



慶應義塾大学ビジネス・スクール

回帰分析シリーズ 3

— 行列 —

これまで、モデルに説明変数が2つ含まれる場合の重回帰分析を考察してきた。しかし単回帰であっても、説明変数が複数個存在する場合であっても、その基本的な仮定や仕組みは同じである。このことを理解するために、このノートでは行列や行列式を用いて回帰分析の仕組みを解説する。これは行列を用いることによって、回帰モデルの一般化が可能になるからである。さらに、多重共線性やスベック・エラー、分散の不均一性、自己相関といった様々な回帰モデルの制約や限界を考察する場合、行列を用いる方が容易に理解することができる。ただし、行列に対する知識が十分でない学生に対する配慮から、重要な証明や難解な計算については、その都度解説を行ってゆくことにする。

一般に k 個の未知数を持つ回帰モデルは、

$$Y_i = \beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + \dots + \beta_k X_{ki} + u_i \quad \therefore i = 1, 2, \dots, n \quad (1)$$

もしくは、

$$Y_i = \sum_{g=1}^k \beta_g X_{gi} + u_i \quad \therefore i = 1, 2, \dots, n; X_{1i} = 1 \quad (2)$$

のように示すことができる。しかし行列式を用いると、このモデルは次のように記述することが可能である。

$$\mathbf{y} = \mathbf{X} \boldsymbol{\beta} + \mathbf{u} \quad (3)$$

ここで \mathbf{y} と \mathbf{u} は $(n \times 1)$ 、 $\boldsymbol{\beta}$ は $(k \times 1)$ の列ベクトル、 \mathbf{X} は $(n \times k)$ の行列である。ただし \mathbf{X} の第1列は、切片 (β_0) の係数を示すことから1になっている。

$$\mathbf{y} = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\beta} = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_k \end{pmatrix}, \quad \mathbf{X} = \begin{pmatrix} 1 & X_{12} & \cdots & X_{1k} \\ 1 & X_{22} & \cdots & X_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & X_{n2} & \cdots & X_{nk} \end{pmatrix}$$

そして単回帰の場合と同様に、誤差項の分布に関していくつかの仮定をおくが、それらの仮定を行列式で表せば、

(1) 誤差項の期待値はゼロである。