

مدل برآورد ماتریس‌های مبدأ و مقصد در مدل تخصیص دینامیکی

در شرایط اشباح

مقاله علمی - پژوهشی

شهریار افندیزاده^{*}، استاد، دانشکده مهندسی عمران، دانشگاه علم و صنعت ایران، تهران، ایران
محمد نعمتی جهان، دانشجوی کارشناسی ارشد، دانشکده مهندسی عمران، دانشگاه علم و صنعت ایران، تهران، ایران

*پست الکترونیکی نویسنده مسئول: zargari@iust.ac.ir

دریافت: ۱۴۰۰/۰۷/۲۰ - پذیرش: ۱۴۰۱/۰۷/۰۵

صفحه ۶۰-۴۷

چکیده

روزند کاربر آورده ماتریس‌های مبدأ و مقصد به این صورت است که در ابتدای ماتریس اولیه در نظر گرفته می‌شود که به کمک نرم‌افزار "Transims" به شبکه تخصیص دینامیکی داده می‌شود تا احجام دینامیکی حاصل شوند و با احجام مشاهده شده در حالت واقعی مقایسه شوند و تفاوت آنها در مراحل بعدی اصلاح گردد. اکثر مطالعاتی که تاکنون صورت گرفته، بر روی ارائه روش‌های جدیدی برای حل این مسئله تمرکز داشته است و با توجه به پیچیدگی‌های موجود در بحث پیاده‌سازی تخمین ماتریس مبدأ و مقصد در محیط واقعی، کمتر به آن پرداخته شده است. در این پژوهش، مدل‌سازی این فرآیند دوستخطی در قالب مطالعه موردي شهر واتربری در ایالات کائتیکت آمریکا (بدلیل دسترس بودن داده‌ها و شبکه عبور و مرور دارای ازدحام این شهر)، تخصیص دینامیکی به کمک نرم‌افزار "Transims" که دارای توانمندی در استفاده برای مدهای مختلف حمل و نقلی و همچنین دارای بودن قابلیت اعمال تغییرات در برنامه (متن باز) برای استفاده کنندگان می‌باشد، انجام گرفته است. تخمین ماتریس مبدأ و مقصد در شرایط اشباح به کمک الگوریتم فیلتر کالمون و رویکرد حداقل مربعات خطای انجام شده است و همچنین کدنویسی تمامی فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد به زبان C++ صورت گرفته است. در اینها مراحل تکرارشونده، میزان خطای حجم کمان‌ها برای تأیید فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد، با استفاده از روش حداقل مربعات خطای حاصل شده است، که با استفاده از آن و اعمال شرط تأیید فرآیند ماتریس مبدأ و مقصد بهینه‌ای حاصل شده از حجم‌های مشاهده شده در محیط واقعی است.

واژه‌های کلیدی: تخصیص دینامیک، تخمین ماتریس مبدأ و مقصد، رویکرد دوستخطی، روش فیلتر کالمون، حداقل مربعات خطای

۱- مقدمه

مربوط به جریان‌های تقاضا با مشخصات مربوط به سطح خدمات آن، ویژگی‌های اقتصادی - اجتماعی و کاربری زمین از طریق تعدادی پارامتر ناشناخته تخمین زده و پیش‌بینی کرد. این پارامترها معمولاً بر اساس نظرسنجی‌های در منطقه موردمطالعه با هزینه زیاد و زمان طولانی انجام می‌شود. علاوه بر این، تخمین‌های حاصل می‌توانند دارای انحراف باشند. (Cascetta, E, & Russo, F. 1997) ماتریس مبدأ و مقصد یک مسئله شناخته شده در تحلیل

مدل‌های تقاضای سفر، ابزاری اساسی برای حل مسائل برنامه‌ریزی و مدیریت سیستم‌های حمل و نقل است. تقاضای سفر معمولاً با ماتریس مبدأ و مقصد (OD) بیان می‌شود که اجزای آن تعداد کاربران را نشان می‌دهد (با مشخصه‌های اقتصادی - اجتماعی مانند سطح درآمد و هدف سفر مختلف وجود دارند) که از هر مبدأ به هر مقصد در یک دوره زمانی مشخص توسط هر روش حمل و نقل، سفر می‌کنند. تقاضای سفر را می‌توان با استفاده از سیستمی از مدل‌های ریاضی

(Cascetta, E., Inaudi, Cremer, M. G. 1991، بل (Bell, M. G. 1993)، کرم (Bierlaire, M., & Keller, H. 1987) (Dixon, M. P., & Crittin, F. 2004) و دیکسون (Rilett, L. R. 2002) به کار گرفته شد. مشکل اساسی که در فرمولبندی این نوع مدل‌ها مشاهده می‌شود، رابطه خطی است که بین احجام مبدأ و مقصد و شمارش‌های ترافیکی در نظر گرفته شده است. به عبارت دیگر، در این نوع فرمولبندی، وابستگی نسبت احجام کمان‌ها به تقاضای مبدأ و مقصد به طور مستقیم در فرآیند حل وارد نشده است. این وابستگی و غیرخطی بودن در میزان دقت مدل تخمین ماتریس اثر قابل ملاحظه‌ای دارد که این امر در شبکه‌های متراکم بیشتر است. به همین دلیل و به منظور رفع این مشکل در بسیاری از مطالعات انجام گرفته که از روش حداقل مربعات تعیین یافته برای شبکه‌های پرtraکم استفاده کردند، از چارچوب حل دوسطحی استفاده شده است که از آن جمله می‌توان به مطالعات Zhou (2004) (Tavana, H. 2001)، Zhou (2004) (Zhou, X., & Mahmassani, H. S. 2006)، فردیکس و همکاران (Frederix, R., Viti, F. 2006) (Shariat Mahimani, Afshin and Rafiei, Mohammad Reza, 2011) اشاره نمود.

الگوریتم حل مسائل دوسطحی، دائمًا بین سطح پایین (تخصیص ترافیک) و سطح بالا (تنظيم ماتریس مبدأ و مقصد) تکرار می‌شود تا به یک جواب بهینه برسد. مشکل این چارچوب حل نیز در طولانی بودن و حجم بالای محاسبات آن است که به خصوص در شبکه‌های بزرگ مشکل‌ساز است (Shariat Mahimani, Afshin and Rafiei, Mohammad Reza, 2016).

کرم و کلر یک رویکرد سیستماتیک برای شناسایی ماتریس‌های OD پیشنهاد دادند که جریان ترافیک در یک شبکه را به عنوان یک فرایند پویا در نظر گرفتند که در آن توالی تعداد جریان خروجی بستگی به توالی‌های متغیر با زمان جریان ورودی دارد. نیهان و دیویس تکنیک‌های پیش‌بینی خطای بازگشتی را برای تخمین مدل‌های مبدأ و مقصد از شمارشگرهای ترافیک ورودی و خروجی ارایه کردند. کاستا، اینادی و مارکوس یک برآوردگر به روش حداقل مربعات را برای تخمین ماتریس مبدأ و مقصد با توجه به انتخاب مسیر و زمان سفر مسیر ایجاد کردند. سپس توانا و مهمانی یک مدل بهینه (GLS) را برای تخمین ماتریس‌های مبدأ و مقصد

حمل و نقل و یک بخش مهم از برنامه‌ریزی حمل و نقل است. وجود دیدگاه‌های مختلف منجر به طیف متنوعی از رویکردهای مواجهه با موضوع شده است و بنابراین روش‌های تخمین OD با توجه به فرضیات مدل‌سازی اتخاذ شده و ابزارهای مورداستفاده، به طور قابل توجهی متفاوت است. با این وجود، انتخاب یک روش تخمین OD خاص به میزان و نوع اطلاعات موجود بستگی دارد (Perrakis, K., Karlis, D. 2012). مدل‌هایی که برای تخمین استفاده می‌شوند و با یک برنامه تخصیص خطی کار می‌کنند، یک مزیت محاسباتی دارند و می‌توانند در قالب فقط بهینه‌سازی مراحل را طی کنند. با این حال، فرض یک برنامه تخصیص خطی دارای کاسته‌های ذاتی است زیرا ماتریس تقاضای سفر از حجم کمان‌های مشاهده شده با نسبت انتخاب مسیر ثابت، برآورد می‌شوند و به طور کلی ماتریس تقاضای سفر به شبکه با تعادل کاربر اختصاص داده می‌شود، همچنین در استفاده از یک مجموعه از نسبت‌های انتخاب مسیر برای به دست آوردن ماتریس سفر از حجم کمان‌ها و دیگری برای به دست آوردن توزیع جریان کمان‌ها با اختصاص ماتریس سفر به شبکه، مشکل به وجود می‌آید. در شبکه‌ای با سطح ازدحام منطقی‌تر، این نقص آشکارتر می‌شود. علاوه بر این، خطاهای ناشی از نسبت‌های تعیین شده و ثابت انتخاب مسیر و تعداد مشاهدات ترافیکی، ممکن است منجر به یک سیستم ناسازگار شود. این کمبودها محققان را برانگیخته است تا سعی کنند هم‌زمان ماتریس‌های (Fallah, Ali and Shetab Bushehri, 2012)

۲- پیشینه تحقیق

مسئله برآورد ماتریس سفر مبدأ و مقصد (OD) از حجم‌های مشاهده شده کمان‌ها توسط بسیاری از محققان در نظر گرفته شده است. روش‌های معمول شامل حداقل حداکثر سازی آنتروپی، حداقل احتمال، حداقل مربعات عمومی کاستا (Cascetta, E. 1984) و تکنیک‌های برآورد استنتاج بیزی Maher, M. J. 1983 (Yang, H., Maher, M. J. 1983) می‌باشد. روش‌های حداقل مربعات تعیین یافته برای اولین بار توسط کاستا و همکاران ارائه گردید. پس از آن روش‌های حل مختلفی برای این روش ارائه شد که از جمله آن می‌توان به روش‌های حلی که هزینه کمان‌ها معلوم است اشاره

۱-۳- ماتریس مبدأ و مقصد اولیه

ماتریس تقاضای مبدأ و مقصد روزانه دارای حدود ۱/۵ میلیون سطر می‌باشد که هر سطر نشان دهنده یک سفر است. درواقع فرض می‌شود هر نفر یک سفر انجام داده است. این‌عنوان ماتریس تحولات *Adjusted_Trips_AM_PM_Update* موجود فایل است که مشتمل از حدود ۱/۵ میلیون سطر و ۱۹ ستون می‌باشد. مهم‌ترین ستون‌های این فایل که در میزان تخمین ماتریس مبدأ و مقصد مورداستفاده قرارگرفته عبارت است از: شماره خانوار، زمان شروع سفر، زمان پایان سفر، مدت زمان سفر، مبدأ سفر، مقصد سفر و غیره.

۲-۳- حجم مشاهده شده کمان‌ها

فایل داده‌های برداشت شده پژوهش بانام *INPUT_Volume_Count_Final_DailyVol* حاوی حجم مشاهده شده ۱۰۰ کمان مورد بررسی پژوهش است که به صورت ۲۴ ساعته برداشت شده‌اند. این فایل مشتمل از ۱۰۰ سطر و ۸ ستون است که فقط به دو ستون شماره کمان‌ها و احجام شمارش شده، نیاز است.

۳-۳- حجم اولیه کمان‌ها حاصل از تخصیص نرم‌افزار

ترنسیمز (Transims)

برای به دست آوردن حجم اولیه کمان‌ها، تخصیص بر روی فایل ورودی انجام می‌شود. به این ترتیب که فایل *Adjusted_Trips_AM_PM_Update* ورودی گرفته و فایل‌هایی از جمله *Subarea* و *Sub_Performance_Plans_AM_PM_Update* را به عنوان خروجی می‌دهد که برای ادامه مراحل تخمین ماتریس مبدأ و مقصد به آن‌ها نیاز است. حجم اولیه کمان‌ها از روی فایل *Sub_Performance_AM_PM_Update* کار از کد *vol_24h* استفاده می‌شود و برای همه کمان‌های موجود در شبکه محاسبات حجم انجام می‌شود و در آخر فقط حجم‌های اولیه کمان‌های مورد بررسی در قالب فایل *vol_24h_pre* *vol_24h* ذخیره می‌شود.

پیشنهاد کردند و به علاوه ژو، کین و مهمسانی دو سال بعد مدل را با استفاده از شمارشگرهای ترافیکی چندروزه و داده‌های خودکار شناسایی وسائل نقلیه بهبود دادند. علاوه بر این، تعداد قابل توجهی از مطالعات، روش فیلتر کالمن را برای تخمین دینامیک ماتریس‌های مبدأ و مقصد مورداستفاده قراردادند. کاستا و پوستورینو یک فرآیند تکراری را بر اساس روش میانگین‌های متوالی برای به دست آوردن ماتریس تخصیص و حل مسئله تخمین ماتریس برای یک شبکه دارای ازدحام به کار گرفتند.

۳- روش تحقیق

در فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد از داده‌های شهر واتربری در ایالت کانکتیکت آمریکا (به علت در دسترس بودن داده‌ها) در منطقه کلان شهری نیویورک، استفاده شده است. این شهر دارای مسیرهای عبور و مرور با تراکم زیاد می‌باشد که دارای ۴۸۴۹ کمان و ماتریس تقاضای مبدأ و مقصد روزانه با تعداد سفر حدود ۱/۵ میلیون است.



شکل ۱. شهر واتربری ایالت کانکتیکت آمریکا

همچنین شبکه مورد بررسی در این پژوهش شامل ۱۰۰ کمان با حجم‌های مشاهده شده روزانه است.



شکل ۲. مسیرهای دارای ازدحام در شهر واتربری

تخمین وضعیت‌های گذشته، حال و حتی آینده پشتیبانی می‌کند و در صورت ناشناخته بودن ماهیت دقیق سیستم مدل شده نیز می‌تواند این کار را انجام دهد. الگوریتم فیلتر کالمن از دو بخش بهروزرسانی زمان (پیش‌بینی) و بهروزرسانی اندازه‌گیری (اصلاح) تشکیل شده است (Welch, G., & Bishop, G. 1995).



شکل ۳. الگوریتم فیلتر کالمن

روابط بهروزرسانی زمان و اندازه‌گیری به ترتیب اشاره شده‌اند.

$$\hat{x}_k' = A\hat{x}_{k-1} + Bu_{k-1} \quad (1)$$

$$P_k' = AP_{k-1}A^T + Q \quad (2)$$

$$K_k = P_k'H^T(HP_k'H^T + R)^{-1} \quad (3)$$

$$\hat{x}_k = \hat{x}_k' + K_k(z_k - H\hat{x}_k') \quad (4)$$

$$P_k = (1 - K_kH)P_k' \quad (5)$$

u_{k-1} : خطای کار که صفر گرفته می‌شود.

روش کار به این صورت است که ابتدا فایل ماتریس‌های Adjusted_Trips_AM_PM_Update مبدأ و مقصد از تولید شده و تحت عنوان **۱** \hat{x}_{k-1} وارد فرآیند فیلتر کالمن می‌شود. همچنین، ماتریس کوواریانس مبدأ و مقصد (P_{k-1}) در مرحله‌ی اول به صورت یک ماتریس فرضی با مقادیر $0,05$ در نظر گرفته می‌شود. با توجه به صفر بودن خطاهای B و Q و یکه بودن ماتریس A ، از بخش بهروزرسانی زمان (پیش‌بینی) در تمامی تکرارها (برای ساده‌سازی فرآیند) صرف نظر شده است. به عنوان اولین مرحله از بخش بهروزرسانی اندازه‌گیری (اصلاح)، ماتریس K_k محاسبه شده و با استفاده از آن در مرحله‌ی بعد، ماتریس مبدأ و مقصدی‌های تخمین زده شده، حاصل می‌شود و درنهایت مقادیر ماتریس کوواریانس مبدأ و مقصد (P_k) که هدف الگوریتم فیلتر کالمن است، به دست می‌آید. این مقادیر در انتهای فرآیند تکرارشونده به همگرایی رسیده و پایان فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد را تصدیق می‌کند.

۴-۳- تابع هدف

تابع هدف در مسئله تخمین ماتریس مبدأ و مقصد، به دست آوردن ماتریس مبدأ و مقصد تخمین زده شده بهینه به کمک الگوریتم فیلتر کالمن، روش حداقل مربعات خطأ و همچنین نرم افزار تخصیص پویای ترافیکی ترنسیمز است. ماتریس مبدأ و مقصد بهینه پس از چندین بار تکرار یک فرآیند تکرارشونده که در قالب کدنویسی به زبان سی پلاس پلاس (حدوداً ۳۰۰۰ خط کدنویسی) انجام شده است و دستیابی به همگرایی در نتایج، حاصل می‌گردد.

۵-۳- تشکیل الگوریتم فیلتر کالمن

فیلتر کالمن مجموعه‌ای از روابط ریاضی است که یک روش محاسباتی (بازگشتنی) کارآمد برای تخمین وضعیت یک فرآیند را فراهم می‌کند به طوری که میانگین مربعات خطأ را به حداقل می‌رساند. فیلتر کالمن از چند جنبه بسیار توانمند است و از

(۱)

(۲)

(۳)

(۴)

(۵)

Q : کوواریانس فرآیند

R : کوواریانس اندازه‌گیری

P_k : ماتریس کوواریانس خطای تخمینی بعد

P_k' : ماتریس کوواریانس خطای تخمینی قبل

P_{k-1} : مقدار اولیه برای ماتریس کوواریانس خطأ

Z_k : مشاهدات حجم واقعی

H : ماتریس $n * m$ سهم‌های کمان مسیر از OD

\hat{x}_{k-1} : تقاضای OD اولیه

\hat{x}_k' : تقاضای OD پیش‌بینی شده

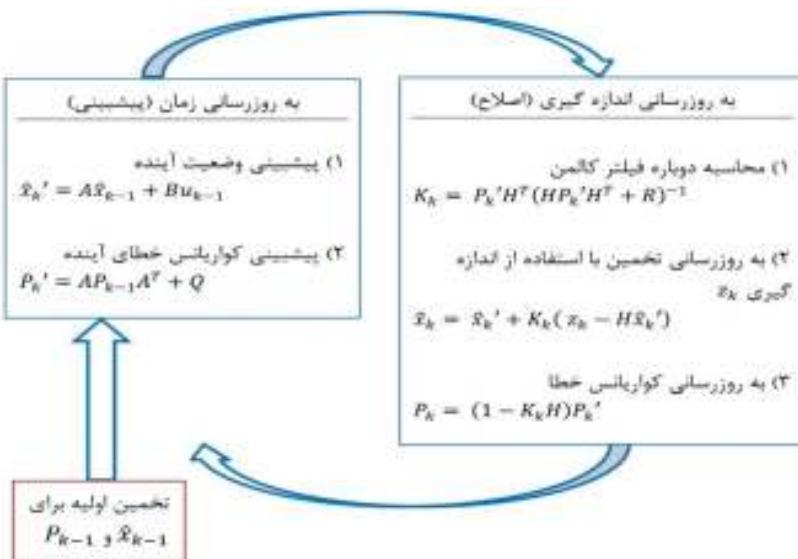
\hat{x}_k : تقاضای OD اصلاح شده

A : ماتریس تبدیل $n * n$

K : ماتریس $n * m$ برای بهینه‌سازی

k : گام‌های زمان

B : ماتریس ضرایب خطأ



شکل ۴. فرآیند کلی حل الگوریتم فیلتر کالمن

با توجه به صرف نظر شدن از بخش به روزرسانی زمان (پیش‌بینی) برابر با ماتریس P_{k-1} است.

ماتریس P_k :

ماتریسی با ابعاد حدوداً ۶۰۰۰۰۰ در ۶۰۰۰۰۰ می‌باشد.

۷-۳- رویکرد حداقل مربعات خطأ و بررسی شرط اتمام فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد

در روش حداقل مربعات خطأ، چهار پارامتر وجود دارد از جمله حجم مشاهده شده کمان‌ها که به عنوان داده معلوم مسئله است، حجم‌های تخمین زده شده از تخصیص که به دست می‌آیند و داده معلوم مسئله هستند، ماتریس مبدأ و مقصد اولیه که از نرم افزار Transims به دست می‌آید و داده معلوم مسئله است و در نهایت ماتریس مبدأ و مقصد بهینه که مجھول مسئله می‌باشد و به کمک پارامترهای ذکر شده روش‌ها و الگوریتم‌های موجود، تخمین زده می‌شود. در ادامه با استفاده از فرمول بنده روشنحداقل مربعات خطأ، میزان خطای حجم کمان‌ها محاسبه می‌گردد. شرط اتمام فرآیند و رسیدن به ماتریس مبدأ و مقصد بهینه تخمین زده شده این است که مقادیر خطای حجم کمان‌ها از مقدار فرض شده ۵ معادل با اختلاف حدوداً ۳۰۰۰ واحدی حجم‌ها از حجم کل مشاهده شده در ۱۰۰ کمان مورد مطالعه (۳۸۴۰۰۰)، کمتر شود و ماتریس مبدأ و مقصد بهینه‌ای حاصل گردد که در آن مقادیر حجم کمان‌های حاصل شده از آن با مقادیر حجم مشاهدات کمان‌ها مطابقت داشته باشند.

۶-۳- اجزای اصلی الگوریتم فیلتر کالمن

ماتریس K_k :

با توجه به داده‌های موجود، ماتریسی با ابعاد حدوداً ۶۰۰۰۰۰ در ۱۰۰ به دست می‌آید.

ماتریس H :

با توجه به داده‌های موجود، ماتریسی با ابعاد ۱۰۰ در حدوداً ۶۰۰۰۰۰ به دست می‌آید.

ماتریس Z_k :

ماتریس حجم‌های مشاهده شده شبکه با ابعاد ۱۰۰ در ۱ می‌باشد.

ماتریس \hat{x}_{k-1} :

فایل ماتریس‌های مبدأ و مقصد با ابعاد حدوداً ۶۰۰۰۰۰ در ۱ است که در هر تکرار از فایل Justed_Trips_AM_PM_Update تولید می‌شود.

ماتریس \hat{x}_k' :

با توجه به صرف نظر شدن از بخش به روزرسانی زمان (پیش‌بینی) برابر با ماتریس P_{k-1} است.

ماتریس \hat{x}_k :

ماتریس مبدأ و مقصد تخمین زده شده با ابعاد حدوداً ۶۰۰۰۰۰ می‌باشد.

ماتریس P_{k-1} :

در مرحله اول به صورت ماتریسی با ابعاد حدوداً ۶۰۰۰۰۰ در ۶۰۰۰۰۰ با مقادیر فرضی ۰/۰۵ می‌باشد که در مراحل بعد برابر با P_k مرحله قبلی خود است.

ماتریس P_k' :

$$\hat{x}_h = \arg_{x_h} \min [f_1(x_h, x_h^a) + f_2(y_h, \hat{y}_h)] \quad (7)$$

h : بهترین پاسخ در تکرار فعلی و برای بازه زمانی \hat{x}_h

x_h : متغیر بهینه‌سازی در تکرار فعلی و بازه زمانی h

x_h^a : ماتریس اولیه در بازه زمانی h

y_h : مقادیر حجم تردد مشاهده شده

\hat{y}_h : مقادیر حجم تردد تخمینی

f2 (a, b) و f1 (a, b): توابعی برای اندازه‌گیری خطای (فاصله)

bین مقادیر a و b

$$RMSE_{flows} = \sqrt{\frac{\sum_{l=1}^L \sum_{t=1}^T [M_{l,t} - O_{l,t}]^2}{LT}} \quad (8)$$

$$RMSE_{demand} = \sqrt{\frac{\sum_{g=1}^G \sum_{s=1}^S \sum_{c=1}^C \left[\left(\sum_{h=4(s-1)+1}^{4(s-1)+4} D_{g,h,c} \right) - A_{g,s,c} \right]^2}{GCS}} \quad (9)$$

و بازه زمانی ۱ ساعته

$RMSE_{flows}$: ریشه میانگین مربعات خطای برای تفاوت بین

حجم‌های مشاهده شده و حاصل از تخصیص

$RMSE_{demand}$: ریشه میانگین مربعات خطای برای تفاوت

بین تقاضای تخمینی و اولیه

I: اندیس مبدأها

J: تعداد مبدأها در شبکه

K: اندیس مقصد

L: تعداد مقصد

M: اندیس جفت OD های شبکه (سطح پایین)

N: تعداد جفت OD های شبکه (سطح پایین)

O: اندیس کمان‌های مشاهده شده

P: تعداد کمان‌های مشاهده شده

Q: اندیس بازه‌های زمانی ۱۵ دقیقه‌ای

R: تعداد بازه‌های زمانی ۱۵ دقیقه‌ای

S: اندیس بازه‌های زمانی ۱ ساعته

T: تعداد بازه‌های زمانی ۱ ساعته

U: اندیس زمان‌های مشاهده شده ۱۵ دقیقه‌ای

V: تعداد زمان‌های مشاهده شده ۱۵ دقیقه‌ای

W: اندیس کلاس‌بندی وسایل نقلیه

X: تعداد کلاس‌بندی وسایل نقلیه

Y: تعداد وسایل نقلیه شبیه‌سازی شده در بازه زمانی ۱۵

Z: دقیقه

A: تعداد وسایل نقلیه مشاهده شده در بازه زمانی ۱۵ دقیقه

B: تقاضای تخمینی برای جفت OD وسایل نقلیه

C: کلاس C در بازه زمانی ۱۵ دقیقه‌ای

D: تقاضای اولیه برای جفت OD وسایل نقلیه کلاس C

۴- فایل Router

ابتدا فایل Router.exe اجرا می‌شود و حجم‌ها و

ماتریس‌های مبدأ و مقصد توسط نرم‌افزار ترنسیمز حاصل

می‌گردد.

۴- فایل p_matrix

فایل p_matrix اجرا می‌شود. جزئیات به ترتیب زیر است:

۱. ابتدا فایل

SUBAREA_Plans_AM_PM_Update.txt را باز کرده و از آن تعداد مبدأ و مقصد به دست می‌آید.

۲. سپس یک ماتریس با نام p_matrix و ابعاد حدوداً ۶۰۰۰۰۰ (تعداد مبدأ و مقصد) در ۱ و مقدار فرضی ۰/۰۵

ایجاد می‌کند.

حلقه‌ای با تعداد دفعات تکرار فرضی ۳۰ بار در نظر گرفته می‌شود.

۳. سپس اصلاحات لازم بر روی این فایل انجام می‌شود از جمله حذف سطوح اضافی، انتخاب ستون‌های موردنیاز از بین همهٔ ستون‌های موجود در فایل، اصلاح فرمت داده با توجه به متغیرهای مسئله،

۴. با توجه به اینکه نوع کمان‌های شبکه در این داده شامل پارکینگ، دسترسی و موقعیت هم می‌شود و به صورت کارکتری هستند، به هر کدام یک عدد به صورت قراردادی نسبت داده شده تا لینک‌های رفت‌وبرگشت از این موارد قابل تمیز باشند.

بخش دوم:

۱. داده‌های ذخیره شده در مرحله قبل دارای یک سری سطرهای کوتاه و یکی سری سطرهای بلند است که سطرهای بلندحاوی اطلاعات نفر و سطرهای کوتاه شامل اطلاعات کمان‌ها برای هر نفر است.

۲. براساس اطلاعات سطرهای بلند و کوتاه، ماتریس (کمان – OD های زمانی) برای هر نفر ساخته می‌شود.

۳. همچنین ماتریس (نفر – OD) نیز ساخته می‌شود.

بخش سوم:

۱. بر اساس ماتریس (نفر – OD) مرحله قبل و تجمعی آن، ماتریس ۲۴ OD ساعته تولید می‌شود.

۲. ماتریس ۲۴ OD ساعته تولید شده تحت عنوان فایلی با نام *OD_24h.txt* ذخیره می‌گردد.

بخش چهارم:

۱. بر اساس مقایسه شماره کمان‌های مشاهده شده (واقعی) و ماتریس (کمان – OD های زمانی) و ماتریس ۲۴ ساعته، ماتریس H که همان سهم هر OD از هر کمان می‌باشد، حاصل می‌گردد.

۲. سپس مقدار ماکریم هر سطر بدست آمده و تمام درایه‌های هر سطر بر آن تقسیم شده برای اینکه ماتریس به صورت نسبی حاصل گردد.

۳. ماتریس H تولید شده و تحت عنوان فایلی با نام *H_matrix.txt* ذخیره می‌گردد.

۵-۴- فایل filter_kalman

بخش اول:

۱. با توجه به آدرس *H_matrix.txt* که در کنترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

بخش دوم:

۱. با توجه به آدرس *OD_24h.txt* که در کنترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

۴-۳- فایل vol_24h

فایل *vol_24h* اجرا می‌شود. جزئیات این فایل به ترتیب موارد گفته شده است.

بخش اول:

۱. ابتدا کنترل فایل خوانده می‌شود که حاوی آدرس‌های فایل‌های ورودی می‌باشد.

۲. با توجه به آدرس *INPUT_Volume_Count_Final.txt* که در کنترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

۳. سپس اصلاحات لازم بر روی این فایل انجام می‌شود از جمله حذف سطوح اضافی، انتخاب ستون‌های موردنیاز از بین همهٔ ستون‌های موجود در فایل و اصلاح فرمت داده با توجه به متغیرهای مسئله

۴. سپس ستون‌های مورد نظر بعد از اصلاحات مرحله‌ی قبل، تحت فایلی با نام *vol_24h_real* ذخیره می‌شود.

بخش دوم:

۱. آدرس *Sub_Performance_AM_PM_Update.txt* که در کنترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

۲. سپس اصلاحات لازم بر روی این فایل انجام می‌شود از جمله حذف سطوح اضافی، انتخاب ستون‌های موردنیاز از بین همهٔ ستون‌های موجود در فایل، اصلاح فرمت داده با توجه به متغیرهای مسئله و ۲۴ ساعته کردن داده‌ها

۳. مقدار حجم طی ۲۴ ساعت در هر کمان را با هم جمع کرده و مقدار حجم ۲۴ ساعته آن کمان تولید می‌شود.

۴. سپس مقدار حجم‌های حاصل شده از مرحله قبل تحت عنوان فایلی با نام *vol_24h_pre.txt* ذخیره می‌شود.

۴-۴- فایل H_matrix

بخش اول:

۱. ابتدا فایل *vol_24h_real.txt* باز شده و در متغیری ذخیره می‌شود.

۲. آدرس *SUBAREA_Plans_AM_PM_Update.txt* که در کنترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

بخش دوم:

۱. طبق فرمول محاسبهی خطای روش حداقل مربعات، اختلاف دو ماتریس حجم‌های تخمینی و مشاهده شده، به دست می‌آید.
۲. عدد حاصله به توان ۲ رسیده و بر حاصل ضرب تعداد کمان‌ها در بازه‌های زمانی تقسیم می‌شود.
۳. سپس جذر گرفته و خطای حجم‌ها (vol_ERROR) به دست می‌آید.

بخش سوم:

۱. طبق فرمول محاسبهی خطای روش حداقل مربعات، اختلاف دو ماتریس مبدأ و مقصد اولیه و تخمینی به دست می‌آید.
۲. عدد حاصل به توان ۲ رسیده و بر حاصل ضرب تعداد مبدأ و مقصدها در بازه‌های زمانی تقسیم می‌شود.
۳. سپس جذر گرفته و خطای OD (OD_ERROR) به دست می‌آید.

بخش چهارم:

۱. در صورتی که خطای حاصل شده از بخش‌های قبلی (vol_ERROR)، از مقدار خطای مجاز برای تأیید فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد ($\text{eps} = 5$)، کمتر باشد، فایلی با نام check result.txt ایجاد شده که در آن خطای ذخیره می‌شود.

اگر بعد از اجرای برنامه check result.txt، فایل check موجود باشد (شرط برقرار شده است)، فرآیند به اتمام می‌رسد در غیرایضصورت حلقه ادامه می‌یابد فایل OD_24h اجرا می‌گردد.

۴- فایل OD_24h

فایل OD_24h اجرا می‌شود. جزئیات این فایل به ترتیب گفته شده است.

بخش اول:

۱. ابتدا کترل فایل خوانده می‌شود که حاوی آدرس‌های فایل‌های ورودی می‌باشد.
۲. آدرس SUBAREA_Plans_AM_PM_Update.txt که در کترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری به نام demand ذخیره‌سازی می‌شود.
۳. سپس اصلاحات لازم بر روی این فایل انجام می‌شود ازجمله حذف سطوح اضافی، انتخاب ستون‌های موردنیاز از بین همه‌ی ستون‌های موجود در فایل، اصلاح فرمت داده با توجه به متغیرهای مسئله و ۲۴ ساعته کردن داده‌ها

بخش دوم:

۱. با توجه به آدرس OD_post.txt (ماتریس مبدأ و مقصد تخمین زده شده) که در کترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

بخش سوم:

۱. با استفاده از فایل OD_post ذخیره شده در مرحله‌ی قبل، مبدأهای منحصر به فرد و مقصدهای منحصر به فرد به دست آمده و

بخش سوم:

۱. با توجه به آدرس vol_24h_real.txt که در کترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

بخش چهارم:

۱. با توجه به آدرس p_matrix.txt که در کترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

بخش پنجم:

۱. ابتدا حاصل ضرب ماتریس P_{k-1} در ترانهاده ماتریس H را محاسبه کرده و در ماتریسی با نام T ذخیره می‌گردد.

۲. سپس حاصل ضرب ماتریس H در ماتریس P_{k-1} در ترانهاده ماتریس H محاسبه شده و در متغیری ذخیره می‌گردد.

۳. ماتریس معکوس h_{mlt} محاسبه گردیده و با ضرب ماتریس T در آن، ماتریس K حاصل می‌گردد.

بخش ششم:

۱. ماتریس H را در ماتریس OD_24h ضرب کرده و ماتریس حجم تخمین زده شده به دست می‌آید.

بخش هفتم:

۱. در این مرحله با توجه به ماتریس‌های حاصل شده و جایگذاری آن در رابطه‌ی \hat{x}_k (رابطه محاسبه ماتریس مبدأ و مقصد تخمین زده شده در الگوریتم فیلتر کالمن)، ماتریس مبدأ و مقصد تخمین زده شده حاصل می‌گردد.

بخش هشتم:

۱. در این مرحله ماتریس P_k از جایگذاری ماتریس‌های H، P_{k-1} ، K در رابطه محاسبه P_k در الگوریتم فیلتر کالمن به دست می‌آید.

۶- فایل check

فایل check اجرا می‌شود. جزئیات این فایل به ترتیب زیر است:

بخش اول:

۱. با توجه به آدرس OD_24h.txt (ماتریس مبدأ و مقصد اولیه) که در کترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

۲. با توجه به آدرس OD_post.txt (ماتریس مبدأ و مقصد تخمین زده شده) که در کترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

۳. با توجه به آدرس vol_24h_pre.txt (حجم تخمین زده شده) که در کترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

۴. با توجه به آدرس vol_24h_real.txt (حجم مشاهده شده) که در کترل فایل موجود است، این فایل فراخوانی شده و در متغیری ذخیره‌سازی می‌شود.

۵. مقدار خطای مجاز برای تأیید فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد (eps)، برابر با ۵ فرض می‌گردد.

قرار داده می‌شود.

۳. ماتریس $OD_{adjusted}$ تولید شده و تحت عنوان فایلی با نام `Adjusted_Trips_AM_PM_Update.txt` ذخیره می‌گردد و مراحل کلی تکرار می‌گردد.

در متغیرهای ذخیره می‌گرددند.

۲. سپس ماتریس $demand$ را از لحاظ زمانی در بازه‌های ۱۵ دقیقه‌ای مرتب شده و در متغیر به نام OD ذخیره می‌شود.

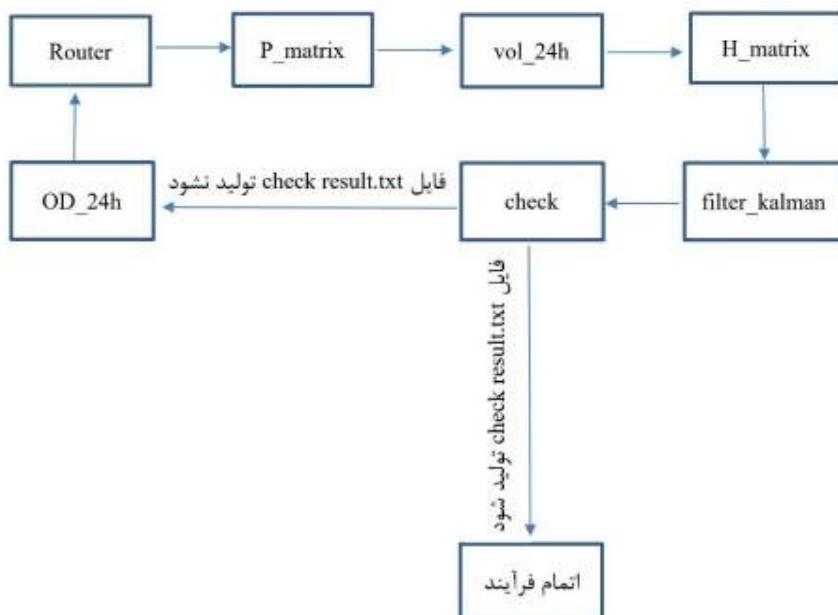
۳. OD ها را در هر بازه زمانی با هم جمع کرده و درنهایت ماتریس مجموع OD ها در هر بازه زمانی با نام $OD_{coefficient}$ (نسبتی از حجم هر OD در هر ۱۵ دقیقه) به دست می‌آید.

۴. مقدار ماکریم $OD_{Coefficient}$ را محاسبه کرده و تمام درایه‌های این ماتریس بر آن تقسیم می‌گردد.

بخش چهارم:

۱. با در نظر گرفتن ماتریس $OD_{coefficient}$ و ماتریس OD_{15min} ، ماتریس OD_{24h} (حجم هر OD در هر ۱۵ دقیقه) به دست می‌آید.

۲. به ازای هر واحد از ماتریس OD_{15min} در هر بازه زمانی، یک سفر در همان بازه، در ماتریس $OD_{adjusted}$



شکل ۵. شماتی کلی کدنویسی فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد

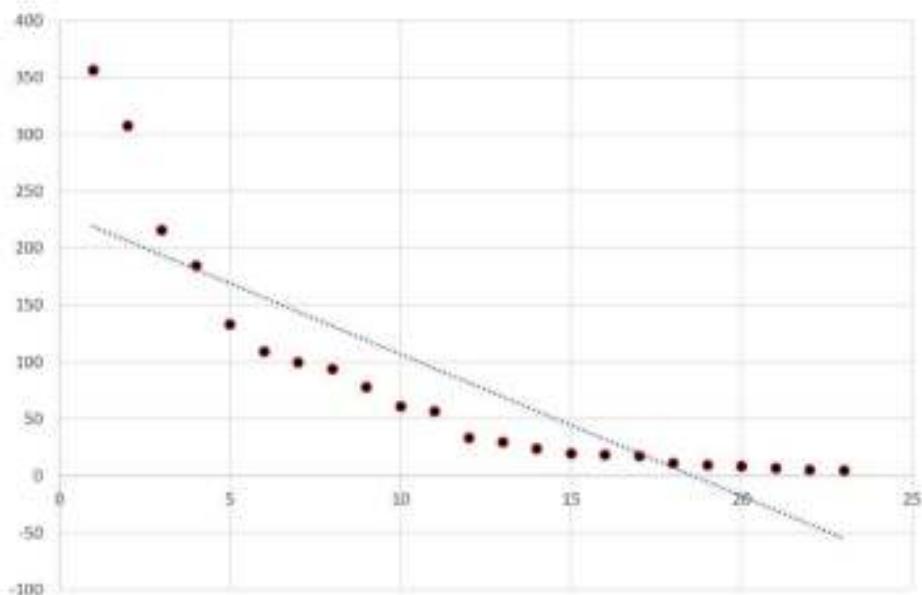
۵- نتیجه گیری

داده برای مراحل مختلف کدنویسی از جمله به دست آوردن حجم کمان‌های تخمین زده شده، محاسبات سهم مبدأ و مقصد های مختلف از کمان‌های شبکه، تشکیل الگوریتم فیلتر کالمن، محاسبه ماتریس معکوس با ابعاد ۱۰۰ در ۱۰۰، بررسی شرط همگرایی نتایج با استفاده از روش حداقل مربعات خط و درنهایت تشکیل مجدد فایل ورودی نرم افزار تخصیص، دارای دقت و اعتبار کافی باشد. در انتها مراحل تکرار شونده برای تأیید فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد، با استفاده از روش حداقل مربعات خط، میزان خطای حجم کمان‌ها محاسبه شد.

در این پژوهش به کمک روش‌ها و الگوریتم‌های ذکر شده، مسئله تخمین ماتریس مبدأ و مقصد بهینه با استفاده از داده‌های شبکه حمل و نقلی شهر واتبری در ایالت کانکتیکت آمریکا (به علت در دسترس بودن داده‌ها) که به صورت پرسشنامه‌ای به دست آمده است، انجام شد و سعی شد تا حد ممکن نتایج حاصل از فرآیند تکرار شونده که متشکل از وارد کردن فایل داده‌ها با حدود ۱/۵ میلیون سطر داده به نرم افزار Transims برای انجام تخصیص، استفاده از خروجی‌های این نرم افزار با حجم در حدود ۶۵ میلیون سطر

آماربرداری و شمارش احجام ترافیکی یا توسط ابزار و برنامه‌های تجزیه و تحلیل داده‌ها روی داده باشد. در هر صورت این خطاهای بر روی نتایج حاصل از تخمین ماتریس مبدأ و مقصد اثربازار هستند و با در نظر گرفتن این خطاهای نتایج بدست آمده از شکل ۶ نشان می‌دهد که خطای حجم کمان‌ها در هر بار تکرار مسئله تخمین ماتریس مبدأ و مقصد، در حال کاهش است و می‌توان به آن‌ها خطی با شیب نزولی برآذش کرد. درنهایت با توجه به مقدار فرض شده ۵ به عنوان معیار تأیید فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد، خطای حجم کمان‌ها (100 کمان مورد بررسی) پس از 23 بار تکرار، به آستانه مورد نظر رسیده است. به طور کلی صحت نتایج با بررسی رویکرد حداقل مربعات خطای حاصل می‌شود که با استفاده از آن و اعمال شرط تأیید فرآیند، ماتریس مبدأ و مقصد بهینه‌ای حاصل می‌شود که نزدیک به نتایج حاصل شده از حجم‌های مشاهده شده در محیط واقعی است.

شرط پایان کار و رسیدن به ماتریس مبدأ و مقصد بهینه تخمین زده شده این است که مقادیر خطای حجم کمان‌ها از مقدار فرض شده 5 کمتر شود و ماتریس مبدأ و مقصد بهینه‌ای حاصل گردد که در آن مقادیر حجم کمان‌های حاصل شده از آن، با مقادیر حجم مشاهدات کمان‌ها مطابقت داشته باشند. با توجه به فرمول 7 برای محاسبه خطای حجم کمان‌ها (RMSE) و داده‌های موجود، مقدار خطای برابر با 5 در نظر گرفته می‌شود که معادل اختلاف حدوداً 3000 واحدی حجم‌ها (0.01 از حجم کل مشاهده شده در 100 کمان مورد مطالعه (384000)), است. همچنین، مقدار ماکزیمم خطای حجم کمان‌ها با توجه به داده‌های موجود در این پژوهش، به لحاظ تئوری 542.8 می‌باشد که نتایج به دست آمده از آن کمتر بوده و نشانی بر تأیید خروجی‌های حاصل شده از مسئله تخمین ماتریس مبدأ و مقصد می‌باشد. در بحث تخمین ماتریس مبدأ و مقصد، توجه به خطای موجود در داده‌های اولیه پژوهش اهمیت ویژه‌ای دارد زیرا این خطاهای می‌توانند در زمان



شکل ۶. خطای حجم کمان‌ها

جدول ۱. نمونه‌ای از داده‌های فایل Adjusted_Trips

A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N	O	P	Q	R	S	
	HOLD	PERSON	TOUR	TRIP	START	END	DURATION	ORIGIN	DESTINATION	ORG_TYPE	DES_TYPE	PURPOSE	MODE	CONSTRAINT	PRIORITY	VEHICLE	VEH_TYPE	TYPE	TRIPS
2	62	1	1	1	0:09:54	1:50:34	0:00	230189	14300	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
3	62	1	1	2	16:53:30	16:53:12	0:00	143383	220008	LOCATION	LOCATION	2	DRIVE	MOVE	NO	1	1	1	
4	573	1	1	1	9:38:14	9:43:55	0:00	220171	158832	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
5	573	1	1	2	18:40:12	18:47:16	0:00	158332	220388	LOCATION	LOCATION	2	DRIVE	MOVE	NO	1	1	1	
6	802	1	1	1	7:32:16	7:44:40	0:00	220187	141452	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
7	802	1	1	2	17:23:57	17:35:55	0:00	142482	220170	LOCATION	LOCATION	2	DRIVE	MOVE	NO	1	1	1	
8	1130	1	1	1	14:19:24	14:32:27	0:00	220171	220446	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
9	1130	1	1	2	22:10:10	22:22:38	0:00	220045	220388	LOCATION	LOCATION	2	DRIVE	MOVE	NO	1	1	1	
10	1538	1	1	1	23:08:35	23:31:38	0:00	220187	151980	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
11	1538	1	1	2	31:58:27	32:02:45	0:00	152980	220170	LOCATION	LOCATION	2	DRIVE	MOVE	NO	1	1	1	
12	1550	1	1	1	7:55:50	8:33:54	0:00	220187	157719	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
13	1550	1	1	2	17:14:57	17:34:46	0:00	157719	220170	LOCATION	LOCATION	2	DRIVE	MOVE	NO	1	1	1	
14	1552	1	1	1	14:08:09	14:38:43	0:00	220187	88306	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
15	2134	1	1	1	8:15:47	8:32:42	0:00	220187	142456	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
16	2134	1	1	2	17:38:41	17:59:06	0:00	142456	220170	LOCATION	LOCATION	2	DRIVE	MOVE	NO	1	1	1	
17	2211	1	1	1	7:17:46	7:25:14	0:00	220145	157364	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
18	2211	1	1	2	17:12:59	17:27:36	0:00	157164	220158	LOCATION	LOCATION	2	DRIVE	MOVE	NO	1	1	1	
19	2503	1	1	1	13:44:59	14:09:22	0:00	220187	160645	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	
20	4077	1	1	1	9:02:15	9:38:35	0:00	220187	154008	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	ARRIVE	NO	1	1	1	

جدول ۲. نمونه‌ای از داده‌های حجم مشاهده شده در ۱۰۰ کمان مورد بررسی

A	B	C	D	E	F	G	H	
1	LINK	PERIOD	VOL_AB	CNT_AB	DIFF_AB	VOL_BA	CNT_BA	DIFF_BA
2	41629	0	162118	13600	26118	0	0	0
3	41630	0	49068	47000	2068	0	0	0
4	41940	0	3861	4400	-539	0	0	0
5	42013	0	2060	2600	-540	0	0	0
6	42015	0	14458	20000	-5542	0	0	0
7	42129	0	11831	13300	-1469	0	0	0
8	42130	0	44919	40900	4019	0	0	0
9	42131	0	2429	4000	-1571	0	0	0
10	42132	0	9402	9300	102	0	0	0
11	42140	0	2699	1800	899	0	0	0
12	42143	0	47617	42700	4917	0	0	0
13	42299	0	25157	22700	2457	0	0	0
14	42300	0	11854	11400	454	0	0	0
15	42305	0	12292	9700	2592	0	0	0
16	42306	0	35322	33000	2322	0	0	0
17	42557	0	6085	5000	1085	0	0	0
18	42560	0	50055	45100	4955	0	0	0
19	42572	0	5370	5400	-30	0	0	0
20	42601	0	2684	1700	984	0	0	0

جدول ۳. نمونه‌ای از خروجی فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N	O	P	Q	R	S	T
1	WID	PERSON	TOUR	TRIP	START	END	DURATION	ORIGIN	DESTINATION	ORG_TYPE	DES_TYPE	PURPOSE	MODE	CONSTRAINT	PRIORITY	VEHICLE	VEH_TYPE	TYPE	TRIPS	
2	1541940	1	1	1	0:01:04	0:37:41	0:00	111596	220153	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
3	1594529	1	1	1	0:02:47	0:22:35	0:00	138854	220162	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
4	1540468	1	1	1	0:08:12	0:38:31	0:00	112016	220049	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
5	1591464	1	1	1	0:09:15	0:12:30	0:00	152044	220184	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
6	1601294	1	1	1	0:09:36	0:22:31	0:00	152000	220179	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
7	1604061	1	1	1	0:04:15	0:27:15	0:00	346441	220174	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
8	1528261	1	1	1	0:06:41	0:27:07	0:00	220084	220180	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
9	1527302	1	1	1	0:07:09	0:27:28	0:00	114702	220158	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
10	1536510	1	1	1	0:07:53	0:35:57	0:00	127140	158112	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
11	1625672	1	1	1	0:08:35	0:42:12	0:00	92977	220153	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
12	1608966	1	1	1	0:10:09	0:12:46	0:00	63877	220087	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
13	1609990	1	1	1	0:03:42	0:32:26	0:00	89665	220153	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
14	1606893	1	1	1	0:11:39	0:16:22	0:00	116158	220049	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
15	1591001	1	1	1	0:11:55	0:18:35	0:00	168972	220175	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
16	1606399	1	1	1	0:12:59	0:58:48	0:00	154689	220048	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
17	1631707	1	1	1	0:12:29	0:27:11	0:00	194516	140187	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
18	1677638	1	1	1	0:13:31	0:32:11	0:00	220139	220179	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
19	1586647	1	1	1	0:13:34	0:35:04	0:00	152256	220175	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	
20	1624069	1	1	1	0:13:39	0:38:16	0:00	220056	220178	LOCATION	LOCATION	1	DRIVE	NONE	NO	1	1	1	1	

"Dynamic Estimators of Origin-Destination Matrices Using Traffic Counts", *Transportation Science*, 27(4), pp.363-373.

- Cremer, M., & Keller, H., (1987), "A New Class of Dynamic Methods for The Identification of Origin Destination Flows", *Transportation Research Part B: Methodological*, 21(2), pp.117-132.
- Dixon, M. P., & Rilett, L. R., (2002), "Real Time OD Estimation Using Automatic Vehicle Identification and Traffic Count Data, Computer Aided Civil and Infrastructure Engineering", 17(1), pp.7-21.
- Fallah, Ali and Shetab Bushehri, Seyed Nader and Takbiri, Behrooz and Ebrahimi, Ali, (2012), "Estimation and Update of Destination Source Matrix for Large Transport Networks Using Bayesian Networks and by Counting the Volume of Arc Traffic", Twelfth Conference Between International Transport and Traffic Engineering, Tehran.
- Frederix, R., Viti, F., Corthout, R., & Tampère, C. M., (2011), "New Gradient Approximation Method for Dynamic Origin-Destination Matrix Estimation on Congested Networks", *Transportation Research Record*, 2263(1), pp.19-25.
- Maher, M. J., (1983), "Inferences on Trip Matrices from Observations on Link Volumes: A Bayesian Statistical Approach",

در پایان کلیه مراحل فرآیند تخمین ماتریس مبدأ و مقصد و بررسی شرط تأیید فرآیند و محاسبه خطای حجم کمانها بر اساس فرمول ۷ ماتریس مبدأ و مقصد بهینه حاصل می شود که به صورت زمانی مرتب شده است.

۶- مراجع

- Bell, M. G., (1991), "The Real Time Estimation of Origin-Destination Flows in The Presence of Platoon Dispersion", *Transportation Research Part B: Methodological*, 25(2-3), pp.115-125.
- Bierlaire, M., & Crittin, F., (2004), "An Efficient Algorithm for Real-Time Estimation and Prediction of Dynamic OD Tables", *Operations Research*, 52(1), pp.116-127.
- Cascetta, E., & Russo, F. (1997), "Calibrating Aggregate Travel Demand Models with Traffic Counts: Estimators and Statistical Performance", *Transportation*, 24(3), pp.271-293.
- Cascetta, E., (1984), "Estimation of Trip Matrices from Traffic Counts and Survey Data: A Generalized Least Squares Estimator. Transportation Research Part B: Methodological", 18(4-5), pp.289-299.
- Cascetta, E., Inaudi, D., & Marquis, G. (1993),

- Welch, G., & Bishop, G., (1995), "An Introduction to the Kalman Filter".
- Yang, H., Sasaki, T., Iida, Y., & Asakura, Y., (1992), "Estimation of Origin-Destination Matrices from Link Traffic Counts on Congested Networks", Transportation Research Part B: Methodological, 26(6), pp.417-434.
- Zhou, X., & Mahmoodi, H. S., (2006), "Dynamic Origin-Destination Demand Estimation Using Automatic Vehicle Identification Data", IEEE Transactions on Intelligent Transportation Systems, 7(1), pp.105-114.
- Zhou, X., (2004), "Dynamic Origin-Destination Demand Estimation and Prediction For Off-Line and On-Line Dynamic Traffic Assignment Operation (Doctoral Dissertation)".
- Transportation Research Part B: Methodological, 17(6), pp.435-447.
- Perrakis, K., Karlis, D., Cools, M., Janssens, D., Vanhoof, K., & Wets, G., (2012), "A Bayesian Approach for Modeling Origin-Destination matrices", Transportation Research Part A: Policy and Practice, 46(1), pp.200-212.
- Shariat Mahimani, Afshin and Rafiei, Mohammad Reza, (2016), "Dynamic Estimation of Origin-Destination Matrix of Highway Corridors Using Traffic Volumes", 16th International Conference on Transportation and Traffic Engineering, Tehran.
- Tavana, H., (2001), "Internally-Consistent Estimation of Dynamic Network Origin-Destination Flows From Intelligent Transportation Systems Data Using Bi-Level Optimization (Doctoral Dissertation)".

Estimation Model of Origin and Destination Matrices In The Dynamic Assignment Model Under Congestion Conditions

Shahriar Afandizadeh, Professor, School of Civil Engineering, Iran University of Science and Technology, Tehran, Iran.

Mohammad Nemati Jahan, M.Sc., Student, School of Civil Engineering, Iran University of Science and Technology, Tehran, Iran.

Email: zargari@iust.ac.ir

Received: October 2021- Accepted: May 2022

ABSTRACT

The Process of Estimating the Origin and Destination Matrices Is That First There Is an Initial Matrix That Is Given to The Dynamic Assignment Network with The Help of Transims Software So That the Dynamic Volumes Are Obtained and Compared with The Observed Volumes in Reality and Their Differences Are Corrected in Later Steps. Most Studies to Date Have Focused on Providing New Methods for Problem Solving, And Due to The Complexities of Discussing the Implementation of Origin and Destination Matrix Estimation in The Real Environment, Less Attention Has Been Paid to It. In This Research, Modeling of This Bi-Level Process in The Form of a Case Study of Waterbury City (Due to The Availability of Data and Congested Traffic Network), Dynamic Assignment Using Transims Software That Is Powerful in Various Transportation Discussions and Also Has the Ability to Make Changes to The Program. The Origin and Destination Matrix Estimation in Saturation Conditions Is Performed Using the Kalman Filter Algorithm and The Least Squares Error Approach (Widely Used and Powerful in Large-Scale and Saturation Networks), As Well as Coding the Entire Origin and Destination Matrix Estimation Process. In The Language of C++, Is The Innovation of This Research. At The End of the Iterative Steps, The Amount of Arc Volume Error to Confirm the Process of Estimating the Source and Destination Matrix Is Obtained Using the Least Squares Error Method, Which Is Used to Apply the Process Confirmation Condition, The Optimal Source and Destination Matrix Is Obtained That Close the Results of the Volumes Observed in the Real Environment

Keywords: Dynamic Assignment, Origin and Destination Matrix Estimation, Bi-Level Approach, Kalman Filter Method, Least Squares