

# ベイズ統計

古谷知之

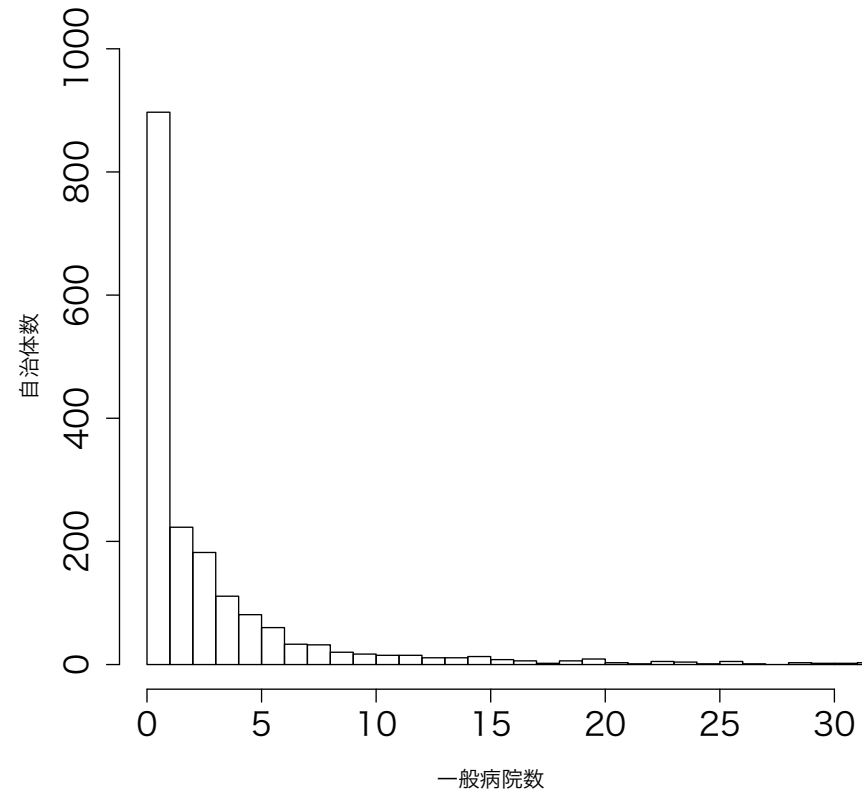
# 講義概要

- マルチレベル・モデルの演習(前回続き)
- ポアソン回帰モデル
- 負の二項分布モデル
- R演習

# ポアソン分布

- 事象の発生数 $y$ 、平均と分散が $\lambda$ のとき、ポアソン分布は以下のようなになる

$$P(y) = \frac{\lambda^y \exp(-\lambda)}{y!}$$



# ポアソン回帰モデルのベイズ推定

- ポアソン分布を説明する回帰モデルは次式のように表される

$$y_i = Po(\lambda_i)$$

$$\log \lambda_i = \beta_0 + \beta_1 x_{1i}$$

- 回帰係数が正規分布に従うので、例えば以下のように事前情報を設定する。

$$\beta_0, \beta_1 \sim N(0, 1 \times 10^{-6})$$

としてベイズ推定する。

# 負の二項分布

- 二項分布：n回の試行でr回成功（ベルヌーイ試行） $P(y) = {}_n C_r \pi^r (1-\pi)^{n-r}$
- 負の二項分布：ある事象についてr回までその事象が生じなかった確率分布

$$P(y) = {}_{n-1} C_{r-1} \pi^r (1-\pi)^{n-r}$$

- 過大分散が生じるような現象に対して用いられる

# 負の二項分布

- $n=y+r$ と置き換えると、負の二項分布はガンマ分布を用いて以下のように表せる

$$\begin{aligned} P(y) &= {}_{y+r-1}C_{r-1} \pi^r (1-\pi)^y \\ &= \frac{\Gamma(y+r)}{y! \Gamma(r)} \pi^r (1-\pi)^y \end{aligned}$$

- このとき
  - 平均  $r(1-\pi)/\pi$
  - 分散  $r(1-\pi)/\pi^2$

# 負の二項分布

- さらに  $\pi = r / (\lambda + r)$  と置き換えると、負の二項分布以下のように表せる

$$P(y) = \frac{\Gamma(y+r)}{y! \Gamma(r)} \left( \frac{r}{r+\lambda} \right)^r \left( \frac{\lambda}{r+\lambda} \right)^y$$

- このとき
  - 平均  $\lambda$
  - 分散  $(\lambda + r\lambda) / r$
- $(1+r) / r$  を分散指標という

# 負の二項分布のベイズ推定

- 負の二項分布モデル

$$y_i \sim NB(r, \pi_i),$$

$$\pi_i \sim r / (\lambda_i + r),$$

$$\log(\lambda_i) = \beta_0 + \beta_1 x_{1i}$$

- 事前情報は例えば以下のようにする

$$\beta_0, \beta_1 \sim N(0, 0.01)$$

$$r \sim \Gamma(0.001, 0.001)$$