

多变量解析において用いられる

ヤコビアンについて

東京理科大 津村 善郎

§1. 多变量解析では各種の変換を用い、これに対応する Jacobian が必要となる。これまでにも種々の Jacobian がえられてはいるが、多变量解析で特に必要な固有値および固有ベクトルに対応する Jacobian がえられていないかった。このため nul case でさえ、統一的方法を用いることができず、non nul case には直接に積分することをあきらめ、James-Constantine にしてから直交行列に measure を失って積分する方法をとってきた。直交行列による変換に対応する Jacobian が求められれば、初等的に、しかも唯一の方法で non nul case まで行なう。

他方、主成分分析、判別の問題において、オーナーに必要なのはベクターであって、單なる固有値ではない。固有ベクトルの分布がえられていないため、これらの分布での不便是感する。ベクトルの分布に進むためにも、Jacobian による方法が便利であろう、ただし現在の所、この研究に必要な

形はまだえらばていな。

§2 ここで取扱う固有値問題は主として次のものである。これらの変換に対応する Jacobian を求めることが目的である。

I. $U(p \times p)$, symm. とすれば

$$U = LD_\lambda L'$$

なる正交行列存在し、入は $|U - \lambda I_p| = 0$ の根で、固有値が異なるとき（符号と D_λ の順序を除き — 以下省略） L は unique に定まる。

II. U, V 共に $(p \times p)$, symm., U は p.d. とすれば

$$U = TT', \quad V = TD_\lambda T'$$

を全時に満足する non singular な T が存在し、入は $|V - \lambda U| = 0$ の根で、 U の固有根および V の U に関する固有根がそれそれ相互に異なるとき、 T は unique に定まる。

III. $U(p \times 8)$ に対して ($p > 8$ と假定)

$$U = LD_\lambda^{(p8)} M'$$

となる正交行列 $L(p \times p)$, $M(8 \times 8)$ の組が存在し、入は $|U'U - \lambda^2 I_8| = 0$ の根であり、 L および M はそれぞれ UU' および $U'U$ の固有ベクトルよりなる。

IV. $U(p \times p)$, $V(8 \times 8)$ 共に sym., p.d., $W(p \times 8)$ は

$$\text{もし } U = SS', \quad V = TT', \quad W = S D_{\lambda}^{(p,q)} T'$$

を今時満足する non singular 行列 S および T が存在し、

$$\text{入は } \begin{vmatrix} \lambda U & W \\ W' & \lambda V \end{vmatrix} = 0 \quad \text{の (0 ならざる) 根で}, \quad S \text{ は } WT'W' \text{ の}$$

U に属する固有ベクトル, T は $WU'W$ の V に属する固有ベクトルよりなる。

[注意] III にあって ($p > q$) 組の $p-q$ 個のベクトルは直交を除いて全く自由に回転される。II の場合でも T が full rank なければ T は unique とならない。この点が Jacobian を求めることの問題となり、形を少し変えて結果を表やす必要がある。

§3. $Hau[1]$ による次の結果を求めよう。

$$(1) \quad U(p \times p) \text{ sym.}, \quad A(p \times p) \text{ non singular}$$

$$U = A V A' \text{ に対して} \quad J(U:V) = |A|^{p+1}$$

$$(2) \quad U(p \times p) \text{ sym.}, \quad J(U:U') = |U|^{p+1}$$

これらの Jacobian, その他種々行列の交換に便利な lemma として

$$\text{Lemma 1.} \quad y_{\alpha} = f_{\alpha}(x_1, \dots, x_{m+n}) \quad (\alpha = 1, \dots, m+n) \quad (1)$$

$$\varphi_{\nu}(x_1, \dots, x_{m+n}) \equiv \psi_{\nu}(y_1, \dots, y_{m+n}) = 0 \quad (\nu = 1, \dots, n) \quad (2)$$

$$\text{のとき} \quad J(y_1, \dots, y_m : x_1, \dots, x_m) = \left| \frac{\partial f_{\alpha}}{\partial x_i} \left| \frac{\partial \varphi_{\nu}}{\partial y_{m+\beta}} \right| \cdot \left| \frac{\partial \varphi_{\nu}}{\partial x_{m+\beta}} \right|^{-1} \right|$$

$$[\text{証明}] \quad (1) \text{より} \quad \left(\frac{\partial y_{\alpha}}{\partial x_j} \right) = \left(\frac{\partial f_{\alpha}}{\partial x_i} \right) + \left(\frac{\partial f_{\alpha}}{\partial x_{m+\beta}} \right) \left(\frac{\partial x_{m+\beta}}{\partial x_j} \right) \quad \begin{matrix} \alpha: 1 \sim m+n \\ i, j: 1 \sim m \end{matrix}$$

$$(2) \text{より} \quad \left(\frac{\partial \varphi_{\nu}}{\partial y_{\alpha}} \right) \left(\frac{\partial y_{\alpha}}{\partial x_j} \right) = \left(\frac{\partial \psi_{\nu}}{\partial y_{\alpha}} \right) \left[\left(\frac{\partial f_{\alpha}}{\partial x_i} \right) + \left(\frac{\partial f_{\alpha}}{\partial x_{m+\beta}} \right) \left(\frac{\partial x_{m+\beta}}{\partial x_j} \right) \right] = 0 \quad \begin{matrix} \nu: 1 \sim n \end{matrix}$$

$$\left[\left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_{m+3}} \right) \right] \left(\frac{\partial x_{m+3}}{\partial x_j} \right) = - \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_j} \right)$$

したがって

$$\left(\frac{\partial x_{m+3}}{\partial x_j} \right) = - \left[\left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_{m+3}} \right) \right]^{-1} \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_j} \right)$$

$$J = \left| \frac{\partial y_i}{\partial x_j} \right| = \left| \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_j} \right) + \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_{m+3}} \right) \left(\frac{\partial x_{m+3}}{\partial x_j} \right) \right|$$

$$= \left| \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_j} \right) - \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_{m+3}} \right) \left[\left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_{m+3}} \right) \right]^{-1} \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_j} \right) \right|$$

$$= \begin{vmatrix} \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_j} \right) & \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_{m+3}} \right) \\ \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_j} \right) & \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_{m+3}} \right) \end{vmatrix} \cdot \left| \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_{m+3}} \right) \right|^{-1}$$

$$= \begin{vmatrix} I_m & 0 \\ \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_j} \right) \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_{m+3}} \right) & \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_{m+3}} \right) \end{vmatrix} \cdot \left| \frac{\partial f_\alpha}{\partial x_j} \right| \cdot \left| \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_{m+3}} \right) \right|^{-1}$$

しかも (2) より $\left(\frac{\partial \psi_v}{\partial x_j} \right) = \left(\frac{\partial \psi_v}{\partial y_\alpha} \right) \left(\frac{\partial f_\alpha}{\partial x_{m+3}} \right)$ Q.E.D.

これを用ひ (1) を証明するに

$$f: u_{ij} = \sum_{s,t} a_{is} a_{jt} v_{st}$$

$$\psi: u_{ij} - u_{ji} = 0 \quad g: \sum A(s,t) v_{st} = 0$$

(ただし $A(s,t)$ は A の i,j 行, s,t 列の 2 次の小行列式) が 13 2 次の小行列式よりなる行列式 $|A_{(2)}| = |A|^{(p-1)/2} = |A|^{p-1}$ これより容易に元

られよう。

§ 4. p 次の直交行列の独立な要素は $\frac{1}{2} p(p-1)$ である。

これをうまく定めなければ Jacobian の具体的な形はえられぬ
（矢数の記録として [2] 参照）。独立な要素として角を用

いのちは自然であろう。角を用ひるにセコ通りあるが、ここでは次のようには定めよ。

$$R_\nu(\theta) = \begin{bmatrix} I_{\nu-1} & 0 & 0 \\ 0 & \cos \theta & -\sin \theta \\ 0 & \sin \theta & \cos \theta \\ 0 & 0 & I_{p-\nu-1} \end{bmatrix}$$

$$L_\nu(\theta_1, \dots, \theta_{p-\nu}) = R_\nu(\theta_1) R_{\nu+1}(\theta_2) \cdots R_{p-1}(\theta_{p-\nu})$$

$$L(\theta_{ij}) = L_1(\theta_{ij}) L_2(\theta_{ij}) \cdots L_{p-1}(\theta_{ij}, p=1)$$

(i=1, \dots, p=1; j=i, i+1, \dots, p=1)

このように定められると $L(\theta_{ij})$ は p 次の位相の直交行列を表す。これを用いて §2 の変換に対応する Jacobian を求めよう。

§ 5.

(3) 変換 $\Upsilon = LD_\lambda L'$ に対する

$$J(\Upsilon : D, \theta) = \prod_{i < j} (\lambda_i - \lambda_j) \prod_{i=1}^{p-2} \prod_{j=i}^{p-2} \sin \theta_{ij}.$$

(4) 上記の場合

$$\int J(\Upsilon : D, \theta_{ij}) \pi d\theta_{ij} = \frac{\pi^{\frac{1}{4}p(p+1)}}{\prod_{i=1}^p \Gamma(\frac{p+1-i}{2})} \prod_{i < j} (\lambda_i - \lambda_j).$$

(5) 変換 $\Upsilon(p \times \beta) = L(\theta_{ij}) D_\lambda^{(p)} M'(\varphi_{\alpha\beta})$ ($p \leq \beta$ を假定)

に対する

$$J(\Upsilon : \lambda, \theta_{ij}, \varphi_{\alpha\beta} (\alpha=1, \dots, p))$$

$$= \prod_{i=1}^p \lambda_i^{i-p} \prod_{i < j}^p (\lambda_i^2 - \lambda_j^2)^{\frac{p-2}{2}} \prod_{i=1}^{p-2} \prod_{j=i}^{p-2} \sin \theta_{ij} \prod_{\alpha=1}^p \prod_{\beta=\alpha}^{\beta-1} \sin \varphi_{\alpha\beta}.$$

G

(6) $X(p \times q)$ ($p \leq q$ と假定 --- これは本質的假定である)

$$J(X : XX', \varphi_{\alpha\beta}) = 2^{-p} |XX'|^{\frac{1}{2}(q-p-1)} \prod_{\alpha=1}^p \prod_{\beta=\alpha}^{q-1} \sin^{q-p-1} \varphi_{\alpha\beta}$$

(7) 上記の下に

$$\int J(X : XX', \varphi_{\alpha\beta}) \pi d\varphi_{\alpha\beta} = 2^{-p} \frac{\pi^{\frac{1}{2}p[q-\frac{p-1}{2}]}}{\prod_{i=1}^p \Gamma(\frac{q+1-i}{2})} |XX'|^{\frac{q-p-1}{2}}$$

(8) $T(p \times p), V(p \times p)$ 共に sym., T p.d.

$$T = TT', \quad V = T D_\lambda T' \text{ なる変換に付し}$$

$$J(T, V : D_\lambda, T) = 2^p |T|^{p+2} \prod_{i < j} (\lambda_i - \lambda_j)$$

[注意] この場合 V のランクは既定をしてないことは meas. 0 を除き p なることである。もし $\text{rank } V = r < p$ なら既定を設ければ下は一意に定まる，“(8) は成立しない”。そこで

(9) $T(p \times p)$, sym., p.d.; $X(p \times r)$ ($r < p$)

$$T = TT', \quad XX' = T \begin{pmatrix} D_\lambda^2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} T'$$

なる変換に付し

$$f(T, XX') dT dX$$

は

$$f(TT', T \begin{pmatrix} D_\lambda^2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} T') \prod \lambda_\alpha^{p-r} \prod (\lambda_\alpha^2 - \lambda_\beta^2) \prod d\lambda_\alpha \cdot \frac{K'}{K} |T|^{r+1} dT$$

に變換されると、ただし

$$K' = \frac{\pi^{\frac{1}{4}r(r+1)}}{\prod_{i=1}^r \Gamma(\frac{r+1-i}{2})}, \quad K = \frac{\pi^{\frac{1}{4}(p-r)(p-r+1)}}{\prod_{i=1}^{p-r} \Gamma(\frac{p-r+i-1}{2})}.$$

(10) $U(p \times p)$, $V(g \times g)$, 共に sym., p.d.
 $\bar{W}(p \times g)$ ($p \leq g$ を假定する---記号の便宜上)

$$U = SS', \quad V = TT', \quad \bar{W} = S D_{\lambda}^{(p)} T'$$

これに付し

$$f(U, V, \bar{W}) dU dV d\bar{W}$$

は

$$\frac{1}{K} f(SS', TT', SD_{\lambda}^{(p)} T') \prod \lambda_i^{g-p} \prod (\lambda_i^2 - \lambda_j^2) \prod d\lambda_i \\ \cdot |S|^{g+1} dS \cdot |T|^{p+1} dT$$

に変換される, ただし

$$K = \pi^{\frac{1}{4}(g-p)(g-p+1)} \prod \Gamma\left(\frac{g-p+i}{2}\right).$$

§ 6 多変量分布についても 1 变量の場合に準じ,
generalized gamma, Beta, F, T², Dirichlet, Chi-square
が定義される: 多変量の場合にはしかし, これら各分布に対して, 次の 3 種類のものが存在する.

(i) 行列型, (ii) 斜角型, (iii) 行列式型
(ただし, Dirichlet のみは (ii) は存在しない). これらを
1 種, 2 種, 3 種の拡張分布, --- とよびたい.

以上の Jacobian さえられれば, degenerating case をも
含めて, 第 1 種から第 2 種分布を導くことは容易に行える
. 第 3 種については exact な分布を具体的にうることはでき

す、 asymptotic に求めるより仕方ない。

§ 7. 固有ベクトルの分布については今後の所詮んじ知られていない。Anderson [3], 津村[4] が null case ならわち trivial の場合に出し, 杉山[5] が $p=2$ の場合を求めた。何れも実際問題には役立たず、2, 3 の人が simulation でやむなく見当をつけている程度である。

平均値の場合、推定すべきものが平均値で、これは單純であり、この際分散は 1 ツノドに過ぎず、相当に荒っぽくてよ。この点、実験計画でも含孫である。しかるに主成分分析、判別解析、正準相関分析 において、推定すべきものが分布がえられず、メドをつける程度のものの分布を中心を選んでいゝのは逆であり、今後の問題である。

- (1) Deemer & Olkin, Biometrika 38 (1951),
Olkin, Biometrika 40 (1953),
- (2) S.N. Roy, Some aspects of multivariate analysis (1957), Wiley.
- (3) Anderson, Proc. 2nd Berkeley Symp. (1951).
- (4) Tumura, T.R.J. Math., Vol. 1 (1965).
- (5) Sugiyama, A.M.S. 36 (1965), A.M.S. 37 (1966).