

## 交通機関別分担の要因分析

名古屋工業大学 正員 松井 寛  
名古屋工業大学 学生員 ○広瀬宗一

### 1.はじめに

近年、パソコントリップ調査が頻繁に行なわれているが、この調査の目的の大半は柱の一つ即ち、交通機関別分担による利用者の選択性向の把握にある。交通機関別分担を考える場合、これに影響を及ぼす要因は数多く、そのために、どのように変数をまとめ、その変数にどのように重みづけをしてモデルに用いるべきか判断し難い面がある。本研究では、目的を通勤だけに限り、このような要因によりわらかじめODペアをグループ化し、これと分担率との関連を調べた上でODペアを特色づけていく。分担モデルとしては、重回帰モデルを考え、分散分析により検定をおこなうことにした。データとしては、マストラーファイルを管理する中京都市群パソコントリップ協議会の承認を得て、豊田市、市民交通研究会によりまとめられたものを使用した。

### 2. 交通機関別分担の要因分析

ODペアの交通機関別分担に影響を及ぼす要因を整理すると次のようになる。つまり、

(1). 交通機関網の特性(時間距離、道路距離など)

(2). アクセス・快適性要因(バス停密度、鉄道駅密度、バス運行本数、鉄道運行本数など)

(3). 発ゾーン特性。

これらの要因のうち、(1)、(2)は選択要因であり、残りを(3)として分類した。交通機関選択性向を考える場合、その意識としての影響度を考えると(1)→(2)→(3)の順位に低下していることが予想される。本研究では、(3)の発ゾーン特性をグループ化の時にのみ採用し、マストラの分担に焦点を合せ、次のようなモデル型を仮定している。つまり、

$$(マストラ分担率) = a \sum ((1), (2)の変数群の各因子) + b$$

このような仮定のもとに、まず、(1), (2)の変数群、及びその組合せを用いて主成分分析をおこない、この結果得た因子数により因子分析をおこなって、因子負荷行列、因子スコアセントロイド法を求めた。

これによると、いずれの場合

も累積寄与率85%程度で二因子にまとめることができた。  
その一例を、表I-I～I-III、及び図-Iに示す。表中の変数番号は、1. バス停密度、2.

Table I-I Factor Score

Factor 0-D	1	2
1	-0.1655	0.1080
2	2.8765	0.0301
3	-0.3890	0.0795
4	-0.4915	0.0977
5	-0.4944	0.0952
6	-1.9746	-0.0040
7	-0.1588	-0.0828
8	-0.2187	-0.0882
9	-0.2325	-0.0726
10	-0.9907	-0.1337
11	-1.7415	0.0262
12	-1.3817	0.0560
13	5.6741	-0.0353
14	2.7914	-0.0148
15	-0.3986	0.0228
16	-1.6542	-0.0611
17	-1.0504	-0.0229

Table I-II Factor Matrix

Factor Var.	1	2
1	0.7771	0.0182
2	0.5464	-0.0468
3	0.7912	-0.0185
4	0.5011	0.0456

Table I-III Check on Communalities

Variable	Original	Final	Difference
1	0.6491	0.6042	0.0449
2	0.5966	0.3007	0.2959
3	0.6725	0.6264	0.0462
4	0.5333	0.2531	0.2802

・鉄道駅密度、3.(バス運行本数+鉄道運行本数)/通勤が通常者数、4.道路沿距離/時間距離である。因子スコアによると17個のODペアの散布状況は、図-Iに示すが、これによると、17ペアを二つのグループ(分サク)とがでまる。

(1), (2), (3)の変数群、及びその組合せ変数群とマストラ分担率との相関係数を調べたのであるが、50%以上の相関を示すものは、8個しかなく、40%以上といふことにしても8指標増えただけであった。このように、豊田市の場合、マストラ分担率に及ぼす影響の顯著なものは少なく、変数の数が3つだけでも8指標あることを考えるとその歩みが目を引く。将来モデル

に用いるのに妥当な変数となり更に歩みとなるものと思われる。本研究では、これらの比較的相関係数の大きいものを用いて、因子スコアによる2グループ化し、各グループ別に重回帰分析をおこなうことにした。40%以上の相関を持つ変数を相関の高い順に並べたものが、表-IIである。

### 3. モデルの作成

ここで、まず、本研究におけるモデルとの比較のために、試みに(1), (2)の指標群、及びその組合せ変数群を用いて、重回帰・分散分析をおこなってみると、いずれも危険率5%で非常に有意性が少ないという結果を得た。その一例を示すと下式、及び表IIIのとおりである。

$$P_m = 0.4241 - 0.0143 X_1 + 0.5181 X_2 - 0.2398 X_3 \\ (-1.89) \quad (1.72) \quad (-0.28) \\ - 0.3927 X_4 + 10.6493 X_5 \quad R = 72.49\%$$

(-0.60) \quad (1.13)

ここで、(1)内は、丁度、 $P_m$ ：マストラ分担率、 $X_1$ ：通勤が通常者数、

$X_2$ ：道路沿距離、 $X_3$ ：時間距離、 $X_4$ ：(バス

+鉄道)運行本数/通勤が通常者数、 $X_5$ ：(バス  
+鉄道)密度である。

丁度を見ると、 $X_3$ の有意性が極端に低いことわざからが、変数をいろいろに変えて重回

帰分析をおこなうと $X_3$ の有意性が高くなることもあり、必ずしも $X_3$ を変数に用いてはいけないと断定することはできない。つまり、これらの要因は、複合された形でマストラ分担率に影響を及ぼしていると考えられ、各単独に変数を用いて重回帰をおこなってもあまり良い結果が得られないのではないかと思われる。なお、計算には名古屋大学大型計算機センターFacom 230-60を使用した。

### 4. あとがき

グループ化としての場合の計算例については、紙面の都合上発表当日に示す。

Fig. I Scatter of Factor Scores

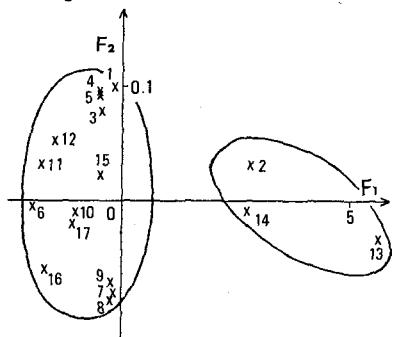


Table II Correlation Coeff.

No.	Variable	
1	鉄道駅密度	0.64779
2	供給地理	0.60017
3	庫 庫	0.58041
4	大学生数	0.57592
5	通勤が通常者	-0.53900
6	高・大生数	0.52542
7	倉 庫	0.51816
8	共同住宅アパート	-0.51574
9	総 人 口	-0.49941
10	人口(5才~)	-0.49229
11	鉄道運行本数	0.47585
12	バス+鉄道運行本数	0.46767
13	一般+共同+アパート	-0.46179
14	一般+共同+アパート	-0.46105
15	人口(0才~4才)	-0.45693
16	卸売修理サービス	-0.42853

Table III Analysis of Variance

Source of Variation	Degrees of Freedom	Sum of Squares	Mean Squares	F Value
Attribute	5	3924.0698	784.8140	2.4366
Deviation	11	3543.0568	322.0961	
Total	16	7467.1266		