

# IV-178 非集計ロジットモデルによる着地・機関同時選択モデル

九州大学工学部 ○ 学生員 河野雅也  
九州大学工学部 正員 横木武

## 1. はじめに

近年における社会・経済活動の活発化とともに、交通量は量的に増加するに同時に、質的にも多様化してきている。したがって、交通量の将来予測に際しては、交通現象の本質に根ざした予測モデルの開発が求められるべきである。これまで実用に供せられてきた交通需要予測モデルは、4段階推進法によく集計型のモデルであり、一応の成果をあげてはいるが、問題点がいくつもある。なかで、「集計モデルは個人の意思決定を反映できない」といふ最も大きな問題がある。交通現象は、個人の行動が集積したものであることを考慮すれば、交通需要予測においては、個人の意思決定が十分に反映される必要があると言える。この観点から、個人の意思決定を反映することができる非集計モデルの研究が国内外で盛んに行われている。しかし、多くの研究は、交通機関分担モデルを対象したものであり、開発されたモデルは4段階推進法の中に位置づけられることが多いが、果して4段階推進法が良いのかという疑問が残る。そこで、本研究において、妥当な推定段階の議論の一環として、交通現象の本質により近いと考えられる着地・機関同時選択モデルの開発について検討するものである。

## 2. 着地選択と機関選択を同時に扱う理由

4段階推進法は推定段階を発生一分布一分担一配分の4つに分け、各段階においてモデルを構築するものであるが、これは、各段階の独立性、非独立性に対する十分な吟味したものがなく、どちらかと言えば、交通現象の直観的分解に比べて劣るものと言え、独立的と扱いつらう面が強い。しかし、現実の交通現象では、各段階が相互に関係していることは言うまでもない。そこで、本研究では着地選択と機関選択の2つに着目し、両者が独立の否の検討を行なった。対象地域は福岡都市圏とし、データは昭和47年に実施された北部九州圏パーソントリップ調査結果を用いた。その結果、P<sub>m</sub>を用いて着地選択と機関選択間の独立性検定では、両者は独立でないことが明らかになり、また着地と機関を因子とする分散分析から、着地をd、機関をmとするD<sub>d,m</sub>では両者が同時に関与していることがわかった。このことは、着地選択と機関選択を個々に扱つたばかり、同時に処理すべきことを意味している。

## 3. モデルの構造

前述のごとく、モデルは、交通現象をより本質的に把握するという点で個人の意思決定が反映されるものだけではなく、着地・機関同時選択に及ぼす個人属性の影響が低ければ、無理に個人属性をモデルの中に取り入れる必要はないと言える。そこで、個人属性の及ぼす影響をパーソントリップ調査データをもとに検討してみた。すなはち、性別、年令、業種、車保有・非保有等の個人属性と着地・機関との分散分析、独立性検定及び数量化理論や正類による要因影響分析を実施したところ、すべての個人属性が着地・機関同時選択に大きく影響を及ぼしていることが明らかになった。したがって、着地・機関同時選択モデルには個人属性を導入する必要がある。これらを勘案し、本研究では、非集計ロジットモデルを採用し、具体的な形を示せば以下のとおりである。

$$P_m(d, m) = \frac{e^{U_{dm}^{(n)}}}{\sum_{d'm' \in DM^{(n)}} e^{U_{dm'}^{(n)}}}$$

$P_m(d, m)$	: 個人mが着地dと機関mを選択する確率
$U_{dm}^{(n)}$	: 個人mが着地dと機関mを選択したときの効用値
$DM^{(n)}$	: 個人mが選択可能な着地dと機関mの代替案集合

また効用値  $U_{dm}^{(n)}$  は

$$U_{dm}^{(n)} = f(U_{dm}^{(n)}, S^{(n)})$$

$U_{dm}^{(n)}$	: 個人mに対する代替案(d, m)の観測可能な特性
$S^{(n)}$	: 個人mの社会経済属性

## 4. モデル変数

着地・機関同時選択モデルであるから、モデルに取り込まれるべき変数(モデル変数)は、着地選択、機関選択に関する変数ばかりではなく、個人属性も変数として取り上げるから、本研究においては、モデル変数を以下に示す3つに分類する。

- (i) 個人属性変数 ——個人属性を表す変数で、年令、性別、車保有・非保有等
- (ii) ゾーン特性変数 ——着地しないゾーンの特性(活性度)を表す変数で、従業者数、商店販売額等
- (iii) トランジット特性変数 ——個人が、ある着地ヘトランジットするときの特性等、旅行時間、旅行費用等

モデルは操作性等の面から、できる限り少からず変数にするべく望ましいので、多くの変数の中からモデルに取り込む変数を決定する必要がある。モデル変数決定手順を示したのが、図-1である。先ず、モデルに影響を及ぼすと考えられる変数を広範囲にわたりて拾い出し、原単位等の2次の変数を作成する。ついで、これら変数に対して、相関分析及びクラスター分析を実施して、変数の要約・整理を行なう。このとき、各クラスターの中から代表変数を選んで出力する方法はあるが、ここでは現象面とクラスターのクロス表を用いて変数を選んで出力方法を提案する。すなはち、たとえば、現象面を横軸にして、人口密度、産業密度、面積密度といふ大項目を設定し、縦軸に各クラスターを配置してクロス表を作成したうえで、現象・クラスター相互の関連を参照しながら、代表変数を決定するのである。このようにすれば、現象面からも検討できる上になり、より不偏的なモデル変数の決定が可能となると言えよう。一方、選択確率を拾い出された変数間の相関分析を行い、その結果より、選択確率に寄与する変数を抽出する。これと代表変数の関係を考察し、削除せよとするモデルを将来予測に供することを考え更に変数の将来予測可能性を検討しながら、モデル変数を決定する。個人属性変数は定性的な変数であるから、ゾーン特性変数等の定量的変数と同様に処理することべきない。ついで、個人属性変数をダミー変数化し、モデルに取り入れる。これで、個人属性変数をダミー変数化し、モデルに取り入れることにする。

## 5. 適用例

福岡都市圏に本モデルを適用した例を示す。これはテストケースとして計算したものであり、着地数47(東区、博多区、中央区、南区、西区)、機関数2(マストレ・自動車)である。解析データには北部九州圏ヘリントンで調査結果を用い、使用したサンプル数は表-1に示すところである。なお、トランジット目的は業務目的とした。ゾーン間特性変数は、人口、事業所数、商店販売額等の43個を抽出し、先に述べた手順にしたがって、最終的に3次産業従業者数( $Z_1$ )と従業者総数/事業所数( $Z_2$ )の2つとした。個人属性変数は67のカテゴリーから、業種、車保有・非保有の2つを選んで出した。個人属性変数はダミー変数とするが、この際、業種では「その他」を基準値0、車保有・非保有では非保有を基準値0として。トランジット特性変数はデータの都合上1つしかなく、旅行時間( $T$ )である。

計算結果(表-2)を見ると、旅行時間、 $Z_1$ 次産業従業者数及び従業者総数/事業所数の符号は論理的であり、定量的変数の中では旅行時間が着地・機関同時選択に大きく影響していることがわかる。個人属性はダミー変数化しているので、係数の値は基準値0からの相対的な評価を行なっている。業種を見ると、どの業種よりも大きな差は現れないが、卸売小売業、金融・保険・不動産業が比較的大きな影響を及ぼしていると言える。また、車保有・非保有の係数は、業種よりも大きく、個人属性の中では大きな影響力をもつていて判断できる。モデルの精度を表す尤度比、適合率を現すば、前者0.114、後者62.3%であり、後者は高いとは言えない。今後は今回の分析を踏まえて、精度良、モデルの構造を検討していく予定である。

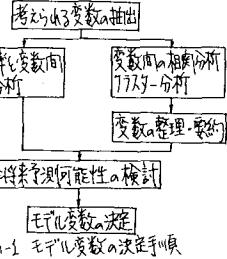


図-1 モデル変数の決定手順

表-1 サンプル数

	マストレ	自動車	計
東区	90	144	234
博多区	462	603	1065
中央区	569	735	1304
南区	84	190	274
西区	220	326	546
計	1356	2067	3423

表-2 係数の推定結果

変数名	係数値	t値
定数(C)	0.121	0.383
旅行時間(T)	-1.420	-2.428
次産業従業者数(Z <sub>1</sub> )	0.320	0.820
従業者総数/事業所数(Z <sub>2</sub> )	0.698	0.226
卸売・小売業(B <sub>1</sub> )	-0.121	-0.242
金融・建設業(B <sub>2</sub> )	-0.107	-0.199
製造業(B <sub>3</sub> )	-0.098	-0.182
卸売・小売業(B <sub>4</sub> )	-0.222	-0.532
金融・保険・不動産業(B <sub>5</sub> )	-0.135	-0.284
卸売・通信業(B <sub>6</sub> )	-0.114	-0.387
電気・ガス・水道業(B <sub>7</sub> )	-0.126	-0.295
サービス業(B <sub>8</sub> )	-0.087	-0.201
公務(B <sub>9</sub> )	-0.119	-0.377
車保有(O <sub>1</sub> )	-1.892	-3.591

$$P = 0.114, \text{適合率} = 62.3\%$$