

1. 研究目的

交通費用が交通量に依存して変化する要因を含む場合の均衡状態における交通機関分担率を求める問題と考える。このような交通モード均衡問題の解法には、(1) Beckmann 型の数理最適化モデルを利用する方法、(2) ヒューリスティックな簡便法、そして (3) 不動点近似法などが考えられる。本研究はこれらの解法のうち (3) の手法を開発する目的でその基本となる考え方について考察したものである。

2. 交通モード均衡と不動点

今、 m 個の交通モードで結ばれた 2 地域間の交通を対象とし、地域間交通需要量 X が与えられている場合の各モードの分担率を求める問題と考える。各モードの需要関数および可変交通費用関数は式で与えられるものとする。

$$\left. \begin{array}{l} \text{需要関数} \quad d_i = X D_i(A, \bar{c}, c) \\ \text{費用関数} \quad c_i = C_i(d) \end{array} \right\} \quad (i=1, 2, \dots, m) \quad (1)$$

ここに、 A : 社会経済指標を表すベクトル $\bar{c}$: 交通量に依存しない固定交通費用ベクトル

c : 交通量に依存して変化する可変交通費用ベクトル $D_i(\cdot)$: モード i の分担率関数

ここで、 $x_i = d_i / X$ とおくと、

$$\sum x_i = \sum D_i(\cdot) = 1, \quad x_i \geq 0 \quad (i=1, 2, \dots, m) \quad (2)$$

が成立する。このとき、式 (1) を満足する均衡交通量 $\hat{x}$ と求める問題は、不動点 $\hat{x}_i = D_i(\hat{x})$ を求める問題になる。

ところで、式 (2) を満足するすべての点を表現するには式で示す重心座標が便利である。

$$x = x_1 v^1 + x_2 v^2 + \dots + x_m v^m \quad (3)$$

式 (3) は $(m-1)$ 次元単体のすべての点と表してあり、モード数が 2 の場合、単体は線分であり、モード数が 3 ならば三角形となる。なお、 v^i は基準要素のみが 1、その他の要素は 0 をもつ単位ベクトルである。重心座標において式 (2) が成立するより、 $\hat{x}_i = D_i(\hat{x})$ を満足する不動点を求めることは $\hat{x}_i \geq D_i(\hat{x})$ を満足する点を求めることは等価であり、したがって、超過需要関数 $g_i(x) = D_i(x) - x_i$ を定義するならば均衡解 (不動点) $\hat{x}$ は、 $g_i(\hat{x}) \leq 0$ を満足する。

上記のことを 2 モードの場合について図解したのが図-1(a), (b) (c) である。(a) 図は分担率が費用差の関数で与えられるとき (例えばロジットモデル) の交通モード均衡を表してあり、(b) 図はその不動点原理図による表現である。この場合、 x のとりうるすべての点は、(c) 図の 1 次元単体 (S') 上にあり、

ラベリング法の基本的な考え方は、(c) 図のような単体を分割し部分単体とし (図の例では、 S^1, S^2)、それらの単体の端点にある規則に従った整数ラベルを割りつけ、そのラベル集合

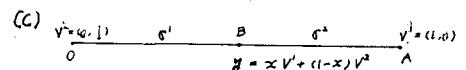
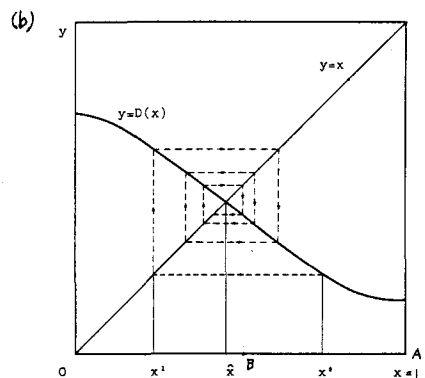
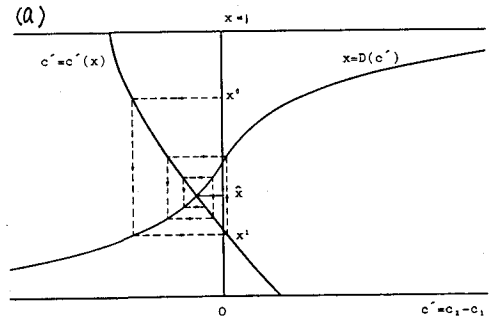


図-1 交通モード均衡と不動点の関係およびその重心座標による表現

が異なる m 個の整数値により構成されるとき、その部分単体は不動点を含むとするものである。ラベル付けの規則は次式で与える。

$$l(x) = \min \{i \in L : g_i(x) \leq 0, x_i > 0\}, L = \{1, 2, \dots, m\} \quad (4)$$

図の例に於いていえば、 A 点では $D(1) \neq 1$, $D(1) < 1$ であり、 $l(A) = 2$ 。また、 O 点では $D(0) \neq 0$, $D(0) > 0$ より、 $l(O) = 1$ 。したがって、完全ラベルをもつ部分単体 OA は不動点を含む。次に OA を 2 分割して得られる部分単体 O' , O'' をみてみる。 B 点では、 $D(\frac{1}{2}) < \frac{1}{2}$ であり、 $l(B) = 2$ 。したがって、 O' の端点は $(1, 2)$ という完全ラベルをもつものに対し、 O'' は $(2, 2)$ という不完全ラベルであり、不動点は O' に含まれる。より高い精度で不動点を近似するには O' をさらに細かく分割すればよい。

3. ラベリング法による不動点近似

n 次元単体 S^n を単体分割したものとあき、毎に含まれる部分単体の各端点に (4) の規則でラベル付けを行うとき、完全ラベルをもつ単体が少なくとも 1 個存在することが Sperner のように証明された。このような完全ラベルをもつ単体が不動点を含むことは前述の例で明らかにしたが、ここではより一般の場合について、ラベリング法と不動点の関係について触れる。この関係は次のように説明することが出来る。

S^n は n 次元単体と端点間の距離が与えられた部分単体に分割した単体の集合とする。また、分相率とよぶ関数 D は連続であり、 $x, z \in S^n$ に対し、 $\|x - z\|_\infty < \delta$ ならば、 $\|D(x) - D(z)\|_\infty \leq \varepsilon$ となるような関数 $D: S^n \rightarrow S^n$ である。部分単体の端点のラベル付け規則は (4) で与えられる。このとき、部分単体 σ が完全ラベルをもつならば、 σ に含まれる点 $\hat{x}$ に対し、 $\|D(\hat{x}) - \hat{x}\|_\infty \leq n(\varepsilon + \delta)$ であり、 $\delta \rightarrow 0$ (すなわち $\varepsilon \rightarrow 0$) とすることによって不動点を求めることが出来る。」

(証明) y_i^j は σ の端点であり、その要素 y_i^j は $i=1, 2, \dots, n+1$ のどれか 1 つの整数ラベルをもつものとす。このとき、

$$D_i(\hat{x}) - \hat{x}_i = \underbrace{D_i(\hat{x}) - D_i(y_i^j)}_{\leq \varepsilon} + \underbrace{D_i(y_i^j) - y_i^j}_{\leq 0} + \underbrace{y_i^j - \hat{x}_i}_{\leq \delta} \leq \varepsilon + \delta \quad (5)$$

$$\begin{matrix} (D \text{ の連続性から}) & (ラベリング規則) & (単体分割のタイプから) \\ \delta \text{ の選択にあて} & (4) \text{ にあて} & \delta \text{ の選択にあて} \end{matrix}$$

また、 $\sum_{i=1}^{n+1} (D_i(\hat{x}) - \hat{x}_i) = 1 - 1 = 0$ (式 (2) より) となることから、

$$D_i(\hat{x}) - \hat{x}_i = - \sum_{j \neq i} (D_j(\hat{x}) - \hat{x}_j) \geq -n(\varepsilon + \delta) \quad (\text{式 (5) より}) \quad (6)$$

式 (5), (6) より $-n(\varepsilon + \delta) \leq D_i(\hat{x}) - \hat{x}_i \leq \varepsilon + \delta \leq n(\varepsilon + \delta)$

よって、

$$\|D(\hat{x}) - \hat{x}\|_\infty \leq n(\varepsilon + \delta) \quad (7)$$

4. 均衡解の求め方の概要

- ① m 個のモートと $(m-1)$ 次元単体 S^{m-1} とダイアメータ δ をもつ部分単体に分割する。
- ② 初期解とよぶ単体を選定する。この場合、不完全ラベルをもつ単体から出発して完全ラベルをもつ単体に到着できるようにするための Kuhn の入ラベル法を用いる。
- ③ 対象とする単体に (4) によるラベル付けを行い、完全ラベルかどうか判定する。そうならば④へ進む。もし、そうでないならばヒョット操作により隣接する単体に移行し、前半と同様の操作を行う。
- ④ 近似の精度を高めたいならばダイアメータ δ を小さくし、②, ③の操作をくり返す。

5. あわりに

ラベリング法の計算効率とあわせてラベリング規則がどのように設定するかが最も重要である。本研究では分相率関数 D を利用しているが、 D を修正した関数を用いることも今後の検討課題とした。