データ変換をともなうDEA(その1)

一 データ変換と定式化 一

日大生産工

○篠原 正明

情報システム研究所

篠原 健

1. はじめに

通常DEAでは仮想入力(仮想出力)として各入力(出力)項目データ値の重み付き算術平均を用いており、その結果として個々のフロンティアが線形となる。算術平均のかわりに一般化平均を採用したDEAを提案し、それにより非線形なフロンティア面の実現を検討する。

2. 一般化平均DEAの一般論

DMU_jの仮想入力
$$VI_j = f^{-1}(\sum_{i=1}^m v_i f(x_{ij}))$$
 (1)

DMU_jの仮想出力
$$VO_j = g^{-1}(\sum_{r=1}^s u_r g(y_{rj}))$$
 (2)

ここで、f は各入力デー βx_i の変換関数、yは各出力デー βy_r の変換関数である。 f^1, g^1 は、f, gの逆関数である。又、平均値を想定するので、各重みについては、(3), (4) を仮定する。

$$\sum v_i = 1, \quad v_i \ge 0 \qquad (3) \qquad \sum u_r = 1, \quad u_r \ge 0 \qquad (4)$$

$$DMU_{j}$$
の絶対効率値 $A_{j}(u,v) = \frac{VO_{j}(u,v)}{VI_{j}(u,v)}$ (5)

DMU_kの相対効率値
$$R_k(u,v) = \frac{A_k(u,v)}{\max\limits_{i} \{A_j(u,v)\}}$$
 (6)

$$DMU_k$$
のDEA効率値 $D_k = \max_{(u,v)} R_k(u,v)$ (7)

3. 1 線形関数 (f(x)=x,g(y)=y)

(7) 式の(u, v)の変化領域を「 $u \ge 0, v \ge 0$ 」とすることにより、以下のLP問題(8) \sim (11)に帰着する。

目的関数: $u^T y_i \rightarrow 最大化$ (8)

制約条件: $v^T x_k = 1$ (9) $v^t X \ge u^t Y$ (10) $u \ge 0$, $v \ge 0$ (11)

3. 2 べき乗関数 $(f(x)=x^p, g(y)=y^q)$

$$VI_{j} = (\sum v_{i}x_{ij}^{p})^{\frac{1}{p}}$$
 (12) $VO_{j} = (\sum u_{r}y_{rj}^{q})^{\frac{1}{q}}$ (13)

$$A_{j} = \frac{\left(\sum u_{r} y_{rj}^{q}\right)^{\frac{1}{q}}}{\left(\sum v_{i} x_{ij}^{p}\right)^{\frac{1}{p}}} \quad (14) \quad A_{j} = \frac{\left(u^{t} y_{j}^{(q)}\right)^{\frac{1}{q}}}{\left(v^{t} x_{j}^{(p)}\right)^{\frac{1}{p}}} \quad (15)$$

 $x_j^{(p)} = \{x_{ij}^{(p)}\}, y_j^{(q)} = \{y_{rj}^{(q)}\}$ と表記すると、(14)は(15)となる。 $p = q \mathcal{O}$ 場合を以下考察する。

$$A_{j} = \left(\frac{u^{t} y_{j}^{(p)}}{v^{t} x_{j}^{(p)}}\right)^{\frac{1}{p}} (16) \quad R_{k} = \left(\frac{\left(\frac{u^{t} y_{k}^{(p)}}{v^{t} x_{k}^{(p)}}\right)^{\frac{1}{p}}}{\max_{j} \left\{\left(\frac{u^{t} y_{j}^{(p)}}{v^{t} x_{j}^{(p)}}\right)^{\frac{1}{p}}\right\}} (17)$$

さらに、p=q>0を仮定すると、(17)は(18)となる。又、p=q<0を 仮定すると。(17)は(19)となる。

$$R_{k} = \left(\frac{\frac{u^{t} y_{k}^{(p)}}{v^{t} x_{k}^{(p)}}}{\max_{j} \left\{\frac{u^{t} y_{j}^{(p)}}{v^{t} x_{j}^{(p)}}\right\}^{\frac{1}{p}}}\right)^{\frac{1}{p}} (18) \quad R_{k} \neq \frac{\frac{u^{t} y_{k}^{(p)}}{v^{t} x_{k}^{(p)}}}{\min_{j} \left\{\frac{u^{t} y_{j}^{(p)}}{v^{t} x_{j}^{(p)}}\right\}}\right)^{\frac{1}{p}} (19)$$

R_k最大問題は(18)あるいは(19)を(7)に代入し、(u,v)の変化領域を「 $u \ge 0$, $v \ge 0$ 」とすると、以下の通り(i)、(ii)となる。

(i)p=q>0 ((18)を代入)

目的関数: $R_{\nu}(u,v)^p \rightarrow 最大化$ (20)

制約条件: u≥0, v≥0 (21)

すなわち、p乗データLP問題(22)~(25)に帰着する。

目的関数: u^Ty^(p) → 最大化 (22)

制約条件: $v^T X^{(p)}_{k} = 1$ (23) $v^T X^{(p)} \ge u^T Y^{(p)}$ (24)

u≥0, v≥0 (25) (25) $(x^{(p)} = \{x_{ij}^p\}, Y^{(p)} = \{y_{ri}^{(p)}\}.$

(ii)p=q<0 ((19)を代入)

目的関数: $R_{\nu}(u,v)^p \rightarrow 最小化$ (26)

制約条件: u≥0, v≥0 (27)

これを、(28), (29)と変形し、p 乗データL P問題(30)~(3

3) に帰着する。

DEA with Data Transformation
Part 1: Data Transformation and Formulation
Masaaki SHINOHARA and Ken SHINOHARA

目的関数: $R_{\iota}(u,v)^{p}$ の逆数→最大化 (28)

制約条件: u≥0, v≥0 (29)

目的関数: v^Tx^(p)_k→最大化 (30)

制約条件: $\mathbf{u}^{\mathsf{T}}\mathbf{y}^{(\wp)}_{\mathbf{k}}=1$ (31) $\mathbf{u}^{\mathsf{T}}\mathbf{Y}^{(\wp)} \geq \mathbf{v}^{\mathsf{T}}\mathbf{X}^{(\wp)}$ (32) $\mathbf{u} \geq 0$, $\mathbf{v} \geq 0$ (33) $\mathbf{L} \mathbf{P}$ (22) - (25) $\mathcal{O}\mathbf{X}^{(\wp)}$, $\mathbf{Y}^{(\wp)} \geq \mathbf{L} \mathbf{P}$ (30) - (31) $\mathcal{O}\mathbf{X}^{(\wp)}$, $\mathbf{Y}^{(\wp)}$ はパラメタ \mathbf{p} が異なるので、別のデータ行列であるが、形式上は両 $\mathbf{L} \mathbf{P}$ は相対的に順 $\mathbf{D} \mathbf{E} \mathbf{A}$ と逆 $\mathbf{D} \mathbf{E} \mathbf{A}$ の関係にある。

3. 3 逆関数の分数関数 $f^{-1}(x)/g^{-1}(y)$ がx/yの単調増加関数 h(x/y) の場合。

3.2節の(i)p=q>0の場合がこの場合に相当する。すなわち、

$$f^{-1}(x) = x^{\frac{1}{p}}, g^{-1}(y) = y^{\frac{1}{p}}$$
で、 $h(x/y) = (x/y)^{\frac{1}{p}}$ となる。これを一般化したのが、3.3節であり、 R_k は(34)で与えられる。ここで、 $x_j^{(f)} = \{f(x_{ij})\}, y_j^{(g)} = \{g(y_{rj})\}$ 。(34)の両辺にhの逆関数を作用させると、(35)を得る。

$$R_{k}(u,v) = h(\frac{u^{T}y_{k}^{(g)}}{v^{T}x_{k}^{(f)}}) \qquad (34) \quad h^{-1}(R_{k}(u,v)) = \frac{u^{T}y_{k}^{(g)}}{v^{T}x_{k}^{(f)}} \qquad (35)$$

$$\max_{j} \{\frac{u^{T}y_{j}^{(g)}}{v^{T}x_{j}^{(f)}}\}$$

ここで。 h^{-1} も単調増加と仮定すると、 R_k 最大化は $h^{-1}(R_k)$ 最大化となり、データ変換LP問題(36) \sim (39)に帰着する。

目的関数: u^Ty_k^(g)→最大化 (36)

制約条件: $\mathbf{v}^{\mathsf{T}}\mathbf{x}^{(f)}_{\mathsf{k}} = 1$ (37) $\mathbf{v}^{t}\mathbf{X}^{(f)} \geq \mathbf{u}^{t}\mathbf{Y}^{(g)}$ (38) $\mathsf{u} \geq 0$, $\mathsf{v} \geq 0$ (39) 但し、 $\mathbf{X}^{(f)} = \{f(x_{ij})\}, \mathbf{Y}^{(g)} = \{g(y_{ij})\}.$

4. 一般化平均DEA

3節では比率形式を保存する入力データの変換法を考察対象と したが、本章では「比較形式から差分形式」と「差分形式から 比率形式」の2種の一般化平均DEAを考察する。

4. 1 比率形式から差分形式の効率性測度変換法

(1), (2)において例えば $f(x)=g(x)=\log x$ としよう。すると、 $f^{-1}(x)=g^{-1}(x)=e^x$ となり、VI, VO, A_i , R_k は(40)-(43)となる。

$$VI = \exp(\sum v_i \log(x_i)) \ (40) \ VO = \exp(\sum u_r \log(y_r)) \ (41)$$

$$A_j(u,v) = \exp((\sum u_r \log(y_{rj}) - \sum v_i \log(x_{ij})) \ (42)$$

$$R_k(u,v) = \frac{A_k(u,v)}{\max\{A_j(u,v)\}} = \exp[(\sum u_r \log(y_{rk}) - \sum v_i \log(y_{rk})] \ (42)$$

$$\sum v_{i} \log(x_{ij}) - \max_{i} \{ \sum u_{r} \log(y_{rj}) - \sum v_{i} \log(x_{ij}) \} \}$$
 (43)

すなわち、差分形式の相対効率値(44)の最大化問題に帰着する。

$$\log R_k(u, v) = v^t \log x_k - u^t \log y_k$$

$$- \max_i \{ v^t \log x_i - u^t \log y_i \}$$
(4.4)

但し、 $\log x_i = \{\log x_{ii}\}, \log y_i = \{\log y_{ri}\}$ 。

4. 2 差分式から比率形式への効率性測度変換法 (1), (2) において例えば $f(x)=g(x)=e^x$ としよう。すると、 $f^{-1}(x)=g^{-1}(x)=\log x$ となり、VI,VO、差分形式絶対効率値 A_j 、差分形式相対効率値 R_k は(45)-(48)となる。

$$VI = \log(\sum v_i \exp(x_i))$$
 (45)
$$VO = \log(\sum u_r \exp(y_r))$$
 (46)

$$A_{j}(u,v) = VO_{j}(u,v) - VI_{j}(u,v)$$

$$= \log(\sum v_{i} \exp(x_{ij}) / \sum u_{r} \exp(y_{rj}))$$
(47)

$$R_k(u,v) = A_k(u,v) - \max_{i} \{A_i(u,v)\}$$

$$= \log(\frac{\sum_{i} v_{i} \exp(x_{ik})}{\sum_{i} u_{r} \exp(y_{rk})})$$

$$\max_{j} \{\frac{\sum_{i} v_{i} \exp(x_{ij})}{\sum_{i} u_{r} \exp(y_{rj})}\}$$
(48)

すなわち。比率形式の相対効率値(49)の最大化問題(データをX,Yから $\exp(x) = \{\exp(x_{ij})\}, \exp(Y) = \{\exp(y_{rj})\}$ とした $DEA \cdot CCR$ モデル)に帰着する。

$$\exp(R_k(u,v)) = \frac{\frac{v^t \exp(x_k)}{u^t \exp(y_k)}}{\max_{j} \left\{ \frac{v^t \exp(x_j)}{u^t \exp(y_j)} \right\}}$$
(49)

但し、 $\exp(x_j) = \{\exp(x_{ij})\}, \exp(y_j) = \{\exp(y_{rj})\}$

5. おわりに