

交通機関選択へのエントロピー・モデルの適用

岐阜大学工学部 正会員 加藤 晃

岐阜大学工学部 正会員 O宮城俊秀

1. はじめに

交通機関の選択行動は利用機関の特性と個人的価値観の複合した多様な選択行動であり、そのモデルの設定は多くの計量可能な因子あるいは不可能な因子に影響を受けるため困難を極める。そのためモデルの簡略化、確率化が行なわれるのが常套手段である。ここで提案するモデルもこの種のモデルに属し、交通機関選択行動をモデル化する際の主観的評価のバラツキを最小にするような形で決定論的モデルが誘導される。このような手法はエントロピー・最大化手法と呼ばれる。

ところで、ここで提案するモデルは次の点で従来のモデルと大きく異なっている。多くのモデルがそうであるように本論におけるモデルも計量可能な因子によって各モードの分担率を求めようとするが、しかし考慮されなかった要因による影響はひとまとめにして考慮された要因に非弾力的な層一考慮されたい要因が将来変化してもそれには無関係にある特定の交通機関を選ぶ層一に含めて考える点である。したがって、各モードの分担率は考慮された要因に非弾力的な層（ある意味では固定層）と弾力的な層に関連した形で表わされる。

2. エントロピー・モデル

今、個人的属性の層化したデータが得られたものとし、ある特定の層に属する人へのみ対象を限定して考える。ところで、モードの数を M_1, M_2, M_3 の3個、分担率に影響を与える利用機関特性を F_1, F_2 とする。また、ある個人属性層に属する人の数を N 、そのうち要因に関係なくモード M_1, M_2, M_3 を選択する層の割合を w_1, w_2, w_3 、要因 F_1, F_2 によってモードを選択する層の割合を w_4, w_5 とする。また、要因 F_1 によってモード i を選択する確率を P_{i1} 、 F_2 による確率を P_{i2} とする。

表-1

層別比率	層	M_1	M_2	M_3
w_1	M_1 層	1		
w_2	M_2 層		1	
w_3	M_3 層			1
w_4	F_1 層	P_{11}	P_{21}	P_{31}
w_5	F_2 層	P_{12}	P_{22}	P_{32}

このとき、各層別の比率、各層でのモード選択確率を表-1に示す。すなわち、 M_1, M_2, M_3 層ではモード M_1, M_2, M_3 を選択する確率が各々1で、その他は0と仮定される。

ところで、各層別比率の先験確率を w_i 、 F_1, F_2 層でのモード選択の先験確率を各々 P_{i1}, P_{i2} とする。このとき、 N の各層および各モードへの割り振りの仕方を考慮した同時確率は次式で与えられる。

$$P = \frac{N!}{\prod_{i=1}^5 N_i!} \prod_{i=1}^5 (w_i)^{N w_i} \frac{N_4! N_5!}{\prod_{i=1}^3 N_{i4}! N_{i5}!} \prod_{i=1}^3 (P_{i1})^{N_i P_{i1}} (P_{i2})^{N_i P_{i2}} \quad (1)$$

ここに、 $N_i = N w_i$ 、 $N_{i4} = N w_i P_{i1}$ 、 $N_{i5} = N w_i P_{i2}$

上式を最大化するよう各々の確率を定める。上式の最大化はその対象をとった場合の最大化と等価であるから、式(1)と次のように変換できる。

$$P = \sum_{i=1}^5 w_i \log \frac{w_i}{w_i} + w_4 \sum_{i=1}^3 P_{i1} \log \frac{P_{i1}}{P_{i1}} + w_5 \sum_{i=1}^3 P_{i2} \log \frac{P_{i2}}{P_{i2}} \quad (2)$$

当然のことながら式が成立していることに注意する。

$\sum_{i=1}^3 W_i = 1, \sum_{i=1}^3 W_i' = 1, \sum_{i=1}^3 P_{i1} = 1, \sum_{i=1}^3 P_{i2} = 1, \sum_{i=1}^3 P_{i1}' = 1, \sum_{i=1}^3 P_{i2}' = 1$ (3)
 次に、式(2)を最小化問題に変換し、これを W_i の項でまとめると次式を得る。

$$K = \sum_{i=1}^3 W_i \log W_i / W_i' + W_4 \log \{ W_4 / W_4' \pi (P_{i1} / P_{i1}')^{P_{i1}} \} + W_5 \log \{ W_5 / W_5' \pi (P_{i2} / P_{i2}')^{P_{i2}} \} \quad (4)$$

式(4)は、もし P_{i1}, P_{i2} を先験確率 P_{i1}', P_{i2}' に等しく置くならば、 W_i の推定値を W_i' とする場合の Kullback 判別関数を最小化する問題になっていることに注意する。しかし、 W_i' は予測しがたいので式(4)から W_i' を消去することとを考えてみる。このため W_i' を以下のように仮定する。

$$W_i' = 1/\sigma, (i=1, 2, 3); \quad W_4' = \pi (P_{i1}')^{-P_{i1}} / \sigma; \quad W_5' = \pi (P_{i2}')^{-P_{i2}} / \sigma \quad (5)$$

$$\text{ここに, } \sigma = 3 + \pi (P_{i1}')^{-P_{i1}} + \pi (P_{i2}')^{-P_{i2}}$$

このとき、式(4)は式(6)に変形される。

$$K = \sum_{i=1}^3 W_i \log \frac{W_i}{1/\sigma} + W_4 \log \frac{W_4}{\pi (P_{i1}')^{-P_{i1}} / \sigma} + W_5 \log \frac{W_5}{\pi (P_{i2}')^{-P_{i2}} / \sigma} + \log \sigma \quad (6)$$

ところで、各モードの分担率の実績値を $\bar{m}_i$ とすると、次式が成立する。

$$\left. \begin{aligned} W_1 + P_{11} W_4 + P_{12} W_5 &= \bar{m}_1 \\ W_2 + P_{21} W_4 + P_{22} W_5 &= \bar{m}_2 \\ W_3 + P_{31} W_4 + P_{32} W_5 &= \bar{m}_3 \end{aligned} \right\} \quad (7)$$

したがって、式(7)の制約条件のもとで式(6)を最小化することによって W_i を求めることができる。ただし、 P_{i1}, P_{i2} は先験確率 P_{i1}', P_{i2}' に等しく置かれる。上述の問題は非線形凸計画問題となるが Darroch & Ratchis 法の反復尺度法を用いて容易に解くことができる⁽¹⁾。この場合、 W_i の初期値は式(5)で与えられる。

3. 先験確率

先験確率 P_{i1}', P_{i2}' には従来提案されているロジットモデルやプロビットモデルの利用が考えられる。たとえば、要因として所要時間、費用をとりロジットモデルを利用した場合の将来のモードの分担率は次式で与えられる。

$$m_i^{s,k} = W_i^{s,k} + W_4^{s,k} e^{-\lambda t_i} / \sum e^{-\lambda t_i} + W_5^{s,k} e^{-\mu C_i} / \sum e^{-\mu C_i} \quad (8)$$

ここに、 $m_i^{s,k}$ ：個人 i の属性が s 層である人の目的 k でのモード i の選択率

$W_i^{s,k}$ ：モード i の固定層の比率 (現況分析より求める)
 $W_4^{s,k}, W_5^{s,k}$ ：所要費用、時間の重み係数 (現況分析より求める)

t_i, C_i ：モード i の目的地までの所要時間および所要費用

λ, μ ：パラメータ

このモデルの特徴は各モードの固定層、時間層、費用層が求められる点であり、将来の分担率の変化は所要時間層、費用層のモード選択率の変化に依存する。固定層の比率は個人属性層、トリップ目的によって大きく変化すると考えられる。また、所要時間と費用の影響と分離して扱い、それぞれ重み付け、 W_4 で調整しているのが一般化費用という概念と必要としない。その反面、ロジットモデルなど単一因子選択モデルとして十分機能するかといった問題も有するが、これは多くのモデルの中から単一因子モデルとして最も機能するモデルを選り出すことで解決できよう。

(1) 岡沢 清典：エントロピーモデル，日科技連，1970年