

## 因子分析における数値実験 (収束の一意性について)

芝浦工大 福富和夫

### § 1. 序

因子分析において因子抽出の方法は種々考え出されて来たが、いずれも iteration を用いるものである ( Rao [9], Hemmerle [4], Lawley [6] の C.F.A., Joreskog [5] の方法, P.F.A. など)。ところで手法として iteration の収束の一意性は当然保証されねばならないものであるがどうであろうか。以下二の点について検討を加え、を試みた数値実験の結果を述べることにする。先ず実際のデータについて考察する前に解の存在とその構造がはっきりしている model について考えていく

因子分析の model として次のものを考える。

$$(1) \quad \underline{x} = \mu + \Lambda f + \varepsilon$$

$\Rightarrow$   $f$  は  $m$  変数ベクトルで共通因子、 $F$  は  $p \times m$  ( $p > m$ ) の因子行列、 $\varepsilon$  は  $p$  変数ベクトルで specific と error を

合せたもので  $f$  とは無相関である。

$\Sigma$  の分散共分散行列  $\Sigma$  は

$$(2) \quad \Sigma = \Lambda \Phi \Lambda' + \Psi$$

ただし  $\Phi = E(ff')$ 、 $\Psi = E(\xi\xi')$ 。

こゝで因子分析では、先ず因子数  $m$  を与え  $\Sigma$  の推定値  $\hat{\Sigma}$  より一定の criterion の下で  $\hat{\Phi}$  を求めて因子空間を定め、 $\Phi = \hat{\Phi}$  段階として実際的な意味を持つように  $\hat{\Lambda}$ 、 $\hat{\Psi}$  を定めるのである。こゝでは  $\Phi = I$  段階についてのみ取扱うので  $\Phi = I$  と仮定しておく。

## §2. 解とその一意性

$\Sigma$  が対角行列  $\Psi$  と rank  $m$  の行列との和に分解されるとき、 $\Psi$  を  $\Sigma$  の  $m$  に対する解と呼ぶことにする。§1 で与えた model では  $\Psi$  は positive definite  $\Sigma - \Psi$  は positive semidefinite になければならないが、これを満足しないとき improper な解と呼ばれる。(  $\Phi = I$  の仮定から  $\Psi$  が決れば  $\Lambda$  は右からの直交変換を除いて決るので、その意味で  $\Lambda$  を解と呼ぶこともある。)

次に共通因子についてであるが、§1 で述べたように  $\Phi = I$  段階は因子空間である。従ってある座標軸の取り方によって specific factor になるものは共通因子から除かれるべきである。即ち共通因子行列  $\Lambda$  はその右からの全ての直交変換に對

しどの列も少くとも  $2r$  以上の nonzero 要素を含むものとする。

次に解の一意性については Anderson-Rubin [1] の与えた次の十分条件がある。

$\Sigma$  の  $m=r$  における解  $\Lambda, F$  については  $FF' = \Lambda\Lambda'$  が成立つための十分条件は、 $\Lambda$  のどの一行を除いても互に disjoint な rank  $r$  の行列が  $2r$  含まれることである。(よって  $p \geq 2r+1$ )。

次に Reierspl [12] は  $\Sigma$  が  $m=r$  で解を持つとき  $m=r+1$  で解を持つことを述べているがこれはその解の作り方から  $\Lambda$  に specific を追加したものに過ぎない。 $m > r$  での共通因子行列の一意性については次の定理が得られる。

[定理]  $\Sigma$  が  $m=r$  で解を持ち、全  $2r$  の  $r$  次 off diagonal 行列が正則ならば、 $\Sigma$  は  $p-r-1 \geq m$  では異なる解を持たない。

この定理の証明は次の lemma から明らかである。いま  $\Sigma$  は  $m=r$  で解  $\Lambda$  を持ち、また  $m=r'$  ( $r < r'$ ) で  $\text{offdiag} \Sigma = \text{offdiag} FF'$  かつ  $\text{rank} F = r'$  を満たす  $F (p \times r')$  が存在するとする。

$\text{rank } F = r$  より行を適当に置換えて  $F = \begin{pmatrix} F_1 \\ F_2 \end{pmatrix}$ ,  $|F_2| \neq 0$  にできる。  $\Rightarrow$  次の lemma が得られる。

[lemma]  $\Sigma$  が  $m=r$  級解  $\Lambda$  を持ち、上の  $p \times r$  行列  $F$  について  $F_1 F_2'$  のどの一行を除いても  $r$  次の正則行列が残るならば、次の直交行列  $T$  が存在する。

$$FT = (\Lambda, S) \quad \text{但し } \text{offdiag } SS' = 0$$

(証明)

$$F_1 F_2' = \Lambda_1 \Lambda_2' \quad \text{より} \quad \text{rank } F_1 F_2' = \text{rank } \Lambda_1 \Lambda_2' \leq r$$

$$|F_2| \neq 0 \quad \text{より} \quad \text{rank } F_2 \leq r$$

$F_1$  の任意の行を  $f'_\alpha$  とし、これを除いた残りから  $r$  行、また  $F_2$  から  $r$  行を選び  $F_{(1)}, F_{(2)}$  と表わすとき  $F_{(1)}, F_{(2)}$  が  $r$  次の正則なことがある。

$$\text{rank} \begin{pmatrix} F_{(1)} \\ f'_\alpha \end{pmatrix} (f'_\alpha, F_{(2)}) \leq r \quad \text{より}$$

$$\begin{vmatrix} F_{(1)} f'_\alpha & F_{(1)} F_{(2)'} \\ f'_\alpha f'_\alpha & f'_\alpha F_{(2)} \end{vmatrix} = 0 \quad \because \quad \begin{vmatrix} \Lambda_{(1)} \lambda_\alpha & \Lambda_{(1)} \Lambda_{(2)'} \\ f'_\alpha f'_\alpha & \lambda'_\alpha \lambda_{(2)} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \Lambda_{(1)} \lambda_\alpha & \Lambda_{(1)} \Lambda_{(2)'} \\ \lambda'_\alpha \lambda_\alpha & \lambda'_\alpha \Lambda_{(2)} \end{vmatrix} = 0$$

$$\therefore f'_\alpha f'_\alpha |\Lambda_{(1)} \Lambda_{(2)}| + g(\Lambda) = \lambda'_\alpha \lambda_\alpha |\Lambda_{(1)} \Lambda_{(2)}| + g(\Lambda)$$

$$|\Lambda_{(1)} \Lambda_{(2)}| = |F_{(1)} F_{(2)}| \neq 0 \quad \text{より} \quad f'_\alpha f'_\alpha = \lambda'_\alpha \lambda_\alpha$$

$$\therefore F_1 F_1' = \Lambda_1 \Lambda_1'$$

よって  $F_1 T = (\Lambda_1, 0)$  なる直交行列  $T$  が存在する

のうちの  $T$  により

$$F^T = \begin{pmatrix} \Lambda_1 & 0 \\ A & B \end{pmatrix} \quad \text{とおくと} \quad F_1 F_2' = \Lambda_1 A' = \Lambda_1 \Lambda_2$$

$\Lambda_1$  は  $r$  次正則行列を含むので  $A = \Lambda_2$

$$\text{offdiag } F_2 F_2' = \text{offdiag } (\Lambda_2 \Lambda_2' + B B') = \text{offdiag } \Lambda_2 \Lambda_2' \quad \text{より}$$

$$\text{offdiag } B B' = 0. \quad S = \begin{pmatrix} 0 \\ B \end{pmatrix} \quad \text{とおけば lemma の結果を得る。}$$

上の定理は improper な解についても成立するので  $m=r$  で improper な解を持ち、定理の条件を満たすときは  $p-r-1 < m$  になれば proper な解は持たないことになる。

### §3. 収束の一貫性に肉する数値実験

実験は次の三つの場合に分けられる。

[1] 構造が既知であり相関行列  $R$  に肉する実験 —  $\Rightarrow$  では  $\Lambda$

を与え、 $\Psi$  は  $\text{diag}(I - \Lambda \Lambda')$  とした。

[2] 与えられた  $\Lambda, \Psi$  に正規乱数  $f_\alpha, \varepsilon_\alpha$  を発生させ  $x_\alpha = \Lambda f_\alpha + \Psi \varepsilon_\alpha$

より作った  $\hat{R}$  についての実験。

[3] 実験のデータについての実験。

実験の結果をまとめて述べると

[1] の場合  $\Lambda$  の構造により更に次のように分けられる。

(A) 構造が一貫であるとき収束も一意になることが経験的に

確かめられた。即ち

1)  $\Lambda$  が Anderson-Rubin の条件を満たし 真の因子数  $r$  が与えられたとき、収束は初期値によらず一意で真の  $\Lambda$  が得られる。

2)  $\Lambda$  が  $m$  が Tuma-Fukutomi の条件を満たすときは、真の因子行列  $\Lambda$  と  $m-r$  の specific ( $r$  は真の因子数) が得られ、specific の入子変数  $\beta$  とその loading は初期値により決る。

(B) 構造が一意でないときは当然のことながら収束も一意でない。特に  $r \geq \frac{p}{2}$  のとき、(この場合一般に構造は一意にはばり)  $m < \frac{p}{2}$  とし  $\hat{\Lambda}$  を推定を行えばしばしば improper な解が得られ、それも初期値により種々の値に収束している。

[2] の場合 このときは [1] とほぼ平行した結果が得られている。

即ち  $R$  の構造が一意があるか否かにより  $\hat{R}$  の場合の収束も大体決定されているがこの場合については更に実験を重ねる必要がある。

[3] の場合 これについては Mattsson, Olsson, Rosén [7] が多くの例で improper な解が得られたことを報告している。こゝでは更に improper が得られたケースは全て収束が一意に定らぬことが確かめられた。

(1) の実験

(A) の D) のケース \*印は specific が入った変数の communality

因子行列	真の comm.	推定された comm.		
		m=4	m=5	m=5
.8 .	.64	.640	.640	.640
.7 .6	.85	.850	.850	.850
.2 .1 .1	.06	.060	*.573	*.300
.6 .4 .2	.56	.560	*.591	.560
.3 .5 -.4	.50	.500	.500	.500
.8 .5 .2	.93	*.988	.930	.930
.4 .3 -.6	.61	.610	.610	.610
.5 -.2 .7	.78	.780	.780	.780
.6 -.3 -.3	.54	.540	.540	*.799

(B) の例1. 構造が一意でないの2変束も一意でない。

因子行列	真の comm.	m=4	m=4
.7	.49	.490	.490
.4 .6	.52	.520	.520
.3 .7	.58	.580	.580
.4 .7	.65	.650	.650
.6 .3	.45	.450	.450
.3 .3 .4	.34	.331	.297
.4 .2 .5 .4	.61	.623	.544
.2 .4 .6 .3	.65	.647	.736
.3 .4 .5 .2	.54	.542	.647

(B) の例 2. この因子行列は Anderson-Rubin の条件は満して

「2 が Tamura-Fukutomi の条件 ( $m > 3$ ) は満していい」。

$m=3$  のときは「一意な解」が  $m=4$  のときは「一意にはななかった」。

因子行列	真の comm.	$m=4$	$m=4$
.7	.49	.490	.490
.4 .7	.65	.650	.650
.6 .6	.72	.720	.720
.4 .5	.41	.410	.410
.7 .2	.53	.530	.530
.5 .4	.41	.410	.410
.2 .2 .8	.72	.606	.518
.7	.49	.604	.854
.4	.16	.650	.352

(B) の例 3. この因子行列は  $r \geq \frac{p}{2}$  の一意では無い。  $m=3$  の

とき初期値により三種の improper 解が得られたもの。

因子行列	真の comm.	$m=3$	$m=3$	$m=3$
.8	.64	*.995	.838	.547
.7 .5	.74	.656	.631	.798
.6 .3 .2	.49	.689	.390	.561
.5 .5 .4 .3	.75	.680	.733	.663
.4 .4 .3 .4 .2	.61	.818	.768	*.995
.3 .5 .2 .2 .5	.63	.563	*.995	.539
.2 .6 .4 .3 .2	.69	.665	.678	.717

[3]の実験 数字は improper 解が得られたときの community の値を示す。(1)は Mattsson et. の結果、(2)は別の初期値で得られた値。

Maxwell's example ( $p=10, m=4$ )

(1)	.615	.377	.699	.362	.653	.222	.714	*.995	.310	.400
(2)	.564	.333	.725	.349	.879	*.995	.682	.339	.323	.379

Rao's example ( $p=9, m=2$ )

(1)	*.995	.656	.227	.185	.467	.813	.704	.441	.701
(2)	.673	.665	.248	.974	.455	.803	.701	*.995	.699

Harman's example 1 ( $p=13, m=5$ )

(1)	.541	.217	.410	.384	*.995	.754	.763	.526	.701	.670
	.831	.628	.592							
(2)	.578	.648	.322	.388	.682	.705	.728	.539	.723	.614
	*.995	.643	.574							

Harman's example 2 ( $p=8, m=3$ )

(1)	.873	*.995	.807	.843	.910	.641	.589	.510
(2)	.830	.893	.836	.800	.841	.692	*.995	.476

Bechtoldt's example (sample 1) ( $p=9, m=6$ )

(1)	.326	*.995	.830	.865	.772	.605	.684	.433	.635	.763
	.695	.538	.860	.516	.731	.641	.535			
(2)	*.995	.254	.840	.869	.770	.620	.670	.439	.630	.770
	.681	.559	.803	.510	.729	.641	.539			

こゝで用いた推定の方法は Jöreskog-Lawley の方法である。iteration の過程で  $\hat{\Sigma}$  の要素に .005 に達したものが出たとき解を improper と呼び、収束の一貫性を見るにはその変数を除去して条件付分散共分散行列を作ってさらに収束させた。(下の例)

iteration の収束は尤度関数の gradient の全ての要素が .00005 以下のとき打ち切りようにしている。使用した計算機は IBM 1620 である。

[1] の実験 二の因子行列では才三変数の communality が 1 を越している所謂 Heywood case になっている。<sup>しかし</sup>  $\lambda$  の場合も一意

因子行列	真の comm.	$m=3$	性の条件を
.9	.81	.829	満して
.8 .2	.68	.674	いる
.8 .3 .6	1.09	1.000	ので収束が
.6 .4 .4	.68	.715	一意になっ
.6 .5 .3	.70	.701	た。
.5 .6 .3	.70	.701	
.4 .7 .4	.81	.810	
.3 .7 .4	.74	.741	
.2 .8 .5	.93	.928	

## References

- [1] Anderson, T.W. & Rubin, H. (1956): "Statistical inference in factor analysis," *Proceedings of 3rd Berkeley Symposium*, V, 111-150.
- [2] Bechtoldt, H.P. (1961): "An empirical study of the factor analysis stability hypothesis," *Psychometrika*, 26, 405-432.
- [3] Harman, H.H. (1960): *Modern Factor Analysis*, Univ. of Chicago Press.
- [4] Hemmerle, W.J. (1965): "Obtaining maximum likelihood estimates of factor loadings and communalities using an easily implemented iterative procedure," *Psychometrika*, 30, 291-302.
- [5] Jöreskog, K.G. (1966): "Some contributions to maximum likelihood factor analysis," *Psychometrika*, 32, 443-482.
- [6] Lawley, D.N. & Maxwell, A.E. (1963): *Factor Analysis as a Statistical Method*, London, Butterworths.
- [7] Mattsson, A., Olsson, U. & Rosén, M. (1966): "The maximum likelihood method in factor analysis with special consideration to the problem of improper solutions," *Research Report*, Univ. of Uppsala.
- [8] Maxwell, E.A. (1961): "Recent trend in factor analysis," *J.R.S.S. Series A*, 124.
- [9] Rao, C.R. (1955): "Estimation and tests of significance in factor analysis," *Psychometrika*, 20, 93-111.
- [10] Reieropl, C. (1950): "On the identifiability of parameters in Thurstone's multiple factor analysis," *Psychometrika*, 15, 121-149.