Modelos de Regressão para Dados de Contagem com R

Prof. Dr. Walmes M. Zeviani Eduardo E. Ribeiro Jr Prof. Dr. Cesar A. Taconelli

Laboratório de Estatística e Geoinformação Departamento de Estatística Universidade Federal do Paraná

7 de maio de 2016 edujrrib@gmail.com

Disponibilização



Modelos de Regressão para Dados de Contagem com r - MRDCr

Conteúdo

- 1. Introdução
- 2. Modelos Lineares Generalizados
- 3. Modelo de Regressão Poisson
- 4. Modelo de Quase-Verossimilhança
- 5. Modelos Paramétricos Alternativos
 - 5.1 Modelo Binomial Negativo

- 5.2 Modelo Poisson-Generalizado
- 5.3 Modelo COM-Poisson
- 5.4 Modelo Gamma-Count
- 6. Modelos para Excesso de Zeros
 - **6.1** Modelos de Barreira (Hurdle)
 - 6.2 Modelos de Mistura (Zero Inflated)
- 7. Modelos com Efeitos Aleatórios

Introdução

Modelos Lineares Generalizados

Modelo de Regressão Poisson

Modelo de Quase-Verossimilhança

Modelos Paramétricos Alternativos

Modelos Paramétricos Alternativos **Modelo Binomial Negativa**

Modelos Paramétricos Alternativos **Modelo Poisson-Generalizada**

Modelos Paramétricos Alternativos **Modelo COM-Poisson**

Distribuiçao COM-Poisson I

- ▶ Nome COM-Poisson, advém de seus autores **CO**nway e **M**axwell (também é chamada de distribuição Conway-Maxwell-Poisson).
- ▶ Proposta em um contexto de filas [?], essa distribuição generaliza a Poisson com a adição de um parâmetro.

Razão de probabilidades consecutivas

Distribuição Poisson

$$\frac{P(Y = y - 1)}{P(Y = y)} = \frac{y}{\lambda}$$

► Distribuição COM-Poisson

$$\frac{P(Y = y - 1)}{P(Y = u)} = \frac{y^{\nu}}{\lambda}$$

Distribuiçao COM-Poisson II

Densidade de probabilidade

$$Pr(Y=y\mid \lambda,\nu) = \frac{\lambda^y}{(y!)^\nu Z(\lambda,\nu)}, \quad \text{em que } Z(\lambda,\nu) = \sum_{j=0}^\infty \frac{\lambda^j}{(j!)^\nu}; e \quad \lambda>0, \ \nu\geqslant 0$$

Propriedades

$$P(Y=y-1) = \frac{y^{\nu}}{\lambda}$$

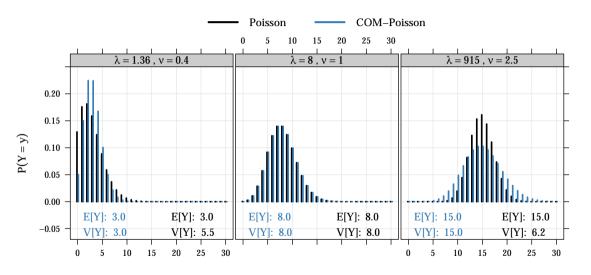
$$ightharpoonup$$
 $E(Y) \approx \lambda^{\frac{1}{\nu}} - \frac{\nu - 1}{2\nu}$

$$V(Y) \approx \frac{1}{2}E(Y)$$

Casos particulares

- ▶ Distribuição Poisson, quando $\nu = 1$
- lacktriangle Distribuição Bernoulli, quando $u
 ightarrow \infty$
- Distribuição Geométrica, quando
 ν = 0. λ < 1

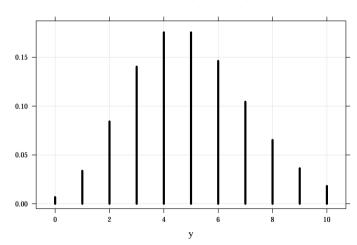
Distribuiçao COM-Poisson III



Casos Particulares

COM-Poisson (
$$\lambda = 5$$
, $\nu = 1$)

- Poisson v = 1
- Bernoulli $\nu \to \infty$
- Geométrica $v = 0, \lambda < 1$



0.0 -

0.0

Casos Particulares

- Poisson v = 1
- ▶ Bernoulli $\nu \to \infty$
- ▶ Geométrica v = 0, $\lambda < 1$



COM-Poisson ($\lambda = 3$, $\nu = 20$)

1.0

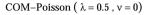
1.5

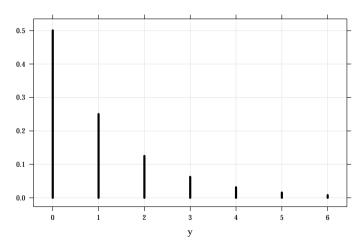
0.5

2.0

Casos Particulares

- Poisson v = 1
- Bernoulli $v \to \infty$
- Geométrica v = 0, $\lambda < 1$





Modelo de Regressão COM-Poisson

▶ Incorporando covariáveis em λ da forma $\lambda_i = \exp(X_i \beta)$, em que X_i é o vetor de covariáveis do i-ésimo indivíduo e β o vetor de parâmetros.

Função de verossimilhança

$$\begin{split} L(\lambda,\nu;\underline{y}) &= \prod_{i}^{n} \left(\frac{\lambda_{i}^{y_{i}}}{(y_{i}!)^{\nu}} Z(\lambda_{i},\nu)^{-1} \right) \\ &= \lambda_{i}^{\sum_{i}^{n} y_{i}} \prod_{i}^{n} \frac{Z(\lambda_{i},\nu)^{-1}}{(y_{i}!)^{\nu}} \end{split}$$

Função de log-verossimilhança

$$\begin{split} l(\lambda, \nu, \underline{y}) &= \log \left(\lambda_i^{\sum_i^n y_i} \prod_i^n \frac{Z(\lambda_i, \nu)^{-1}}{(y_i!)^{\nu}} \right) \\ &= \sum_i^n y_i \log(\lambda_i) - \nu \sum_i^n \log(y!) - \sum_i^n \log(Z(\lambda_i, \nu)) \end{split}$$

Estudos de caso

Vignette compoisson.html

capdesfo: número de capulhos sob efeito de desfolha (sub)

capmosca: número de capulhos sob exposição à mosca branca (sub)

ninfas : número de ninfas de mosca branca em plantas de soja (super)

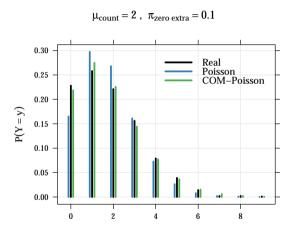
Modelos Paramétricos Alternativos **Modelo Gamma-Count**

Modelos para Excesso de Zeros

Excesso de Zeros I

- ► Casos em que a proporção de valores nulos na amostra é superior àquela estimada por um modelo de contagem. No caso Poisson $e^{-\lambda}$
- ► Geralmente contagens com um número excessivo de valores nulos apresentam superdispersão (ocasionada pelo excesso de zeros).
- ▶ Os modelos mais flexíveis abordados não capturam esse excesso de zeros e não se ajustam adequadamente.

Excesso de Zeros II



10

 $\mu_{count} = 5$, $\pi_{zero\ extra} = 0.15$

0.15 -

0.10

0.05

0.00

Gerador de excesso de zeros

- ▶ Uma limitação das abordagens estudadas é que as contagens nulas e não nulas são provenientes do mesmo processo gerador dos dados.
- ▶ Para dados com excesso de zeros, é razoável a suposição da haver mais de um processo gerador atuando na geração dos dados.
- Assim a ocorrência de valores nulos podem ser caracterizada como:
 - **zeros amostrais**: Ocorrem segundo um processo gerador de contagens (e.g Processo Poisson)
 - **zeros estruturais**: Ausência de determinada característica da população.

Modelando contagens com excesso de zeros

Como há dois processos que geram os valores da população, na modelagem deve-se considerar ambos. As principais abordagens nestes casos são via:

- ▶ Modelos de barreira (*Hurdle Models*): que desconsidera os zeros amostrais e modela os zeros estruturais e as contagens positivas (seção ??); e
- ▶ Modelos de mistura (Zero Inflated Models): que modela os zeros (estruturais e amostrais) em conjunto com as contagens positivas (??).

Modelos para Excesso de Zeros **Modelos de Barreira (Hurdle)**

Modelos para Excesso de Zeros **Modelos de Mistura (Zero Inflated)**

Modelos com Efeitos Aleatórios

Referências I



Conway, R. W., Maxwell, W. L. (1962). A queuing model with state dependent service rates. *Journal of Industrial Engineering*, 12, 132–136.



Paula, G. A. (2013). Modelos de regressão com apoio computacional. IME-USP, São Paulo.



Shmueli, G., Minka, T. P., Kadane, J. B., Borle, S., Boatwright, P. (2005). A useful distribution for fitting discrete data: Revival of the Conway-Maxwell-Poisson distribution. *Journal of the Royal Statistical Society. Series C: Applied Statistics*, 54(1), 127–142.



Winkelmann, R. (2008). Econometric analysis of count data (5th Ed.). Springer Science & Business Media.