

# ポアソン回帰モデルに対する回帰相関係数推定量の統計的性質

東京理科大学 黒沢 健  
東京理科大学大学院 鈴木 進洋

与えられたデータに対して候補となる複数の統計モデルの中から、ある基準を用いて最も良い統計モデルを選択する必要がある。この統計モデルを選択する際に用いられる基準をモデル評価測度という。本研究では、Generalized Linear Model (GLM) で用いられるモデル評価測度のうち、Zheng and Agresti [1] によって提案された回帰相関係数 (RCC: Regression Correlation Coefficient)

$$RCC = cor(Y, E(Y|\mathbf{X}))$$

に注目する。RCC は確率変数ではなく母数であり、この推定量 (標本値) がモデル評価測度となる。RCC の推定量は、重相関係数  $R$  の一般化であり、相関係数で定義されるため、様々な GLM に対して適用できる。GLM は連結関数  $\varphi$  を用いて

$$E(Y|\mathbf{X}) = \varphi^{-1}(\alpha + \beta^T \mathbf{X}) \quad (1)$$

と書け、この  $E(Y|\mathbf{X})$  と  $Y$  の相関によって定義される。GLM は非確率変数  $X_i$  と関連付けられた  $Y_i$  を用いて (1) の  $E(Y|\mathbf{X})$  を  $E(Y_i)$  と書くことも多い。本研究では (1) のように  $\mathbf{X}$  は確率変数ベクトルとして扱う。

$\mathcal{P}(\lambda)$  をパラメータ  $\lambda$  を持つポアソン分布とする。確率変数  $Y|\mathbf{X}$  が確率変数ベクトル  $\mathbf{X}$  とパラメータ  $\alpha, \beta$  について

$$Y|\mathbf{X} \sim \mathcal{P}(\lambda), \quad E(Y|\mathbf{X}) = \exp(\alpha + \beta^T \mathbf{X}) \quad (2)$$

となる時、確率変数  $Y|\mathbf{X}$  はパラメータ  $\lambda$  のポアソン回帰モデルに従うという。このポアソン回帰モデルに対して、[2] では、RCC の陽な形を導出している。

**定理 1 ([2])**  $\Sigma$  を正定値行列、確率変数  $Y|\mathbf{X}$  をポアソン回帰モデル (2) に従っている確率変数とする。確率変数ベクトル  $\mathbf{X}$  に対して  $\mathbf{X} \sim \mathcal{N}_k(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  を仮定すると、RCC は

$$RCC(Y, \mathbf{X}; \alpha, \beta) = \sqrt{\frac{E(Y)(\exp(\beta^T \Sigma \beta) - 1)}{1 + E(Y)(\exp(\beta^T \Sigma \beta) - 1)}}.$$

ただし  $E(Y) = \exp(\alpha + \boldsymbol{\mu}^T \beta + \frac{1}{2} \beta^T \Sigma \beta)$  で与えられる。

更に、[2] では定理 1 で求めた RCC に  $\alpha, \beta$  の最尤推定量  $\hat{\alpha}, \hat{\beta}$  を代入することで、RCC の新しい推定量  $\hat{R}$  を提案している。本研究ではこの  $\hat{R}$  の漸近的な性質について以下の定理を得た。

**定理 2**  $Y|\mathbf{X}$  を (2) で与えられるパラメータ  $\lambda$  のポアソン回帰モデルに従う確率変数とし、確率変数ベクトル  $\mathbf{X} \sim \mathcal{N}_k(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$  とする。ただし、 $\beta \neq \mathbf{0}, \Sigma$  は正定値行列とする。ポアソン回帰モデルからのランダム標本のサンプルサイズを  $N$  とすると、RCC の推定量  $\hat{R}$  は

$$\sqrt{N}(\hat{R} - RCC) \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, V_{\hat{R}}(\gamma)).$$

ただし、

$$V_{\hat{R}}(\gamma) = (1 - RCC^2)^3 P(t), \quad t = \exp(\beta^T \Sigma \beta), \quad P(t) = \frac{(1 + 4 \log t)t^2 - 2t + 1}{4(t - 1)}.$$

## 参考文献

- [1] B. Zheng and A. Agresti. Summarizing the predictive power of a generalized linear model. *Statistics in Medicine*, Vol. 19, pp. 1771–1781, 2000.
- [2] 高橋明史, 黒沢健. ポアソン回帰モデルにおける回帰相関係数. 第 27 回日本計算機統計学会シンポジウム, pp. 65–68, Nov. 2013.