

Title	主成分分析(Principal Components)の経済分析への応用
Sub Title	An application of the method of principal components to economic analysis
Author	佐藤, 保
Publisher	慶應義塾経済学会
Publication year	1954
Jtitle	三田学会雑誌 (Keio journal of economics). Vol.47, No.2 (1954. 2) ,p.160(52)- 173(65)
JaLC DOI	10.14991/001.19540201-0052
Abstract	
Notes	資料
Genre	Journal Article
URL	<a href="https://koara.lib.keio.ac.jp/xoonips/modules/xoonips/detail.php?koara_id=AN00234610-19540201-0052">https://koara.lib.keio.ac.jp/xoonips/modules/xoonips/detail.php?koara_id=AN00234610-19540201-0052</a>

慶應義塾大学学術情報リポジトリ(KOARA)に掲載されているコンテンツの著作権は、それぞれの著作者、学会または出版社/発行者に帰属し、その権利は著作権法によって保護されています。引用にあたっては、著作権法を遵守してご利用ください。

The copyrights of content available on the KeiO Associated Repository of Academic resources (KOARA) belong to the respective authors, academic societies, or publishers/issuers, and these rights are protected by the Japanese Copyright Act. When quoting the content, please follow the Japanese copyright act.

て、彼等は、それが、政治權力・指導的經濟勢力との聯繫を缺き、且、彼等に内在する極度に保守的な性格に基因するものであることを見究めやうとはせず、徒らに、彼等の經濟的活動分野を收縮することに専念した。それ故、少くとも、明治三〇年代に於ける彼等の經濟的勢力には一つの限界が存在してゐたと見られるのである。それにも、拘らずこの過程を通じて、彼等の林業經營に對する關心は強化され、山林への意識に斬新さが加えられた點を見逃してはならない。この意味に於て、彼等は確かに、當時の我が國林業を擔ふ一群の人々といふことが出来るであらう。

(筆を措くに當り、貴重な資料を貸與された土井家に對して深々な謝意を表すると共に、本稿が筆者の獨力に依らざることを明記し、協力を惜まれなかつた幾多の人々に對し御禮申上ぐる次第である。)

(註一) 本文四〇〜四二頁参照。

(註二) 「三重縣の林業」昭和一五年・三重縣經濟部林務課刊・一三〇頁。

(註三) 石渡貞雄・前掲書・二五三頁。

(註四) 「貨幣制度調査會報告附録」三〇八頁。埼玉縣外七縣人民生計及冠婚葬祭ニ關スル調査・(乙)三重縣調査参照。

(註五) 藤田武夫・日本資本主義と財政・上二〇六〜七頁。

(註六) 土井家による資本貸付が廣範圍に亘り、且、自からも數種の事業—海運業・水産業等—を主催したことは、現地

調査によつて確認することが出来た。  
(註七) 取得山林面積の狹隘化は、明治三一年以降増々顯著となつた。その概要は次の通りである。一筆當り面積は單位以下切捨。

年次	町反面積	町反歩	町反畝	町反町	町反町	町反町
明治三一年	町反面積	町反歩	町反畝	町反町	町反町	町反町
31年	185,938	159	123	154	115	112
35年	188,888	2950	184	115	115	115
40年	190,734	18426	170	112	112	112

(註八) 土井家に關する限り、「明治の初期には相當の森林小所有者が存在してゐた。それが明治三〇年前後景氣の變動に伴ひ、森林を賣却するものが増加し、漸次小所有者が大部分に集中されて行く傾向。」(林業經濟實態調査・前掲書・一三九頁)は、さして顯著でなかつたといはざるを得ない。

### 主成分分析 (Principal Components) の經濟分析への應用

佐藤・保

#### 一、序

Mathematical Statistics Vol. 23, 1952 p. 88.

この原理が經濟的變數に應用される時どのような意味をもちどのような利點をもつてゐるであらうか。Tintner は次に Stone の使用した例を引いて十七の變數が三箇の要素によつてその分散の殆んど全部が説明され、相關を調べることによつて第一要素として所得、第二要素として所得の變化率、第三要素として傾向値を選び、結局その三つで變數の總分散の九七%が説明できる。それ故に十七の變數のこれら三つの説明變數に對する重回歸を計算することは有效であらう。と述べている。又主成分分析の他の應用は一般指數の面である。現在使われている指數、例えば生産指數を例にとれば附加價值をウェイトとした加重平均のものが多いが、これらの經濟的指數に對して統計的指數ともいふべきものを考えることができる。即ち主成分分析の應用によつて種々の生産量の分散の何%が説明されているかがわかるからである。

註三 G. Tintner Econometrics p. 109-110.

#### 二、主成分分析の原理

先にも述べた如く原理は變數の組をより基本的な要素と呼ばれる獨立な成分の組に分解することであり、これは Hotelling によつて工夫された。又 Girshik は systematic component と誤差の和からなるところの變數の組がある時最小の誤差を伴

普通使われる多元回歸と共に、その一般化を示すともいふべき多元解析の方法が發展してきた。これらの方法は經濟分析に應用されて有效な結果を興え得るかどうかは今後の問題ともいえるのであるが、Tintner はその著 Econometrics の中で判別分析 (Discriminant Analysis) 正準相關 (Canonical Correlation) 加重回歸 (Weighted Regression) 主成分分析 (Principal Component) の四つを説明し經濟分析に應用してゐる。この内前者が非常に密接に關連を持つたものであることが Kullback によつて示されてゐる。判別分析とは若干の資料からある特性を選んで資料を二分しこれらのグループの間に或る意味に於て最もうまく區別を興えるような線型函數を決定することであり、主成分分析は變數の組をできる限り少いより基本的な成分の組に分解すること、總分散が各成分によつてどれくらい説明されるかを示すものであり、正準相關は二組の變數があるとき各組に含まれる變數の一次結合によつて表し、これを正準變數と呼べばこれら二つの正準相關を極大にしようとするものである。加重回歸は變數のすべての組が誤差を伴う場合を取扱うものである。それぞれ特徴のあるものであるがここでは主成分分析について少し詳しく述べて見たいと思ふ。

註一 G. Tintner Econometrics 1952 p. 93.

註二 B. Kullback An Application of Information Theory of Multivariate Analysis. Annals of

主成分分析の經濟分析への應用

う變數の線型函數を見出すこと、又要求される線型函數と各變數の相關係數の平方和が極大になるように與えられた變數の線型函數を見出すことを示した。以下順次やや煩雜なきらいもあるが途中計算もすべて省略せずに説明してゆくことにする。今標準化された變數  $z_1, \dots, z_p$  の組をより基本的な變數の組  $w_1, \dots, w_p$  によつて置換えようとする。即ち元の變數を  $X$  とすれば、

$$z = \frac{X - \bar{X}}{s_z} \quad \bar{X} \text{ は } X \text{ の平均}$$

$$s_z \text{ は } X \text{ の標準偏差}$$

$$(1) \quad z_i = k_{i1}w_1 + k_{i2}w_2 + \dots + k_{ip}w_p$$

$$z_p = k_{p1}w_1 + k_{p2}w_2 + \dots + k_{pp}w_p$$

とした時變數  $w_1, \dots, w_p$  は主成分と云われる。

それらは orthogonal 即ち  $\sum_{i=1}^N w_i w_j = 0 \quad (i \neq j)$

と假定される。これは次の事を意味する。即ちもとの系列  $X_1, X_2, \dots, X_p$

に各々  $w_1, \dots, w_p$  迄の主成分が働き各系列が  $N$  個あるとすれば各變數について各々違った主成分を掛け合せて合計したものは零になるところである。  $Z_{ij}$  間の相關係數は

$$(2) \quad r_{ij} = k_{i1}k_{j1} + k_{i2}k_{j2} + \dots + k_{ip}k_{jp}$$

$$(3, j=1, 2, \dots, p)$$

の如く示される。これは次のように證明できる。一般に

$$Z = \sum_{i=1}^N \alpha_i w_i$$

に於いて  $w_i$  の平均  $E(w_i) = a_i$  分散  $\sigma_{w_i}^2$  とし平均  $E(Z) = \sigma^2$  とすると  $w_i w_j$  の共分散は  $r_{ij} \sigma_{w_i} \sigma_{w_j}$  で表わされる。平均値の性質から

$$a = E(Z) = \sum_{i=1}^N \alpha_i E(w_i) = \sum_{i=1}^N \alpha_i a_i$$

を得る。  $Z$  の分散は

$$\sigma_z^2 = E[(Z - a)^2] = E\left[\left(\sum_{i=1}^N \alpha_i w_i - \sum_{i=1}^N \alpha_i a_i\right)^2\right]$$

$$= E\left[\sum_{i=1}^N \alpha_i^2 (w_i - a_i)^2\right]$$

$$= E\left[\sum_{i=1}^N \alpha_i \alpha_j (w_i - a_i)(w_j - a_j)\right]$$

$$= \sum_{i,j=1}^N \alpha_i \alpha_j E[(w_i - a_i)(w_j - a_j)]$$

$$\sigma_z^2 = \sum_{i,j=1}^N \alpha_i \alpha_j \sigma_{w_i} \sigma_{w_j} r_{ij}$$

$$z_1 = \sum_{i=1}^N k_{i1} w_i \quad z_2 = \sum_{i=1}^N k_{i2} w_i$$

とし  $z_1, z_2$  間の相關係數を求めれば

$$(3) \quad S_i = k_{i1}^2 + k_{i2}^2 + \dots + k_{ip}^2 \quad (i=1, 2, \dots, p)$$

と置けば、これは明らかに  $i$  番目の主成分  $w_i$  のすべての標準化された變數  $z_i$  の分散に對して寄與する部分を表わしている。そこで最初の主成分の寄與を極大ならしめるようとする。即ち條件(2)の下に

$$(4) \quad S_1 = \sum_{i=1}^N k_{i1}^2$$

を極大ならしめようとするわけである。Lagrange の乗數  $\mu_{i,j}$  を導入して

$$(5) \quad F = \sum_{i=1}^N k_{i1}^2 - \sum_{j=1}^N \sum_{s=1}^N \mu_{s,j} k_{i1} k_{sj}$$

を  $i$  くり  $k_{i1}$  として偏微分し簡單化する

$$(6) \quad k_{i1} - \sum_{j=1}^N \mu_{j1} k_{j1} = 0 \quad (s=1)$$

$$-\sum_{j=1}^N \mu_{s,j} k_{sj} = 0 \quad (s=2, 3, \dots, p)$$

となる。次にこの組織に於ける各方程式に  $k_{i1}$  を乗じて、これ關して合計すると

$$(7) \quad \sum_{i=1}^N k_{i1}^2 - \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \mu_{j1} k_{i1} k_{sj} = 0 \quad (s=1)$$

$$-\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \mu_{s,j} k_{i1} k_{sj} = 0 \quad (s=2, 3, \dots, p)$$

(6)の最初の方程式から

$$E(z_1) = \sum_{i=1}^N k_{i1} a_i \quad E(z_2) = \sum_{i=1}^N k_{i2} a_i$$

$z_1$  と  $z_2$  の共分散は

$$E[(z_1 - E(z_1))(z_2 - E(z_2))]$$

$$= E\left[\sum_{i=1}^N k_{i1} (w_i - a_i) \sum_{j=1}^N k_{i2} (w_j - a_j)\right]$$

$$= \sum_{i,j=1}^N k_{i1} k_{i2} \sigma_{w_i} \sigma_{w_j} r_{ij}$$

相關係數の公式から

$$r_{12} = \frac{\sum_{i,j=1}^N k_{i1} k_{i2} \sigma_{w_i} \sigma_{w_j} r_{ij}}{\sqrt{\sum_{i,j=1}^N k_{i1}^2 \sigma_{w_i}^2 \sum_{i,j=1}^N k_{i2}^2 \sigma_{w_i}^2}}$$

現在の場合は  $r_{ij} (i \neq j) = 0 \quad \sigma_{w_i} = \sigma_{w_j} = 1$  であるから式は

$$\frac{k_{11}k_{21} + k_{12}k_{22} + k_{13}k_{23} + \dots + k_{1p}k_{2p}}{\sqrt{(k_{11}^2 + k_{12}^2 + \dots + k_{1p}^2)(k_{21}^2 + k_{22}^2 + \dots + k_{2p}^2)}}$$

しかるに

$$\sum_{i=1}^N k_{i1}^2 = 1 \quad \sum_{i=1}^N k_{i2}^2 = 1$$

であるから結局

$$r_{12} = k_{11}k_{21} + k_{12}k_{22} + k_{13}k_{23} + \dots + k_{1p}k_{2p}$$

となるので

$$r_{iasj} = k_{i1}k_{j1} + k_{i2}k_{j2} + \dots + k_{ip}k_{jp} \quad (i, j=1, 2, \dots, p)$$

となる。

主成分分析の経済分析への応用

$$\sum_{s=1}^p \mu_s k_{s1} = k_{s1}$$

$$\sum_{s=1}^p k_{s1}^2 = \lambda_1$$

$$(8) \lambda_1 - \sum_{s=1}^p k_{s1}^2 = 0 \quad (s=1)$$

$$-\sum_{s=1}^p k_s k_{s2} = 0 \quad (s=2, 3, \dots, p)$$

この組織に於ける各方程式に  $k_{ss}$  を乗じて  $s$  について合計する。

$$(\lambda_1 - \sum_{j=1}^p k_j^2) k_{s1} - \sum_{j=1, s \neq j}^p k_j k_{j s} k_{s1} = 0$$

$$= \lambda_1 k_{s1} - \sum_{j=1}^p k_j k_{j s} k_{s1} - \sum_{j=1, s \neq j}^p k_j k_{j s} k_{s1} = 0$$

$$(9) = \lambda_1 k_{s1} - \sum_{j=1}^p k_j k_{j s} k_{s1} = 0$$

$$(s=1, 2, \dots, p)$$

(2)を用いることにより

$$r_{11} k_{11} + r_{21} k_{21} + \dots + r_{p1} k_{p1} = \lambda_1 k_{11}$$

$$(10) \dots \dots \dots r_{12} k_{12} + r_{22} k_{22} + \dots + r_{p2} k_{p2} = \lambda_1 k_{21}$$

$$r_{13} k_{13} + r_{23} k_{23} + \dots + r_{p3} k_{p3} = \lambda_1 k_{31}$$

一次の同次方程式はその行列式が零である時にのみ零以外の解

をもつ。

$$(11) \begin{vmatrix} (1-\lambda_1) & r_{12} & \dots & r_{1p} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ r_{21} & r_{22} & \dots & r_{2p} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ (1-\lambda_1) & r_{p1} & \dots & r_{pp} \end{vmatrix} = 0$$

(11)の最大根は最初の主成分に結びついており標準化された変数の分散の大部分を説明する。(8)を制限式として最初の主成分の係数を計算できる。同様にして第二の主成分を考え  $\lambda_2$  を計算すれば最初の主成分が削除された後、標準化された変数の分散を説明する。

次に第二の方法、これは経済分析により有効であるといわれるが、先ず  $\lambda_2$  は二つの部分から成ると考える。

$$z_2 = m_2' + y_2'$$

ここで  $m_2'$  は真の値、 $y_2'$  は確率誤差 (random error) である。確率誤差は同じ分散  $\sigma_2^2$  をもち互に独立である。問題とされているのは一次関数

$$z = k_{21} r_{11} + k_{22} r_{21} + \dots + k_{2p} r_{p1}$$

を見出すことであるがこれは  $u$  の分散が 1 という条件の下に  $k_{21}^2 + k_{22}^2 + \dots + k_{2p}^2$  に比例するような誤差の分散を極小にするような方法によつて行はれる。即ち

$$(12) \sigma^2 \sum_{s=1}^p k_{s2}^2$$

を極小にすることになる。(12)は  $u$  の分散で、(ここでは  $u$  のみ) が考えられているから特に記號はついていない。  $u$  の分散を説

明した残りを示しており  $\sum_{s=1}^p k_{s2}^2$  は  $u$  の分散の内  $u$  で説明されない部分を表す。  $u$  の分散が 1 であるという条件の下に(12)を極小にする。

$$(13) \sum_{s=1}^p k_s k_{s2} r_{s1} = 1$$

$u$  の分散は先に述べた如く求められ  $\sigma_{ij} = \sigma_j^2 = 1$  であるから(13)式を得る。Lagrange の乗数を導入して新しい関数をつくると

$$(14) F = \sigma^2 \sum_{s=1}^p k_{s2}^2 - \mu \sum_{s=1}^p k_s k_{s2} r_{s1}$$

$k_{s1}$  について偏微分し  $\mu = \sigma^2 / \lambda$  と置くことにより(10)と同様な組織を得る。即ち一般に

$$F = \sum_{s=1}^p \sum_{j=1}^p k_s k_{j s} r_{s1} = k_1 k_{12} r_{11} + k_1 k_{13} r_{12} + \dots + k_1 k_{1p} r_{1p} \\ + k_2 k_{21} r_{21} + k_2 k_{22} r_{22} + \dots + k_2 k_{2p} r_{2p} \\ \dots \dots \dots \\ + k_p k_{p1} r_{p1} + k_p k_{p2} r_{p2} + \dots + k_p k_{pp} r_{pp} \\ \frac{\partial F}{\partial k_1} = (k_{12} r_{11} + k_{13} r_{12} + \dots + k_{1p} r_{1p}) \\ + (k_{21} r_{21} + k_{22} r_{22} + \dots + k_{2p} r_{2p}) \\ \dots \dots \dots \\ + (k_{p1} r_{p1} + k_{p2} r_{p2} + \dots + k_{pp} r_{pp}) \\ \frac{\partial F}{\partial k_1} = 2 \sum_{j=1}^p k_{j1} r_{j1} \\ r_{ij} = r_{ji}$$

これを現在の式に應用すれば

主成分分析の経済分析への応用



を極大にしようとする。u と v 間の相関係数は先に述べた相関係数の公式に於て、u の分散も v の分散も共に 1 であるから分母は 1 となり分子は  $\sum_{i=1}^p k_{ij} r_{ij}$  となる。そこで T はすべての標準化された変数  $x_1, \dots, x_p$  と u との相関係数の平方和である。條件式は前と同様 u の分散が 1 ということであるから Lagrange の乗数を導入して

$$(9) \quad G = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p k_{ij} r_{ij}^2 - \lambda \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p k_{ij} r_{ij}$$

(9) を  $\lambda$  について偏微分し 0 と置くことによつて (10) 式を得る。

$$(10) \quad \sum_{j=1}^p k_{ij} r_{ij} - \lambda k_{ij} r_{ij} = 0 \quad (i=1, 2, \dots, p)$$

今  $[r_{ij}]$  を相関行列  $[r_{ij}]$  の逆行列とする。この行列の要素を乗じ加えることによつて (10) と同様の方程式組織を得る。即ち逆行列の要素の性質

$$r_{11} = \frac{R_{11}}{R} \quad r_{12} = \frac{R_{21}}{R} \quad \dots \quad r_{1p} = \frac{R_{p1}}{R}$$

(R は相関行列の行列式、 $R_{ij}$  は餘因數を示す)

$$r_{11} r_{11} + r_{12} r_{21} + r_{13} r_{31} + \dots + r_{1p} r_{p1} = 1$$

$$r_{11} r_{12} + r_{12} r_{22} + r_{13} r_{32} + \dots + r_{1p} r_{p2} = 0$$

を利用し (9) を  $\lambda$  について解いて置か

$$\sum_{j=1}^p k_{ij} r_{ij} - \lambda \sum_{j=1}^p k_{ij} r_{ij} = 0 \quad (r_{11} \quad r_{21} \quad \dots \quad r_{p1})$$

$$\sum_{j=1}^p k_{ij} r_{ij} - \lambda \sum_{j=1}^p k_{ij} r_{ij} = 0 \quad (r_{12} \quad r_{22} \quad \dots \quad r_{p2})$$

$$\dots \dots \dots$$

$$\sum_{j=1}^p k_{ij} r_{ij} - \lambda \sum_{j=1}^p k_{ij} r_{ij} = 0 \quad (r_{1p} \quad r_{2p} \quad \dots \quad r_{pp})$$

とし例えば  $(r_{11} r_{12} \dots r_{1p})$  を掛けて加えれば

$$k_{11} r_{11} + k_{12} r_{12} + \dots + k_{1p} r_{1p} = \lambda k_{11}$$

が得られ以下順次同様に掛け加えることによつて (10) と同様の組織が得られる。即ち

$$u = k_{11} r_{11} + k_{12} r_{12} + \dots + k_{1p} r_{1p}$$

に於ける  $k_{ij}$  は誤差分散を極小にし、相関の平方和を極大にするという二面性を同時に持つように定められたことになるわけである。

註 G. Tintner Econometrics p. 102-106.

ウィルソンス小河原正巳譯數理統計學 P. 49-51 參照。

### 三、生産指数への応用

以上の主成分分析の原理を應用して生産指数をつくつて見よう。その前に計算に使われる記號を説明しておく。一次の同時方程式の組織

$$(A-AD)x = 0$$

を解くとき、すべての潜在根が實根でそして二根は等しくないとなれば行列 A を高寡途高める

$$(A^2 - I)x = 0$$

ことによつて容易に得られる。この組織を解くために

$$x_1(x) = 1 \quad x_2(x) = 1 \quad \dots \quad x_n(x) = 1$$

をつくり  $A^2 x(x) = x(x)$

をつくる。  $x_2(x)$  を  $x_1(x)$  の最大のものである  $x_1(x)$  で割ることによつて  $x_2(x)$  を得る。即ち

$$x_2(x) = \frac{x_2(x)}{x_1(x)}$$

この手續は  $x_2(x-1)$  と  $x_2(x)$  の値が充分一致する迄続けられる。次いで

$$A \cdot x(x) = x_1(x) \quad (\text{註1})$$

を計算すれば  $x_1(x)$  の最大の要素が最大根  $\lambda_1$  である。

註一 G. Tintner Econometrics p. 351-354.

資料として一橋大學經濟研究所編、解説經濟統計を使う。  $x_1$  は製造工業の内耐久財工業の生産指數、  $x_2$  は製造工業の内非耐久財工業、  $x_3$  は鑛業、  $x_4$  は農業の各生産指數を示す。  $x_1, x_2, x_3$  は GHQ 生産指數を使うことにする。この指數は基準年度は一九三二—三六年、ウェイトは附加價値を用いラスパイレズ式である。品目として鑛業九品目、製造工業、耐久財工業として、金屬工業、機械器具工業、窯業、製材業で二三品目、非耐久財工業として織維工業、化學工業、食品工業、印刷業で二五品目で

主成分分析の經濟分析への応用

ある。ウェイトを示すと

鑛業	10.43
製造工業耐久財	44.15
製造工業非耐久財	45.42

農業生産指數は農林省、農林統計月報と第二八次農林省統計表とを連絡してつくられたもの、品目八〇、(耕種六六、養蠶一、畜産一三)基準は一九三四—三六年、ラスパイレズ式。農業生産指數のみ基準時が違つているのでこれを修正して前三者と合わせることにする。期間は昭和五年以前は資料がないのでやむをえず、昭和五年より一四年迄の一〇年間を取ることとする。昭和一四年は恐らく戦前として取り得る最後の年と思われる。指數を示すと

昭和	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$
5	66.0	80.4	88.2	103.5
6	57.8	81.3	81.3	92.9
7	65.5	85.0	81.8	97.3
8	80.1	93.2	92.5	109.7
9	99.4	103.8	100.8	91.5
10	118.8	106.9	106.5	97.3
11	136.1	111.0	118.3	104.2
12	173.4	131.0	127.1	109.9
13	194.7	129.4	136.3	106.7
14	214.4	128.6	143.3	115.4

各々の間の相関係數を求めると

$$r_{12} = 0.958 \quad r_{13} = 0.994 \quad r_{14} = 0.572$$

$$r_{23} = 0.995 \quad r_{24} = 0.581 \quad r_{34} = 0.690$$

従つて相関行列と(10)に相當するものは

$$\begin{pmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 \\ x_1 & 1.000 & 0.958 & 0.994 & 0.672 \\ x_2 & 0.958 & 1.000 & 0.995 & 0.581 \\ x_3 & 0.994 & 0.995 & 1.000 & 0.690 \\ x_4 & 0.672 & 0.581 & 0.690 & 1.000 \end{pmatrix}$$

$$1.000k_{11} + 0.958k_{21} + 0.994k_{31} + 0.672k_{41} = \lambda k_{11}$$

$$0.958k_{11} + 1.000k_{21} + 0.995k_{31} + 0.581k_{41} = \lambda k_{21}$$

$$0.994k_{11} + 0.995k_{21} + 1.000k_{31} + 0.690k_{41} = \lambda k_{31}$$

$$0.672k_{11} + 0.581k_{21} + 0.690k_{31} + 1.000k_{41} = \lambda k_{41}$$

$$\begin{pmatrix} 1.000 - \lambda & 0.958 & 0.994 & 0.672 \\ 0.958 & 1.000 - \lambda & 0.995 & 0.581 \\ 0.994 & 0.995 & 1.000 - \lambda & 0.690 \\ 0.672 & 0.581 & 0.690 & 1.000 - \lambda \end{pmatrix} = 0$$

よつて、以下に述べる方法で計算を進める。

$$A = \begin{pmatrix} 1.000 & 0.958 & 0.994 & 0.672 \\ 0.958 & 1.000 & 0.995 & 0.581 \\ 0.994 & 0.995 & 1.000 & 0.690 \\ 0.672 & 0.581 & 0.690 & 1.000 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 3.624 & 3.534 & 3.679 & 2.943 \end{pmatrix}$$

$A^2 =$

3.357384	3.295462	3.404890	2.586458
3.295402	3.245350	3.343142	2.492326
3.404890	3.343142	3.454161	2.626063
2.586458	2.492326	2.626063	2.265245
12.644134	12.376280	12.828256	9.970092

$A^3 =$

40.3898	39.5887	41.0021	31.6978
39.5887	38.7807	40.1629	31.0839
41.0021	40.1629	42.1837	32.1582
31.6978	31.0839	32.1582	24.9201
152.6784	149.5663	155.5069	119.5100

$A^4 =$

5884.5238	5764.7308	5995.0281	4617.3256
5764.7308	5647.3770	5872.9834	4523.3287
5995.0281	5872.9834	6107.8450	4704.0253
4617.3256	4523.3287	4704.0253	3623.0146
22261.6083	21808.4199	22679.8818	17467.6942

$$x^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$x^{(2)} = \begin{pmatrix} 22261.6083 & 21808.4199 & 22679.8818 & 17467.6942 \end{pmatrix}$$

$$x^{(3)} = \begin{pmatrix} 0.981558 & 0.961355 & 1.000000 & 0.770185 \end{pmatrix}$$

$$x^{(4)} = \begin{pmatrix} 20869.1771 & 20444.3350 & 21251.6909 & 16357.6703 \end{pmatrix}$$

$$x^{(5)} = \begin{pmatrix} 0.982001 & 0.962001 & 1.000000 & 0.770558 \end{pmatrix}$$

$$x^{(1)'} = \begin{pmatrix} 20.877.2303 & 20452.2245 & 21269.5088 & 16381.4333 \end{pmatrix}$$

$$x^{(2)'} = \begin{pmatrix} 0.981557 & 0.961575 & 1.000000 & 0.770184 \end{pmatrix}$$

$$x^{(3)'} = \begin{pmatrix} 20870.4348 & 20445.5672 & 21262.5858 & 16376.1018 \end{pmatrix}$$

$$x^{(4)'} = \begin{pmatrix} 0.981557 & 0.961575 & 1.000000 & 0.770184 \end{pmatrix}$$

$$x_1' = \begin{pmatrix} 3.414310 & 3.344384 & 3.463862 & 2.678465 \end{pmatrix}$$

$$x_1 = \begin{pmatrix} 0.985695 & 0.965507 & 1.000000 & 0.773260 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 3.464 \text{ とする。}$$

$$1.000k_{11} + 0.958k_{21} + 0.994k_{31} + 0.672k_{41} = 3.464k_{11}$$

$$0.958k_{11} + 1.000k_{21} + 0.995k_{31} + 0.581k_{41} = 3.464k_{21}$$

$$0.994k_{11} + 0.995k_{21} + 1.000k_{31} + 0.690k_{41} = 3.464k_{31}$$

$$0.672k_{11} + 0.581k_{21} + 0.690k_{31} + 1.000k_{41} = 3.464k_{41}$$

$$-2.464k_{11} + 0.958k_{21} + 0.994k_{31} = -0.672k_{41}$$

$$0.958k_{11} - 2.464k_{21} + 0.995k_{31} = -0.581k_{41}$$

$$0.994k_{11} + 0.995k_{21} - 2.464k_{31} = -0.690k_{41}$$

$$0.672k_{11} + 0.581k_{21} + 0.690k_{31} = 2.464k_{41}$$

$$k_{11} = 1.3000/k_{41}$$

$$k_{21} = 1.2738/k_{41}$$

$$k_{31} = 1.3189/k_{41}$$

$$k_{11}^2 + k_{21}^2 + k_{31}^2 + k_{41}^2 = 3.464 \quad \text{より}$$

$$k_{41}^2 = 0.572373 \quad k_{41} = 0.756$$

$$k_{11} = 0.983 \quad k_{21} = 0.963 \quad k_{31} = 0.997 \quad k_{41} = 0.756$$

主成分分析の経済分析への応用

$$k_{11}^2 = 0.966 \quad k_{21}^2 = 0.927 \quad k_{31}^2 = 0.994 \quad k_{41}^2 = 0.572$$

なる。以上の結果により次の事が云える。

より四つの標準化された変数の總分散は四であるから最初の主成分は總分散の約八六％を説明する。

$$k_{11} = 0.983 \quad k_{21} = 0.963 \quad k_{31} = 0.997 \quad k_{41} = 0.756$$

$$k_{11}^2 = 0.966 \quad k_{21}^2 = 0.927 \quad k_{31}^2 = 0.994 \quad k_{41}^2 = 0.572$$

より最初の主成分は $x_1$ の分散の約九七％、 $x_2$ の約九三％、 $x_3$ の約九六％、 $x_4$ の約五七％を説明する。次に指数を $x_1$ と見よ。 $\lambda_1$ の値と各 $x_i$ の比例関係は同じであるから

$$\sum_{i=1}^4 k_i k_j r_{ij} = 1$$

の中に導入して $k_i$ を決定できる。その結果は

$$k_1 = 0.283 \quad k_2 = 0.277 \quad k_3 = 0.287 \quad k_4 = 0.218$$

そこですべての變數に對して誤差の分散を極小にし、相関係數の平方の極大にされた和をもつことの $x_i$ は

$$x = 0.283x_1 + 0.277x_2 + 0.287x_3 + 0.218x_4$$

によつて示される。以上が統計的意味であるが次にその經濟的意味を考える。先ず $k_{41}$ が最も大きい。従つて $x_4$ の係數が最も大きいということはその系列が他の系列に對して最も高い相関係數をもつていたと云うことである。即ち鑛業が他のものに最も大きな相関をもつていたと云うことであり生産指數全體の動きを見る時最も代表性をもつていたことがわかる。しかしこれはそ

のまま経済的重要性をもつていないと云うことではない。その意味では従来の指数の方がすぐれているといえるであらう。その點で主成分分析の原理が異質的な集りの間に適用されてどれほどの経済的意味を持ちうるかは疑問である。同種類のもの間でならばその代表性と重要性が一致する可能性が強いからその動きの傾向を知る上に有効であると考えられる。次にTinberの計算したアメリカのもの比べて見よう。Tinberの分析は一九一九年—一九三九年迄のもので日本の一九三〇年—一九三九年迄のものとは一概に比べることができないが、彼のつづいた指数は

$$z = 0.26946z_1 + 0.29277z_2 + 0.31381z_3 + 0.26991z_4$$

となつてゐる。 $z_1, z_2, z_3, z_4$ は日本の場合と同様の意味をもつてゐる。即ちこの指数で鑛業が最も大きなウェイトを持つてゐる。これは單に偶然の一致であるか、或は鑛業というものが生産の發展の中で中間的性格を持つてゐるために最も大きな代表性をもつてゐるのか判然とはわからないが興味ある一致といえるであらう。しかし以下の順序は違ふ。アメリカは $z_2, z_1, z_3, z_4$ の順、日本は $z_3, z_1, z_2, z_4$ の順である。ここで注目されるのはアメリカの場合は四つの係数があまり違わない。即ち部門分割ができにくいと云うことである。これに對して日本の場合、はじめの相関係数の計算から豫想される如く鑛工業と農業では相當に係数の値が違ふ。これは最初の主成分は鑛工業の分散の大部分を説明し、第二の主成分は農業部門の分散を説明するといつてよいであらう。

あるう。これによつてこの期間に於ては鑛工業部門と農業部門とはあまり關係がない經濟を想像できる。このことは單に指數の動きだけを見ても云えることではあるが主成分分析も又よくこのことを示しているといふことである。次に農業生産指數を除いて他の三つのものでもう一度指數をつくつて見る。相關行列は次の如くなる。

$z_1$	$z_2$	$z_3$
1.000	0.958	0.994
0.958	1.000	0.995
1.994	0.995	1.000

これより同様な方法で指數をつくれれば

$$z = 0.323z_1 + 0.323z_2 + 0.327z_3$$

となる。相關行列からわかる如く $z_2$ の係数は $z_1$ の係数より大きくなるはずであるがその差は殆んどないので小數第三位ぐらいでは差はないと考へる。又相關行列から豫想される如く各ウェイトは殆んど等しい。今これと前に述べたGHQ鑛工業綜合指數との相關を調べてみよう。この相關が高いであらうことははじめから豫想のつく所である。何故なら相關は對稱關係が問題となるのであるからすべてのものが同じ方向に動いてゐる時、例えウェイトがどう變らうとも相關が高くなることは當然だからである。しかし係數を調べることは意義のあることであるから、もとの資料を標準形に直す。

昭和	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
$z_1$	-0.906	-1.228	-1.216	-0.705	-0.317	-0.051	+0.500	+0.911	+1.341	+1.668
$z_2$	-1.293	-1.246	-1.052	-0.623	-0.068	+0.094	+0.308	+1.356	+1.272	+1.230
$z_3$	-1.007	-1.189	-1.016	-0.747	-0.391	-0.033	+0.285	+0.974	+1.367	+1.730

これより $u$ は

昭和	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
$u$	-1.038	-1.187	-1.064	-0.672	-0.250	+0.002	+0.354	+1.048	+1.289	+1.500

鑛工業生産指數( $v$ で表わしておく)は

$v$	76.1	73.4	78.2	88.7	102.1	110.9	120.0	145.8	154.9	168.5
-----	------	------	------	------	-------	-------	-------	-------	-------	-------

兩者の間の相関係數を計算すると

$$r_{uv} = 0.993$$

となつて非常に高い相關が示される。Tinberは卸賣物價指數で、農産物價格と食料價格とその他のものの價格と三つに分けて指數をつくり普通の指數との相關を調べ相関係數 $0.981$ と計算されたことからその指數は價格の變動の大部分を充分よく

主成分分析の經濟分析への応用

説明するものであり残りの變動は無視されると述べてゐる。しかし必ずしも常にそうなるとはいえないであらう。例えば日本の場合數値の小さい方から順位をつけてみると、

昭和	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
製造工業	1	2	3	4	5	6	7	7	10	8
非耐久財	1	2	3	4	5	6	7	7	10	8
製造工業	3	1	2	4	5	6	7	7	9	10
耐久財	3	1	2	4	5	6	7	7	9	10
製造工業	2	1	3	4	5	6	6	7	8	10
綜合業	3	1	2	4	5	6	6	7	8	10
鑛業	3	1	2	4	5	6	6	7	8	10
綜合業	2	1	3	4	5	6	6	7	8	10
鑛工業	2	1	3	4	5	6	6	7	8	10

となる。前に述べた如くウェイトは耐久財、非耐久財共殆んど等しく約四五、鑛業一〇であるから綜合指數には製造業の綜合と同じ順位がついてゐる。これに對して現在つくられた指數の順位は鑛業に最もウェイトが置かれるから順位は

3	1	2	4	5	6	7	8	9	10
---	---	---	---	---	---	---	---	---	----

となつてもとの鑛業と一致してゐる。そこで鑛工業がいつも平行的に進むものであるならば相關は高くなるが違つた動きをする場合に相關は低くなるであらう。即ち相關が高いといふことは經濟發展の正常な形を示すものであり相關の低いといふことは不均衡的動きを表すといつてよいであらう。次にこの指數の性質を二三述べれば、最も代表的、或は中間的なものにウェイトを置く以上その動きの變動性は當然小さくなるであらう。又



普通の指數では一次の同次函數、即ち係數の總和が1になることが要求されるがこの指數ではそのようになる場合もあろうが一般的にはそうならない。しかしこの指數は普通の指數とは別の原理から作られており標準形を使っていることから期待値0、分散1で標準正規分布をなし、常に0を中心として動きを示すので普通の意味での倍數的關係は成立しない。即ちこの指數はそのままでは數值的意味をあまりもたないのである。示すものは傾向的な動きでありその意味で一次の同次函數でなければならぬという制限はこの場合あまり大きな意味を持たないのではないかと考えられる。主成分分析の應用はなを多くの制限や問題を含んでいる。例えば従來の指數と如何なる數值的對應關係をつくるか、或は生産に於ける代替性の問題等が擧げられるであろう。しかし同種類の物の傾向的動きの豫測に使うことは有効であろうし今後の改善發達が期待されるであろう。最後に相關圖と兩指數の動きを圖示して終りとす。

附記 本稿は多くの方々の御指導を受けたが特に田島一郎先生及び小尾惠一郎先生に多大の御指導をいただいたことに對して感謝の意を表したい。

