51(7): 136-140.)
- [11] 孙洁娣, 李玉霞, 温江涛, 等. 基于密度的空间聚类与霍夫变换相结合的欠定盲源分离混合矩阵估计 [J]. *高技术通信*, 2014, 24 (12): 1270-1278. (Sun Jiedi, Li Yuxia, Wen Jiangtao, et al. Mixing matrix estimation using density based spatial clustering combined with Hough transform in underdetermined blind source separation [J]. *High Technology Letters*, 2014, 24 (12): 1270-1278.)
- [12] Sun Jiedi, Li Yuxia, Wen Jiangtao, et al. Novel mixing matrix estimation approach in underdetermined blind source separation [J]. *Neurocomputing*, 2016, 173(13): 623-632.
- [13] Guo Qiang, Ruan Guoqing, Nan Pulong. Underdetermined mixing matrix estimation algorithm based on single source points [J]. *Circuits Systems & Signal Processing*, 2017, 36(11): 1-15.
- [14] Li Yibing, Nie Wei, Ye Fang, et al. A mixing matrix estimation algorithm for underdetermined blind source separation [J]. *Circuits Systems & Signal Processing*, 2016, 35(9): 3367-3379.
- [15] Cui Zhitao, Ke Jian. A new algorithm to estimate mixing-matrix of underdetermined blind signal separation [C]//Proc of the 8th International Conference on Computational Intelligence and Security. Washington DC: IEEE Computer Society, 2012: 374-377.
- [16] Li Yibing, Nie Wei, Ye Fang, et al. A complex mixing matrix estimation algorithm in under-determined blind source separation problems [J]. *Signal Image & Video Processing*, 2017, 11 (2): 301-308.
- [9] 陈思敏, 赵海涛, 朱洪波, 等. 车载通信的网络连通性建模 [J]. *应用科学学报*, 2017, 35(1): 63-70. (Chen Simin, Zhao Haitao, Zhu Hongbo, et al. Connectivity modeling for vehicular communication networks [J]. *Journal of Applied Sciences*, 2017, 35(1): 63-70.)
- [10] Yousefi S, Altman E, El-Azouzi R, et al. Analytical model for connectivity in vehicular Ad hoc networks [J]. *IEEE Trans on Vehicular Technology*, 2008, 57(6): 3341-3356.
- [11] El-Atty S M A, Stamatou G K. Performance analysis of multihop connectivity in VANET [C]//Proc of the 7th International Symposium on Wireless Communication Systems. Piscataway, NJ: IEEE Press, 2010: 335-339.
- [12] Wu C, Ji Yusheng, Liu Fuqiang, et al. Toward practical and intelligent routing in vehicular Ad hoc networks [J]. *IEEE Trans on Vehicular Technology*, 2015, 64 (12): 5503-5519.
- [13] Jia Dongyao, Lu Kejie, Wang Jianping. On the network connectivity of platoon-based vehicular cyber-physical systems [J]. *Transportation Research Part C: Emerging Technologies*, 2014, 40 (1): 215-230.
- [14] Codecà L, Frank R, Engel T. Luxembourg SUMO traffic (LuST) scenario; 24 hours of mobility for vehicular networking research [C]//Proc of the 7th IEEE Vehicular Networking Conference. Piscataway, NJ: IEEE Press, 2015: 1-8.

(上接第 页)

- [4] Khabbaz M J, Fawaz W F, et al. Probabilistic bundle relaying schemes in two-hop vehicular delay tolerant networks [J]. *IEEE Communications Letter*, 2011, 15(3): 281-283.
- [5] Togou M A, Hafid A, Khoukhi L. SCRIP: stable CDS-based routing protocol for urban vehicular Ad hoc networks [J]. *IEEE Trans on Intelligent Transportation Systems*, 2016, 17(5): 1298-1307.
- [6] Alsharif N, Cespedes S, Shen X S. iCAR: intersection-based connectivity aware routing in vehicular Ad hoc networks [C]//Proc of IEEE International Conference on Communications. Piscataway, NJ: IEEE Press, 2013: 1736-1741.
- [7] 冯慧芳, 王瑞. 衰落信道下车载自组织网络连通性分析 [J]. *计算机工程与应用*, 2016, 52 (18): 133-138. (Feng Hui Fang, Wang Rui. Connectivity analysis for vehicular Ad hoc networks in fading channels [J]. *Computer Engineering and Applications*, 2016, 52 (18): 133-138.)
- [8] 杨卫东, 冯琳琳, 刘伎昭, 等. 车载自组织网络中网络连通特性研究 [J]. *通信学报*, 2012, 33 (Z1): 48-52. (Yang Weidong, Feng Linlin, Liu Jizhao, et al. Network connectivity characteristics for vehicular Ad hoc network [J]. *Journal on Communications*, 2012, 33 (Z1): 48-52.)