

IV-3 OD交通量予測モデルの評価と総合化

鹿島大学工学部
鹿島大学大学院
公成建設株式会社
正学・青山吉隆
柳本敏雄
御前将

1. 研究目的

現在、分布交通量予測に関するモデル式が数多く提案されている。しかし、これらの予測モデルには多くの欠点（たとえば、対象としている地域の大小、予測期間の長短などによつて予測モデルの適合度が変動するなど）があり、単独の予測モデルでも、てOD交通量を予測することには、問題があると思われる。本研究の目的は、従来の予測モデルと比較してより適合度が良く、長期間の予測に適するようなる総合的なモデルを提案することである。

まず、ゾーニングの大きさ・予測期間の長短などから各予測モデルの特徴を考慮して、各予測モデルを統計的分析法（数量化理論四類・バリマックス法）によつて分類・評価する。次に、次計画法で各予測モデルに重みづけを行ない、総合的な予測モデルを提案する。なお、本研究で用いたモデルは次のようである。

(1) 平均成長率法 (2) デトロイト法 (3) フレータ法 (4) 重力モデル・平均成長率収束 (5) 重力モデル・デトロイト収束 (6) 重力モデル・フレータ収束 (7) Voorhees型修正重力モデル (8) B P R型修正重力モデル (9) 介在機会モデル・平均成長率収束 (10) 介在機会モデル・デトロイト収束 (11) 介在機会モデル・フレータ収束 (12) ワルソンのエントロピーモデル (13) 佐々木のエントロピーモデル (14) ランダムモデル $t_{ij} = T_{ij} \cdot D_{ij} / \sum T_{ij}$ (15) トリップポテンシャルモデル (16) LPモデル（総交通台キロ最小）

分析に用いたOD表は、昭和40年度および昭和45年度の国勢調査の通勤・通学を用いることとし、対象地域は京阪神都市圏パーソントリップ調査報告書の修正分析によるとした。時間距離は、京阪神都市圏パーソントリップ調査報告書の鉄道および道路の時間距離の短い方を採用した。

2. 予測モデルの時間距離別相関係数

各予測モデルの実測値に対する適合度を時間距離別に求めて各予測モデルを評価する。時間距離の区分は次の通りである。

短トリップ $0 < TL \leq 70$ 中トリップ $70 < TL \leq 100$

長トリップ $100 < TL$

各予測モデルの特徴として、平均成長率法・デトロイト法・フレータ法は、全成長率が1.217と低めで、そのため適合度は短トリップ・中トリップ・長トリップともに良い。重力モデル法は、短トリップでは適合度は良いが、中・長トリップでは適合度が悪くなっている。B P R型修正重力モデルは非常に良い適合度である。介在機会モデルは短トリップでは適合度が良いが、中・長トリップでは悪くなっている。 L 値を全減一定にしたためであろうと思われる。ランダムモデル・ワルソンのエントロピーモデルは、中トリップにおいて最も適合度が良いなっている。トリップポテンシャルモデルは、短トリップでは適合度は良いが、中・長トリップでは適合度は悪くなっている。LPモデルは、短トリップでは適合度が悪い。

表1 時間距離別相関係数

	短	中	長
平均成長率法	0.9997	0.9759	0.9620
デトロイト法	0.9997	0.9753	0.9617
フレータ法	0.9997	0.9753	0.9627
重力平均収束	0.9975	0.8545	0.7391
重力デト収束	0.9975	0.8547	0.7395
重力フレ収束	0.9975	0.8543	0.7395
V O O R H E E	0.9973	0.8716	0.8384
B P R	0.9997	0.9753	0.9617
介在平均収束	0.9709	0.3717	0.3449
介在デト収束	0.9708	0.3706	0.3511
介在フレ収束	0.9709	0.3751	0.3536
W I L L S O N	0.6518	0.7546	0.6671
佐々木	0.9423	0.8060	0.6528
ランダム	0.6285	0.8059	0.7375
トリップボテ	0.9880	0.8008	0.7787
L P	0.9946	0.1412	0.0

3. 予測モデルの分類・評価

各予測モデルの予測交通量を用いて、各モデル間の相関係数を表わす相関係数・RMS誤差・絶対値誤差を用いて、数量化理論四類・バリマックス法によって分類する。分類は、全体・短トリップ・中トリップ・長トリップについて、それぞれ行なった。全体のRMSの数量化理論四類による分類は、表2のようである。

A群 平均成長率法・デトロイト法・フレタ法・BPR型修正重力モデル

B群 3つの重力モデル・Vanhees型修正重力モデル

C群 3つの介在機会モデル

D群 ウィルソンのエントロピー・ランダム

E群 佐々木のエントロピー・トリップポテンシャル・LPモデル

各モデルが、現在パターン法・重力モデル・確率モデル・その他の2つのモデルと5分類されたのは、納得がいくところである。距離を考慮したLPモデルと距離を全く考慮しないランダムモデルとかく位置している。相関係数を用いた場合には、各モデルの相関係数が高いためにあまり良く分類されなかつた。

4. 予測モデルの重みづけ

バリマックス法および数量化理論四類によって個別に分類された独立のモデルの中から代表的なモデルをそれを取り出して合成して総合モデルは、(1)式で表わされる。

$$(1) \begin{cases} \hat{x}_{ij} = P_1 X_{ij}^1 + P_2 X_{ij}^2 + \dots + P_L X_{ij}^L = \sum_k P_k X_{ij}^k & \text{ここに } \hat{x}_{ij} : \text{総合モデルによる予測値} \\ \sum_k P_k = 1 & P_k : k\text{番目の予測モデルの重み} \\ P_k \geq 0 & x_{ij}^k : 予測モデルの(i,j)間の予測交通量 \end{cases}$$

(1)式のように定義された総合モデルの重みづけは、(2)式または(3)式によって、非線形計画法および目標計画法の問題として決定される。

$$(2) S = \sum_i \sum_j (t_{ij} - \hat{x}_{ij})^2 = \sum_i \sum_j (t_{ij} - \sum_k P_k x_{ij}^k)^2 \rightarrow \min$$

$$(3) S = \sum_i \sum_j |t_{ij} - \hat{x}_{ij}| = \sum_i \sum_j |t_{ij} - \sum_k P_k x_{ij}^k| \rightarrow \min \quad \text{ここで } t_{ij} : i,j\text{の実測交通量}$$

5.まとめと今後の課題

総合モデルの重みづけをすると、現在パターン法が非常に適合度が良いので、ほとんど0.9くらいまでに重みがちよつてしまつ。現在パターン法を除いて計算が必要であろう。結果は学会の時に発表する。総合モデルの相関係数は、必ずしも大きくなつていい。重みづけの目的建設と、誤差の2乗または絶対値誤差を最小にする以外にも考えられるのではないか。また、通勤・通学だけではなく、トリップ目的別に重みを求める必要があると思われる。また、本研究においては、5年前と1期間だけしか検討してないが、今後、10年前、15年前と長期間の予測に適する検討が必要である。

参考文献 京阪神都市圏パーソントリップ調査委員会 “京阪神都市圏パーソントリップ調査報告書”

表2 数量化理論四類による分類 (全体)

	j=1	j=2	j=3	j=4	j=5
45年実測OD	0.0007	0.0148	0.0115	0.0451	-0.0194
平均成長率法	0.0050	0.0147	0.0065	0.0164	-0.0075 A
デトロイト法	0.5229	-0.0005	-0.0001	-0.0003	0.0001 A
フレータ法	0.0320	0.0106	0.0039	0.0085	-0.0039 A
重力平均収束	0.0004	0.3220	-0.0025	-0.0013	0.0006 B
重力テト収束	0.0004	0.5229	-0.0067	-0.0069	0.0037 B
重力フレ収束	0.0004	0.7886	-0.0111	-0.0133	0.0068 B
V O O R H E E	0.0003	0.0130	0.0182	0.1573	-0.0725 B
B : P R	0.8518	-0.0010	-0.0003	-0.0005	0.0002 A
介在平均収束	0.0001	0.0057	0.3048	-0.0020	-0.0000 C
介在テト収束	0.0001	0.0067	0.5117	-0.0125	0.0021 C
介在フレ収束	0.0001	0.0088	0.8025	-0.0242	0.0035 C
W I L L S O N	0.0000	0.0017	0.0062	0.3041	0.3814 D
佐々木	0.0001	0.0041	0.0118	0.3177	-0.0349 E
ランダム	0.0000	0.0017	0.0061	0.4646	0.6738 D
トリップボテ	0.0001	0.0043	0.0166	0.4468	-0.0658 E
L P	0.0002	0.0120	0.0114	0.6025	-0.6238 E