

## IV-143 離散データの回帰分析に関する一考察

近畿大学工学部 正員 難波 義郎

〃 〃 保野 健治郎

〃 〃 大森 豊裕

1.はじめに 土木計画においては、離散量のデータ、とくに計数データ（自然数）を扱うことが少なくない。そして、このようなデータに対して回帰分析を行なうことが多い。一般に回帰式を求める方法としては多くの場合、最小2乗法が用いられてきた。この最小2乗法は、データの誤差分布を正規分布と仮定したときの最尤法の1つとして体系づけられる。<sup>1)</sup> 正規分布は、理論的に $+\infty$ から $-\infty$ の連続変数の分布である。したがって、取り扱うデータが連続量でその範囲が $+\infty$ から $-\infty$ の範囲の値を取り得る場合に適用されるものである。しかし、件数などの自然数は、けっして負の値をとらない離散量である。従来はこのようなデータにも最小2乗法が用いられてきたが、厳密には明らかに不適切な用い方をしてきたようである。とくに、母平均が0に近い標本においては、正規分布には負の部分に分布が存在するので、非負であるデータに正規分布を当てはめると矛盾が生じるので、そのまま適用することはできないことが指摘できる。

2.理論的考察<sup>2), 3)</sup>  $n$ 組のデータ  $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$  が与えられたものとし、回帰式は

$$y = g(x_i | a_1 \dots a_m) \quad (1)$$

とする。データ  $y$  の確率密度関数を正規分布とすると、尤度は

$$L = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} [y_i - g(x_i | a_1 \dots a_m)]^2\right\} \quad (2)$$

となる。与えられたデータ  $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$  に対して、この尤度を最大にする  $a_1, \dots, a_m$  および  $\sigma^2$  が回帰係数および残差分散の最尤推定量を与える。この尤度（または対数尤度）を最大にする  $a_1, \dots, a_m$  を求めるためには、残差2乗和

$$S = \sum_{i=1}^n \{y_i - g(x_i | a_1 \dots a_m)\}^2 \quad (3)$$

を最小にする  $a_1 \dots a_m$  を求めればよいことは周知の通りである。

一方、離散データに対しては、非負の分布を考慮して確率関数をポアソン分布とすれば、尤度は

$$L = \prod_{i=1}^n \frac{\{g(x_i | a_1 \dots a_m)\}}{y_i!} \exp\{-g(x_i | a_1 \dots a_m)\} \quad (4)$$

となる。

3.回帰式の指標 回帰式を評価する際に参考となる指標には以下のようないが考えられる。

a. 重相関係数 : R

b. 残差2乗和 : S 連続量のデータの場合は、この残差が最小のとき、尤度が最大となる。

c. 尤度（対数尤度） : l

d. 赤池情報量規準 : AIC

$$AIC = -2 \times (\text{最大対数尤度}) + 2 \times (\text{自由パラメータの数}) \quad (5)$$

「エントロピーとの観点からAICの値の差が、1~2以上あれば、有意と考えられる<sup>2)</sup>」とされる。

e. 推定値の総和 :  $\sum y_i$

f. データと回帰式の最大偏差 :  $\delta_+, \delta_-$

$$\delta_+ (\text{回帰式より上側の最大偏差}) = \max\{\hat{y}_i - y_i\} \quad (6)$$

$$\delta_- (\text{回帰式より下側の最大偏差}) = \max\{y_i - \hat{y}_i\} \quad (7)$$

## 4. 分析結果と検討

本稿では回帰モデルとしていわゆる数量化 I 類

$$Y = \sum_{j=1}^2 \sum_{k=1}^{K_j} x_{jk} \delta_{jk} + c \quad (8)$$

ここに、 $Y$ は計数データ(自然数)、 $x_{jk}$ は $j$ 行の通し番号、 $\delta_{jk}$ はデータが $j$ 番目の $j$ 行の $k$ 番目の好評に反応したときに1、その他のとき0となる変数、 $c$ は好評の通し番号( $k=1, 2, \dots, K_j$ )。ただし $K_1=2$ 、 $K_2=3$ )、 $c$ は定数項である。

を考え、データはポアソン乱数を使って人為的に作成したもの(表1参照)を最小2乗法(従来の解法:式(3)を最小にする方法)と式(4)を最大にする方法(ポアソン回帰と呼ぶ)との計算結果(表2参照)を比較検討してみるとする。

表2のように、重相関係数は全く同じ値となっているが、ポアソン回帰法の場合の方が対数尤度の値は大きく、AICは小さい。このことはデータの与え方からも当然の結果であるが、このようなデータの場合はポアソン回帰法によって分析すべきであることがわかる。また、カテゴリウエイトで注意の要する点は $x_{22}$ の部分で、ポアソン回帰法では負の値であるのに最小2乗法では正の値となっていることである。

もっとも、両者の式から $Y$ の推定値を求めた結果はそれほど違ないので、この例では致命的な結果とはなってはいない。手法の選択は、分析の立場によって異なると思われるが、簡便性や経験的に従来の方法で十分と言い切れるかどうかは疑問である。それぞれのケースでその都度両者の比較をしてみなければわからないと思われる。

以上、今回は離散データの回帰分析における手法と1つの例題を示したにすぎないが、さらに種々のデータを分析していく必要があると思われる。また、残差の絶対値を最小にする方法や残差の最大値を最小にする方法<sup>4), 5)</sup>等についても今後の課題である。

表1 データ

| Y | i | j | Y  | i | j |
|---|---|---|----|---|---|
| 1 | 1 | 1 | 5  | 2 | 1 |
| 0 | 1 | 1 | 6  | 2 | 1 |
| 0 | 1 | 1 | 4  | 2 | 1 |
| 1 | 1 | 1 | 0  | 2 | 1 |
| 0 | 1 | 1 | 13 | 2 | 1 |
| 5 | 1 | 2 | 0  | 2 | 2 |
| 2 | 1 | 2 | 11 | 2 | 2 |
| 1 | 1 | 2 | 13 | 2 | 2 |
| 4 | 1 | 2 | 4  | 2 | 2 |
| 0 | 1 | 2 | 6  | 2 | 2 |
| 6 | 1 | 3 | 2  | 2 | 3 |
| 8 | 1 | 3 | 6  | 2 | 3 |
| 6 | 1 | 3 | 10 | 2 | 3 |
| 2 | 1 | 3 | 8  | 2 | 3 |
| 1 | 1 | 3 | 1  | 2 | 3 |

表2 分析結果

| 項目                | 方法     | 最小2乗法  | ポアソン回帰法 |
|-------------------|--------|--------|---------|
| $c$               | 5.233  | 1.917  |         |
| $x_{11}$          | -2.767 | -0.440 |         |
| $x_{12}$          | 2.767  | 4.939  |         |
| $x_{21}$          | -2.233 | -1.088 |         |
| $x_{22}$          | -0.333 | 0.836  |         |
| $x_{23}$          | 2.567  | 3.454  |         |
| 重相関係数             | 0.711  | 0.711  |         |
| 残差2乗和             | 338.87 | 339.54 |         |
| 対数尤度              | -78.93 | -73.21 |         |
| AIC値              | 171.87 | 158.42 |         |
| 推定値の総和            | 157.00 | 157.00 |         |
| 最大偏差( $\delta+$ ) | 9.43   | 9.69   |         |
| ( $\delta-$ )     | -5.77  | -5.77  |         |

## 参考文献

- 1) S. プラント : データ解析の方法, みすず書房, 1976
- 2) 坂元慶行ほか : 情報量統計学, 共立出版, 1983
- 3) 粟屋隆 : データ解析, 学会出版センター, 1983
- 4) S.H. ZANAKIS et al : OPTIMIZATION IN STATISTICS, NORTH-HOLLAND PUB., 1982
- 5) ALBERT TARANTOLA : INVERSE PROBLEM THEORY, ELSEVIER, 1987