

# 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)

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

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

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

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  $E(Y_i)$  と書くことが多い. 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  $\alpha, \boldsymbol{\beta}$  について

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

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

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

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

更に, [2] では定理 1 で求めた RCC に  $\alpha, \boldsymbol{\beta}$  の最尤推定量  $\hat{\alpha}, \hat{\boldsymbol{\beta}}$  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,  $\boldsymbol{\beta} \neq \mathbf{0}, \Sigma$  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

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

ただし,

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

## 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.