文章编号: 1009-6000(2022)07-0029-06 中图分类号: U491 文献标识码: B doi: 10.3969/j.issn.1009-6000.2022.07.005

基金项目: 国家自然科学基金项目(51978617)。

作者简介: 邓一凌, 浙江工业大学设计与建筑学院副教授, 硕士生导师, 研究方向为交通运输规划与管理;

纪桂林, 浙江工业大学设计与建筑学院硕士研究生。

天气因素对公交客流量的影响研究

Impact of Weather on Transit Ridership

邓一凌 纪桂林 DENG Yiling JI Guilin

摘要:

公交客流量是公交企业在经营中最关注的经济指标,研究天气因素对公交客流量的影响可以帮助公交企业提前应对天气变化造成的公交客流量波动。利用 2014 年 8—12 月广州市 6 路公交的刷卡数据和日平均及小时天气数据,将公交客流量残差作为因变量,气温、天气状况、风力作为自变量,基于多元线性回归方法分别建立经常性乘客和偶发性乘客的工作日、休息日公交日客流量和小时客流量模型。研究发现,天气对公交客流量的影响随着乘客类型(经常性/偶发性)的不同、出行模式(工作日/休息日)的不同呈现明显的差异性:小雨、中雨/大雨会显著降低公交客流量,休息日相比工作日、偶发性乘客相比经常性乘客更加明显;雷阵雨会显著增加偶发性乘客的公交客流量,但对于经常性乘客的影响不显著;气温、多云、阴、雾对公交客流量的影响仅在小时模型中显著。最后从公交运营、公交站点设计及站点周边步行环境设计等方面提出了应对不利天气的建议。

关键词:

城市交通;天气;公交客流量;公交卡数据;多元线性回归

Abstract: Transit ridership is the most important economic indicator in the operation of public transit enterprises. Understanding the impact of weather on transit ridership can help transit enterprises deal with ridership fluctuations caused by weather change. With the IC card data of Bus No.6 in Guangzhou and the daily average and hour weather data of Guangzhou from August to December 2014, the day and hour ridership models for regular and occasional passengers in weekdays and weekends were developed using multivariate linear regression. Ridership residuals are taken as the dependent variable; temperature, weather conditions, and wind are taken as the independent variables. This study found that the effect of weather on ridership is significantly different between regular and occasional passengers and between weekdays and weekends. Light and moderate/heavy rain significantly reduce ridership, which is more obvious in weekdays than in weekends and for occasional passengers than for regular passengers. Thundershower significantly increases the ridership of occasional passengers but insignificantly impacts the ridership of regular passengers. The effects of temperature, cloudy, overcast, and fog on ridership are only significant in the hour models. This study concludes with recommendations for dealing with adverse weather conditions in terms of bus operations, bus stop design, and the design of the walking environment around bus stops.

 $\textbf{Key words:} \ \ \text{urban traffic; weather; transit ridership; transit smart card data; multivariate linear regression}$

0 引言

优先发展公共交通,构建便捷、 可靠、舒适的公共交通系统,是缓解 交通拥堵、改善民生、促进社会公平 的有效途径。公交客流量不仅反映了 公交服务的惠及人群,是城市公交发 展水平的直接体现,也决定了公交企业的票款收入,是企业经营中重要的经济指标。准确地预测公交客流量有助于科学地开展公交规划和运营管理。影响公交客流量的因素很多,比如公交线网组织、站点布局、车辆调度、

市研究 本期聚焦: 城市微气候变化的影响与规划应对



FOCUS: MICROCLIMATE CHANGE IMPACT AND COUNTERMEASURES IN URBAN PLANNING

国内关于公交客流量预测的研究 较多,但更侧重于分析内外部因素对 于公交客流量总体水平的影响 [1-3]。即 使开展公交客流量的短时预测,也大 多是使用公交客流量的时序数据,采 用时序分析模型,并不考虑温度、降 水、风力等天气的影响[4-6]。天气对 于公交客流量影响的研究较少。刘欣 彤在公交客流量的短时预测中加入了 降雨的影响,但并没有考虑温度、风 力等其他天气因素。另外由于采用的 SVM-KNN 模型本身具有黑箱性,致 使无法直观看出降雨对公交客流量的 影响程度[7]。刘雪琴尽管在公交客流 量预测模型中考虑了降雨、温度、风 力等天气因素,但其将日平均天气数 据用于小时公交客流量的预测,忽略 了一日内天气变化的影响 [8]。两人的 研究均缺乏对乘客特征的分析和分类。

国外关于天气对交通出行影响的研究多关注小汽车和慢行交通,而对公共交通则关注较少 ^[9-10]。但即使在不多的公共交通研究中,天气对公交客流量的影响结论也并不一致。奥特沃特等在美国犹他州盐湖城一交现长等在美国犹他州盐湖地交通到不适宜的天气时,选择不乘坐公交出行时,选择不重的公交客流数据研究可,发现降雨和风力的减小、客的公交客流量 [12]。斯托弗等在美国华

盛顿州皮尔斯郡开展的研究表明,大 风(春、秋、冬季)低温和降雪(冬 季) 降雨(所有季节)等不利天气会 降低公交客流量[13]。学者们在美国芝 加哥的研究表明,降雨会同时减少公 交和地铁客流量,降雪和大风仅会减 少公交客流量,气温升高和大雾会同 时增加公交和地铁客流量,与日常温 度相比的低温或高温对公交和地铁客 流量的影响可以忽略[14]。科恩等使用 美国纽约 15 年的公交日客流量数据和 天气数据建立横截面回归模型,发现 天气对客流量的影响程度会因为交通 方式(公交或地铁)、日期(工作日 或休息日)季节的不同而有所差异 冬季的降雨和降雪会降低公交和地铁 的客流量,但研究没有考虑风力、气 温、雾等其他天气因素[15]。卡尔斯坦 等研究了气团对美国芝加哥、旧金山 湾区、新泽西北部的影响,发现干燥、 舒适天气时的公交客流量显著高于潮 湿、寒冷天气时的公交客流量[16],但 是不利天气并不总是引起公交客流量 下降。哈塔克等在比利时布鲁塞尔的 研究发现不利天气时公交客流量反而 上升[17]。 奥黑姆等对挪威卑尔根的研 究发现,对特定的人群和区域,降雨 和公交客流量存在正相关,大风和高 温会使人们在对小汽车、自行车、步 行、公共交通的选择中更倾向于公共 交通,但风力和气温对公交客流量的 影响与降雨相比更弱[18]。

国内外的研究尚存在一定的局限: 一方面由于数据的制约,大多数研究 仅关注日平均天气状况对日公交客流 量的影响,既忽略了天气和公交客流 量在一天中的变化情况,也忽略了不 同乘客类别的影响;另一方面,由于 地域、文化等原因,个人出行行为和 出行偏好在不同国家与地区间会存在 显著的差异,美国和欧洲的研究结论 无法直接借鉴至国内,而国内的相关 研究非常少,研究结论也尚未取得共 识。针对上述问题,本次研究使用 2014 年 8—12 月广州市 6 路公交的刷 卡数据和日平均及小时天气数据,使 用刷卡次数细分公交乘客,分别建立 经常性乘客和偶发性乘客的工作日、 休息日公交日客流量模型和工作日、 休息日公交小时客流量模型,详细研究天气对公交客流量的影响。研究旨 在丰富国内关于天气对公交客流量影响的认知,更好地为公共交通运营调度提供有效信息。

1 公交IC卡数据分析及乘客分类

城市公交 IC 卡存储了乘客使用公交系统的交易数据,除计费外,也被广泛应用于城市公交系统分析,比如客流 OD 分析、运营状况评估、公交系统优化等 [19-21]。

公交线路按照等级划分一般分为 干线和支线,其中干线承担公交骨架 功能。从干线中选取客流大且稳定 的广州市 6 路公交作为本次分析的对 象。6路公交运行时间为6点15分至 22 点,全长 15.4km,途经 20 个站点, 连接天河、越秀、荔湾3个区,途径 地均为商业、办公、行政、教体、居 住等人流集中区域,并与地铁1号 线、5号线、6号线分别形成多站的换 乘。研究所用的公交刷卡数据为乘客 在 2014 年 8 月到 12 月共 5 个月 (153 天)6路公交共84辆公交车上全部 的刷卡记录,总计含1619278名乘客、 4857644 条刷卡数据。数据字段包括: 线路名称、刷卡终端 ID、卡片 ID、发 卡地、交易时间、卡类型。乘客中持 有普通卡的占 78.5%, 持老人卡的占 13.5%, 持学生卡的占 6.8%, 持残疾、 员工、治安监督等其他卡的占1.2%。 5个月中人均刷卡次数为3.00次,其 中普通卡乘客为 2.96 次, 学生卡乘客 为 2.95 次, 老人卡乘客为 3.22 次, 其 他卡乘客为 3.64 次,占比最高的普通 卡、老人卡、学生卡乘客的人均刷卡 次数都非常接近总人均刷卡次数。对 应的天气数据有两种:一种以天为单 位,记录日期、白天和夜间的气温、 天气状况、风向风力的信息;另一种 以小时为单位,记录日期、时间、气温、 露点、湿度、气压、能见度、天气状况、 风向风力的信息。

图 1 上方的曲线为 5 个月内公交客流量的时间序列,从图中可以看出,休息日的公交客流量小于工作日,但

波动性较大、周期性不明显。利用逐 笔的公交刷卡数据细分乘客进而找出 周期性。不同乘客的刷卡次数有明 显差异,5个月内刷卡最少的乘客刷 卡 1 次,刷卡最多的乘客刷卡 416 次 99.5%的乘客刷卡少于 42 次。通过选 取自然间断点,将5个月内刷卡次数 多于或等于 14 次的乘客定义为经常性 乘客, 少于14次的乘客定义为偶发 性乘客。尽管经常性乘客在总乘客中 仅占 3.0%, 但其公交出行次数在总公 交出行次数中占比为 30.5%。两类乘 客的公交客流量时间序列如图 1 中间 和下方的曲线所示。从图中可以看出 经常性乘客的公交客流量存在以周为 单位的周期性规律,而偶发性乘客的 公交客流量波动性较大,没有周期性 规律,因此造成了两者叠加后的总公 交客流量周期性不明显。中秋节、国 庆节等节假日的影响也很大,会大幅 降低公交客流量。

分别将经常性乘客和偶发性乘客 的刷卡记录以天为单位(周一至周日) 和以小时为单位(6点到22点)进 行聚合,图2、图3为相应的热力图 和柱状图。从图 2、图 3 上方的柱状 图可以看到,经常性乘客刷卡主要集 中在早晚高峰,偶发性乘客则相对平 均。对比图 2、图 3 左侧的柱状图发现, 经常性乘客在工作日的刷卡次数显著 高于在休息日的刷卡次数,偶发性乘 客在工作日和休息日的刷卡次数差异 不大。对比图 2、图 3 的热力图进一 步印证了上述论断,经常性乘客刷卡 主要集中在工作日的7点和8点,其 次是工作日的 17 点和 18 点 ; 偶发性 乘客刷卡则比较平均,工作日的8点 和 17 点略高于其他时段。因此判断经 常性乘客的出行目的以通勤为主,而 偶发性乘客的出行目的更加多样,两 类乘客对公交的依赖程度也有显著差 异,有必要将两类乘客分开建模。

2 天气因素对公交客流量的影响 建模

模型的因变量为公交客流量残差,定义为实际的日(或小时)公交客流量与移动平滑估计的日(或小时)

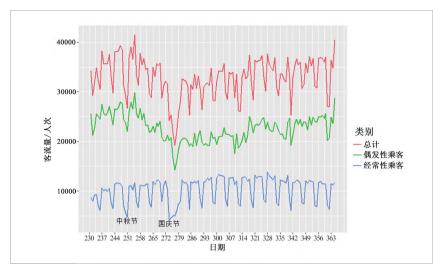


图1 经常性和偶发性乘客的公交客流量时间序列

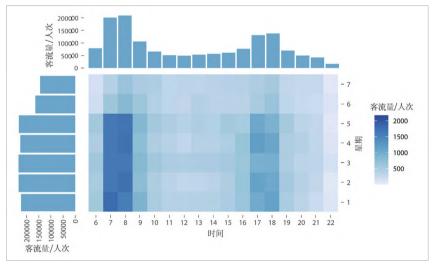


图2 经常性乘客刷卡时间分布

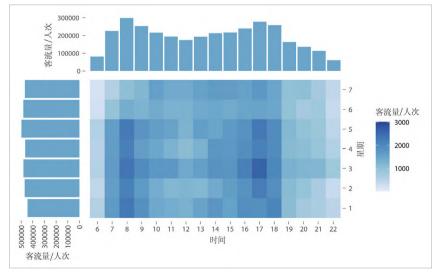


图3 偶发性乘客刷卡时间分布

FOCUS: MICROCLIMATE CHANGE IMPACT AND COUNTERMEASURES IN URBAN PLANNING

公交客流量之间的差值。其中移动平 滑估计的日公交客流量为当日、之前 两周同一日、之后两周同一日共5项 公交日客流量的均值,如果中间有公 休日或调休日,则略过该周,往前或 往后再计一周。移动平滑估计的小时 客流量与之类似,为之前两周同一日 同一小时、当日该小时、之后两周同 一日同一小时共5项公交小时客流量 的均值。移动平滑估计的公交客流量 是实际公交客流量的无偏估计。以往 研究中一般将日公交客流量或日公交 客流量与前一日公交客流量的差值作 为因变量,相比之下采用公交客流量 残差作为因变量能够排除非天气因素 的影响,比如一天中不同小时的差异、 一周中不同日的差异、一年中不同季 节的差异等。图 4 为除去中秋节和国 庆节等公休日后实际、平滑、残余的 日公交客流量时间序列。上方和中间 的两条浅色线分别为偶发性乘客和经 常性乘客的实际日公交客流量,深色 线为相应的移动平滑估计的日公交客 流量,对比看出移动平滑估计对经常 性乘客日公交客流量拟合较好。下方 两条曲线中,浅色线偶发性乘客日公 交客流量的残差的波动幅度要远大于 深色线经常性乘客日公交客流量的残 差,初步判断天气对于偶发性乘客的 影响较大,也进一步印证了将两类乘 客分别建模的必要性。

日公交客流量模型采用日平均天气数据。将白天的气温、天气状况、风力等天气数据进行描述性统计分析,如表 1 所示,并从中筛选自变量。气温为连续变量,直接作为自变量。天气状况共 7 类,由于大雨和中雨的天数较少,考虑模型参数估计的可靠性,将其合并为一类。进而将天气状况转化为 5 个哑元变量,均以晴为 0 值。风力共 4 类,将 3~4 级、微风转 3~4 级、3 级合并为一类,4~5 级单独为一类,转化为 1 个哑元变量。

小时公交客流量模型采用小时天气数据,考虑6路公交运营时间,每天选取6点到23点共计18个小时。将气温、天气状况、风速等天气数据进行描述性统计分析,如表2所示,

并从中筛选自变量。气温为连续变量,直接作为自变量。天气状况共7类,与日平均天气数据相比。多了"雾"这一类,因此将天气状况转化为6个哑元变量,均以晴为0值。风速为连续变量,大于等于8.0m/s为劲风,对应风力为4~5级。考虑与日平均天气数据相对应,以8.0m/s为分界线,对风速进行分类,转化为1个哑元变量。

公交客流量残差为连续变量,对连续变量建模有多种模型可供选择比如多元线性回归、支持向量机、神经网络等。本次研究一方面旨在得到用于预测公交客流量残差的模型,另一方面也特别关注自变量的解释性因此排除支持向量机和神经网络等黑箱方法,采用多元线性回归模型,分别建立经常性乘客与偶发性乘客的客流量、休息日公交日客流量、工作日公交小时客流量、休息

日公交小时客流量等 8 个模型。休息 日仅为正常双休日,不包括公休日和 调休日。模型形式如下:

$$\Delta Y = \alpha + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_4 X_4$$
$$+ \beta_5 X_5 + \beta_6 X_6 + \beta_7 X_7 + \varepsilon$$

式中: Y是公交客流量残差为常量, X_1 为气温, X_2 为是否多云 X_3 为是否阴天, X_4 为是否小雨, X_5 为是否中雨/大雨, X_6 为是否雷阵雨 X_7 为是否劲风, X_6 为是否劲风, X_7 为需要估计系数, 是误差项。

3 模型结果分析

采用最小二乘法对全部 8 个线性 回归模型分别进行两次参数估计,第 一次估计时纳入全部自变量,第二次估计时从中去除不显著的自变量,最 终结果如表 3 所示。尽管 8 个模型调整后的 R² 均不高,但对模型进行 F 检验的结果表明所有模型都是显著的。

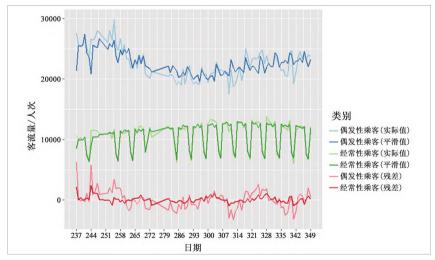


图4 实际、平滑、残余的公交客流量时间序列

表1 日平均天气数据描述性统计分析

气温/	最小值	最大值	均值	标准差			
	13	36	30	6.4			
天气状况/d	大雨	中雨	小雨	雷阵雨	阴	多云	晴
	5	2	13	18	11	55	49
风力/d	4~5级	3~4级	微风转3~4级	3级			
	4	10	138	1			

表2 小时天气数据描述性统计分析

气温/	最小值	最大值	均值	标准差			
	6.0	38.0	25.1	6.7			
天气状况/h	中雨	小雨	雷阵雨	阴	多云	晴	雾
入气扒沉川	3	216	11	123	1076	1071	250
风速/(m/s)	最小值	最大值	均值	标准差			
八 <u>床</u> /(III/5)	1.0	11.0	2.7	2.0			

国外对天气研究调整后的 R^2 也大都在 $0.05\sim0.30$ 之间 $[^{22-23}]$ 。

3.1 休息日和工作日对比

无论是经常性乘客还是偶发性乘 客,休息日模型比工作日模型调整后 的 R² 更高,表明天气对休息日的公交 客流量残差更有解释力。从影响程度 来说,当小雨、中雨/大雨时,休息 日公交客流量下降的比例要高干丁作 日。由于工作日主要是通勤等刚性出 行、休息日主要是休闲购物等弹性出 行,也间接说明了天气对弹性出行的 影响更大。比较降雨量大小对干公交 客流量的影响发现,并不总是雨量越 大,公交客流量下降就越多。工作日 时,小雨的影响程度更大;休息日时 中雨/大雨的影响程度更大。原因可 能是工作日主要为刚性出行,中雨/ 大雨相比小雨,会有更多的步行、自 行车出行转移到公交,因此中雨/大 雨时公交客流量的下降程度反而没有 小雨时大。而休息日主要为弹性出行, 降雨量越大,出行者出行的意愿越低, 因此中雨 / 大雨时公交客流量的下降 程度比小雨时更大。

3.2 经常性乘客和偶发性乘客对比

降雨对偶发性乘客的影响程度要 大于经常性乘客,在工作日尤为明 显。由于经常性乘客与偶发性乘客相比,通勤出行占比更大,公交偏好程度更高,造成了工作日时降雨对经常性乘客的影响相对较小;而当休息日时,尽管排除了通勤出行的影响,但由于公交偏好程度不同,降雨对经常性乘客的影响程度总体上仍然略小子偶发性乘客。雷阵雨会显著增加偶发性乘客的公交客流量,但对经常性乘客的影响不显著。原因可能是由于雷阵动。以及等流量也相应增加,其公交客流量也相应增加。3.3 日模型和小时模型对比

小时模型中的边际效应大于其在日模型中的边际效应,进一步反映了使用日平均天气数据作为自变量会在一定程度上低估天气对公交客流量带来的影响。

4 结论

论文研究了气温、天气状况、风 力对公交客流量的影响,提出的模型 能够根据天气因素预测公交客流量的 波动。与以往研究相比,本研究一方 面使用了公交刷卡数据对乘客进行细 分,更好地解释了天气对干不同的乘 客类型、不同的出行目的的影响;另 一方面使用了小时天气数据,更加精 准地反映天气对于小时客流量的影响。 研究成果可用于辅助公交企业的运营 决策,以应对不利天气带来的公交客 流量变化、运行成本增加、服务水平 下降等问题。具体来说,公交企业在 制定应对不利天气的公交运营策略时 应区分工作日和休息日。工作日刚性 出行占比较大,不利天气下城市出行 总量下降不大,公交客流量也下降较 少,此时应注重降低不利天气对公交 运行时间可靠性的影响,避免不利天 气导致的公交服务水平下降的问题。 而休息日弹性出行占比较高,不利天

表3 模型估计结果

模型类型	型类型 日模型				小时模型				
星期类型	I	工作日		休息日		工作日		休息日	
乘客类型	经常性	偶发性	经常性	偶发性	经常性	偶发性	经常性	偶发性	
截距	161.8*	151.4	87.1	272.6	8.4***	-28.3	7.1**	-70.5ª	
气温					_	1.6*	_	3.7**	
	_	_	_	_		(-0.1%)		(-0.3%)	
多云				_	_	_	-7.8*	-60.4*	
	_	_	_				(-2.0%)	(-4.9%)	
阴 -					-20.1*	-91.9***	_	-26.7*	
	_	_	_	_	(-3.2%)	(-7.1%)		(-2.2%)	
雾	NA	NA	NA	NA	-13.6*	-42.9***	_	_	
	NA	INA	NA	NA	(-2.1%)	(-3.3%)			
小雨	-548.2*	-1759.3**	-536.8ª	-1688.2ª	-32.0***	-96.8***	-32.4***	-85.0***	
	(-4.8%)	(-7.6%)	(-7.6%)	(-7.5%)	(-5.0%)	(-7.6%)	(-8.4%)	(-6.9%)	
中雨/	-382.9ª	-1226.8ª	-647.3ª	-3459.4*	-24.9**	-72.9***	-36.5***	-162.0***	
大雨	(-3.3%)	(-5.3%)	(-9.2%)	(-15.4%)	(-3.9%)	(-5.7%)	(-9.4%)	(-13.2%)	
雷阵雨	_	1817.3*		_	_	148.6ª	_	_	
		(7.9%)	_			(11.6%)			
劲风	_	_	_	_	_	_	_	_	
调整后R ²	0.157	0.295	0.259	0.331	0.072	0.110	0.092	0.178	
模型F	3.096	6.443	3.452	4.802	11.780	32.320	9.846	17.740	

注:显著性水平标记与p值的对应关系分别为: ***为0~0.001, **为0.001~0.01, *为0.01~0.05, a为0.05~0.1; 括号内数值为自变量的边际效应,即自变量变化1个单位后因变量的变化比例; "—"表示该自变量不显著; "NA"表示模型中没有该自变量。

型代城市研究 本期聚焦: 城市微气候变化的影响与规划应对 2022.07 FOOLIS: MICROCLIMATE CHANCE IMPACT AND COLINITED

FOCUS: MICROCLIMATE CHANGE IMPACT AND COUNTERMEASURES IN URBAN PLANNING

气下城市出行总量和公交客流量下降 均较为明显,此时可以考虑降低公交 发车频率以匹配公交客流量,但应通 过信息化手段提供公交车辆的实时位 置和到站时间信息,减少乘客的等待 时间。

不利天气对于乘客公交出行意愿 的影响主要体现在乘客步行到站离站 和站点候车两个阶段。降雨较多的城 市在对公交站点周边步行环境进行设 计时应考虑采用乔木绿化、独立的上 盖、建筑挑檐、骑楼、外墙檐篷、内 部公共通道等多种形式形成连续、便 捷的避雨系统。在公交站点设计时也 应考虑降低不利天气对乘客候车的影 响。候车亭应采用有顶盖的设计样式, 能够为乘客提供遮风避雨的短暂停留 场所,同时还应考虑老年人、残疾人 等特殊人群的不同需求。公交站牌宜 采用多面设计,并提供公交车辆的实 时位置和到站时间信息。公交站点等 候区、停车位及临近车道应注重排水 设计,避免等候区湿滑造成乘客摔倒, 也避免进站的公交车和途经的机动车 溅起水花影响候车乘客。港湾式停靠 站的设置也能够起到在空间上阻隔候 车乘客和途经机动车溅起的水花的作 用。

天气因素对于公共交通的影响相比其他交通方式更加复杂,不利天气不仅会影响乘客的出行意愿,也会影响乘客的出行方式选择。乘客可能从自行车等交通方式转移至小汽车或出租车等交通方式。本文属于集计层面的研究,未来可以进一步结合人工间卷或访谈调查,开展非集计层面的研究,纳入个人属性、家庭情况、出行为变化的原因。

参考文献:

[1] 高咏玲, 杨浩. 城市公交客流影响因素的 改进灰色一致关联分析 [J]. 交通运输系统工 程与信息,2007(6):102-108.

[2] 贾佃通.快速公交客流影响因素分析及宏观预测模型研究 [D].哈尔滨:哈尔滨工业大学,2014.

[3] 郭玉坤,李永政.国外公共交通导向型城市发展研究综述:基于建筑环境对公共交通客流量影响的视角[J].城市问题,2014(7):26-31.

[4] 张春辉,宋瑞,孙杨.基于卡尔曼滤波的公交站点短时客流预测[J].交通运输系统工程与信息.2011(4):154-159.

[5] 崔文. 基于短时客流预测的公交区域调度 优化研究 [D]. 哈尔滨: 哈尔滨工业大学,2015. [6] 董海洋. 公交客流实时分析与短时预测研究 [D]. 大连: 大连理工大学,2013.

[7] 刘欣彤. 降雨天气条件下短时公交客流预测研究 [D]. 哈尔滨:哈尔滨工业大学,2016.

[8] 刘雪琴 . 基于交通一卡通大数据的公交客流分析与预测 [D]. 广州: 广东工业大学 ,2016. [9] LIU C, SUSILO Y O, KARLSTR M A. Weather variability and travel behaviour: what we know and what we do not know[J]. Transport reviews, 2017: 1-27.

[10] CLARK A F, SCOTT D M, YIANNAKOULIAS N. Examining the relationship between active travel, weather, and the built environment: a multilevel approach using a GPS-enhanced dataset[J]. Transportation, 2013: 1-14.

[11] OUTWATER M L, SPITZ G, LOBB J, et al. Characteristics of premium transit services that affect mode choice[J]. Transportation, 2011, 38(4): 605-623.

[12] ARANA P, CABEZUDO S, PEALBA M. Influence of weather conditions on transit ridership: a statistical study using data from smartcards[J]. Transportation research part A: policy and practice, 2014, 59: 1-12.

[13] STOVER V W, MCCORMACK E D. The impact of weather on bus ridership in Pierce county, Washington [J]. Journal of public transportation, 2012, 15(1): 95-110.

[14] GUO Z, WILSON N, RAHBEE A. Impact of weather on transit ridership in Chicago, Illinois[J]. Transportation research record: journal of the transportation research board, 2007, 2034: 3-10. [15] COHEN J E, WILLIAMS A, CRAVO V. The impact of weather on transit revenue in New York city[C]//88th Annual Meeting of the Transportation Research Board. 2009.

[16] KALKSTEIN A J, KUBY M, GERRITY D, et al. An analysis of air mass effects on rail ridership in three US cities[J]. Journal of transport geography, 2009, 17(3): 198-207.

[17] KHATTAK A J, DE PALMA A. The impact

of adverse weather conditions on the propensity to change travel decisions: a survey of brussels commuters[J]. Transportation research part A: policy and practice, 1997, 31(3): 181-203.

[18] AAHEIM H A, HAUGE K E. Impacts of climate change on travel habits: a national assessment based on individual choices[R]. Oslo: Center for International Climate and Environmental Research, 2005.

[19] 陈锋,刘剑锋.基于IC卡数据的公交客流特征分析:以北京市为例[J].城市交通,2016(1):51-58.

[20] 龙瀛,孙立君,陶遂.基于公共交通智能卡数据的城市研究综述[J].城市规划学刊,2015(3):70-77.

[21] 李林波,姜屿,王婧,等.基于数据融合的公交客流规模测算方法[J].城市交通,2016(1):43-50.

[22] ZHOU M, WANG D, LI Q, et al. Impacts of weather on public transport ridership: results from mining data from different sources[J]. Transportation research part C: emerging technologies, 2017, 75: 17-29.

[23] SINGHAL A, KAMGA C, YAZICI A. Impact of weather on urban transit ridership[J]. Transportation research part A: policy and practice, 2014, 69: 379-391.