# Introdução à Análise de Dados de Contagem com R

Eduardo E. R. Junior

Curso de Estatística - UFPR MEETUP USER-SP

08 de abril de 2016

# Introdução à Análise de Dados de Contagem com R

Eduardo E. R. Junior

Curso de Estatística - UFPR MEETUP USER-SP

08 de abril de 2016

## Disponibilização



https://github.com/jreduardo/meetup-iadcr

Introdução à Análise de Dados de Contagem com R - meetup-iadcr

### Sumário

- 1. Introdução
- 2. Modelo Poisson
- 3. Modelos Alternativos

1

## Introdução

Representam o número de ocorrências de um evento de interesse em um domínio específico.

Se Y é uma v.a de contagem,  $y \in \mathbb{Z}_+$ , ou seja, y = 0, 1, 2, ...

#### Exemplos:

- Número de filhos por casal;
- Número de indivíduos infectados por uma doença;
- Número de insetos mortos após k dias da aplicação de inseticida;
- **.** . . .

2

## **Modelo Poisson**

## Distribuição Poisson

### Densidade de probabilidade

$$Pr(Y = y \mid \lambda) = \frac{\lambda^{y}}{y!e^{\lambda}}, \quad y \in \mathbb{Z}_{+}$$
 (1)

#### Propriedades

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

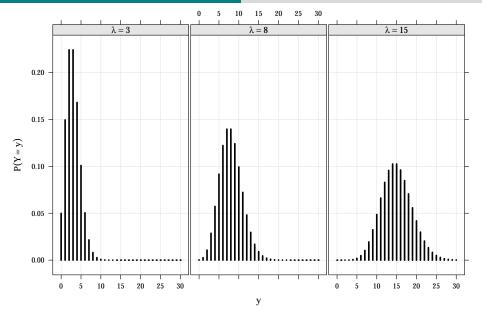


Figure 1: Probabilidades para modelos Poisson

## Regressão Poisson

$$Y_i \mid X_i, t_i \sim Poisson(\mu_i = \lambda_i t_i)$$
$$g(\lambda_i t_i) = \eta_i = X_i \beta$$

Sendo g uma função monótona que,

- Linearize a relação entre μ e η; e
- Confira valores válidos para μ (pertencente ao espaço paramétrico)

As duas funções de ligação mais comuns são log  $\mu$  e  $\sqrt{\mu}$ 

## Modelo log-linear Poisson

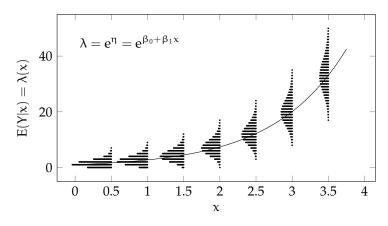


Figure 2: Representação esquemática de um modelo de regressão Poisson

## Estimação

- ▶ Via maximização da log-Verossimimilhança  $ll(\beta \mid X) = yX\beta X\beta log(X!)$
- ▶ Via Mínimos Quadrados Ponderados Iterativamente Utiliza as propriedades da família exponencial  $\beta^{m+1} = (X^t W^m X)^{-1} X^t W^m z^m$
- ► No R

### Estudos de caso

▶ anomalias.html - Caso equidisperso

3

## **Modelos Alternativos**

3.1

## Modelos Alternativos **Fuga de equidispersão**

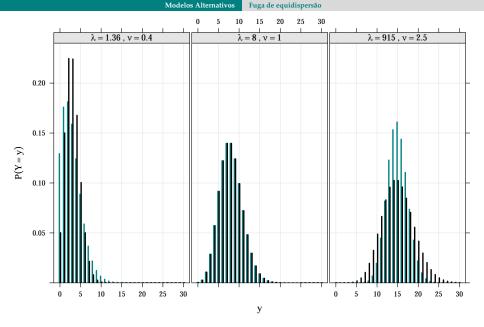


Figure 3: Probabilidades para a não verificação de equidispersão

## Modelo Binomial Negativo

Também chamado de Modelo de mistura gamma-Poisson (BN)

$$Y \sim Poisson(\lambda)$$
  
 $\lambda \sim Gamma(\mu, k = \phi \mu)$ 

- ▶ Distribuição marginal Binomial Negativa  $(\pi = 1/(1 + \phi), k)$
- Acomoda somente superdispersão
- ► Função de ligação canônica problemática No R

```
## Support Functions and Datasets for Venables and Ripley's MASS
library(MASS)
model <- glm.nb(y ~ preditor)</pre>
```

## Modelos de Quasi-Verossimilhança

- Estimação baseada em momentos
   E(Y|X) = exp Xβ
   V(Y|X) = φ exp Xβ
- Interpretação de φ
  - $0<\varphi<1\rightarrow subdisperso$
  - $\varphi=1 \to equidisperso$
  - $\varphi > 1 \to superdisperso$
- Estimação de  $\phi$  $\hat{\phi} = \sum_{p,q,d} r_{p,q,d}^2 / (n - p)$
- ▶ No R

model <- glm(y ~ preditor, family = quasipoisson)</pre>

#### Estudos de caso

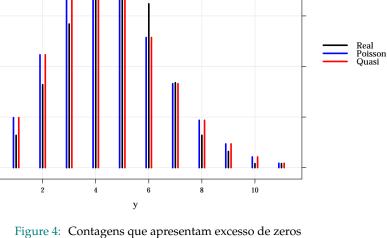
- ▶ ninfas.html Caso superdisperso
- capulhos.html Caso subdisperso

## **Outras abordagens**

3.2

## Modelos Alternativos **Excesso de zeros**





0.20

0.15 -

0.05 -

0.00

#### Modelos de Barreia Hurdle models

São chamados também de modelos condicionais ou truncados

$$Pr(Y = y) = \begin{cases} \pi & \text{se } y = 0, \\ (1 - \pi) \frac{P_Y(y)}{1 - P_Y(0)} & \text{se } y = 1, 2, \dots \end{cases}$$
 (2)

Sendo  $P_Y$  uma distribuição de probabilidades associada às contagens e  $\pi$  a probabilidade associada às contagens 0.

## Political Science Computational Laboratory, Stanford University
library(pscl)

hurdle(resp ~ py preditor | pi preditor, dist = "poisson")

## Modelos de Inflação Zero Inflated Models

São chamados também de modelos de mistura

$$Pr(Y = y) = \begin{cases} \pi + (1 - \pi)P_Y(0) & \text{se } y = 0, \\ (1 - \pi)P_Y(y) & \text{se } y = 1, 2, \dots \end{cases}$$
(3)

Sendo  $P_Y$  uma distribuição de probabilidades associada às contagens e  $\pi$  a probabilidade associada às contagens 0.

## Political Science Computational Laboratory, Stanford University
library(pscl)

zeroinfl(resp ~ py\_preditor | pi\_preditor, dist = "poisson")

3.3

## Modelos Alternativos **Outras abordagens**

#### **COM-Poisson**

#### Densidade de probabilidade

$$Pr(Y = y \mid \lambda, \nu) = \frac{\lambda^{y}}{(y!)^{\nu} Z(\lambda, \nu)}, \quad y \in \mathbb{Z}_{+}$$
 (4)

onde 
$$Z(\lambda, \nu) = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^{j}}{(j!)^{\nu}}$$
;  $e \quad \lambda > 0 \ e \ \nu \geqslant 0$ 

#### Propriedades

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

### Casos particulares

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

#### Modelo Gamma-Count

## Densidade de probabilidade

$$Pr(Y=y\mid\alpha,\beta)=G(y,n\alpha,\beta T)-G(y,n\alpha+\alpha,\beta T),\quad y\in\mathbb{Z}_{+} \tag{5}$$

onde  $G(y,\theta_1,\theta_2)$  é a distribuição de densidade acumulada até o ponto y da Gamma de parâmetros  $\theta_1$  e  $\theta_2$ ; e  $\alpha>0$  e  $\beta>0$ 

#### **Propriedades**

Generaliza a relação entre Poisson e Exponencial, considerando que o tempo entre eventos agora pode ser um Gamma com parâmetros estimados.

#### Casos particulares

 Distribuição Poisson, quando α = 1

#### **Efeitos Aleatórios**

$$g(\mu) = \beta_0 + b_i$$

$$b_i \sim D(\Sigma)$$

$$Pr(Y = y) = \int_{D} [Y \mid X, b_i][b_i] db_i$$
(6)

Onde D é a distribuição associada aos efeitos aleatórios e  $D_D$  é o suporte da distribuição.

 $Y \mid b \sim f_*(\mu, \phi)$ 

- ▶ Necessários, métodos de integração numérica
  - Aproximação de Laplace
  - Quadratura Gaussiana
  - Monte Carlo (e.g. MCMC)

#### **Entre outros**

- Modelos para dados censurados
- Modelos para respostas correlacionadas
- **.** . . .

## Participe!



**Minicurso:** Modelos de Regressão para Dados de Contagem com R - MRDCr **Autores:** Walmes M. Zeviani, Eduardo E. R. Junior, Cesar A. Taconelli

## Obrigado!