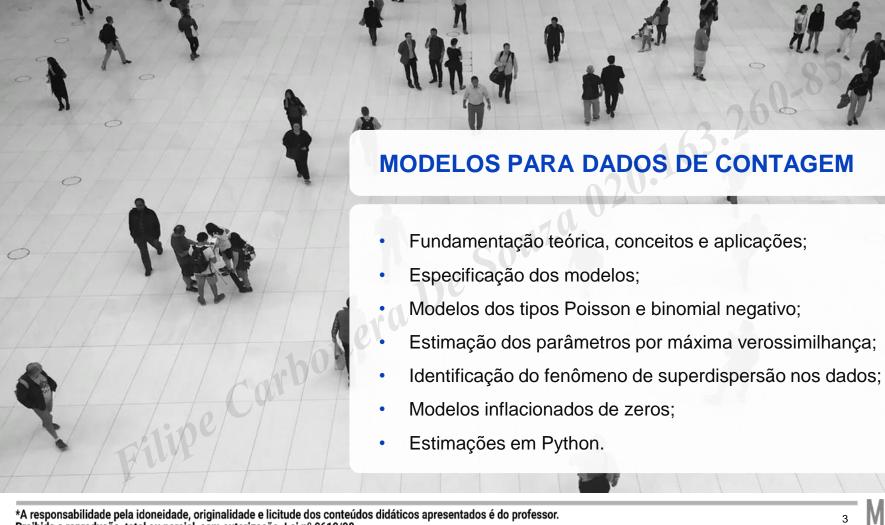
### Supervised Machine Learning: Modelos para Dados de Contagem

Prof. Dr. Luiz Paulo Fávero

\*A responsabilidade pela idoneidade, originalidade e licitude dos conteúdos didáticos apresentados é do professor.

Proibida a reprodução, total ou parcial, sem autorização.

Lei nº 9610/98



### Modelos Lineares Generalizados (GLM)

$$Y = f(X_1, X_2, X_3, \dots, X_k)$$

Modelo de Regressão	Característica da Variável Dependente	Distribuição
---------------------	---------------------------------------	--------------

Linear Quantitativa Normal

Com Transformação de Box-Cox Quantitativa Normal Após a Transformação

Logística Binária Qualitativa com 2 Categorias (*Dummy*) Bernoulli

Logística Multinomial Qualitativa M (M > 2) Categorias Binomial

Poisson Quantitativa com Valores Inteiros e Não Poisson

Negativos (Dados de Contagem)

Binomial Negativo Quantitativa com Valores Inteiros e Não Poisson-Gama

Negativos (Dados de Contagem)

Siméon Denis Poisson



(1781-1840)

<sup>\*</sup>A responsabilidade pela idoneidade, originalidade e licitude dos conteúdos didáticos apresentados é do professor.

Proibida a reprodução, total ou parcial, sem autorização. Lei nº 9610/98

#### Modelos para Dados de Contagem

Os modelos de regressão Poisson e binomial negativo fazem parte do que é conhecido por modelos de regressão para dados de contagem, e têm por objetivo analisar o comportamento, em função de variáveis preditoras, de determinada variável dependente que se apresenta na forma quantitativa, com valores discretos e não negativos. Deve ser definida também a exposição (unidade temporal, espacial, social, etc.).



### Modelos para Dados de Contagem: Exemplos e Aplicações

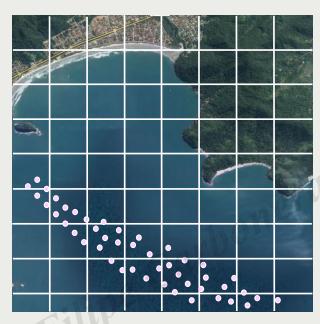
Avaliação da quantidade de vezes que um grupo de pacientes idosos vai ao médico por ano, em função da idade de cada um deles, do sexo e das características dos seus planos de saúde.

Estudo sobre a quantidade de ofertas públicas de ações que são realizadas em uma amostra de países emergentes em determinado ano, com base em seus desempenhos econômicos, como inflação, taxa de juros, produto interno bruto e taxa de investimento estrangeiro.

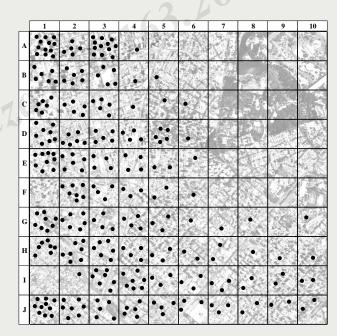
Note que a quantidade de visitas ao médico ou a quantidade de IPOs são as variáveis dependentes nos dois casos, sendo representadas por dados quantitativos, discretos, não negativos e com exposição anual. Ou seja, são dados de contagem!



### Modelos para Dados de Contagem: Exemplos e Aplicações



Ecologia

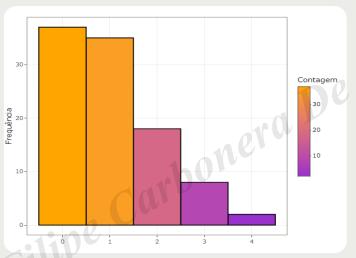


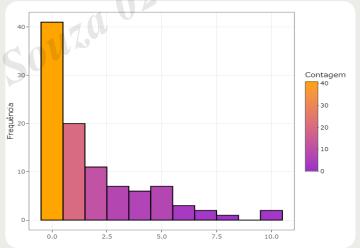
Mercado Imobiliário



### Distribuições Poisson e Binomial $\ln(\hat{Y}_i) = \alpha + \beta_1.X_{1i} + \beta_2.X_{2i} + ... + \beta_k.X_{ki}$ Negativa

$$\ln(\hat{Y}_i) = \alpha + \beta_1.X_{1i} + \beta_2.X_{2i} + ... + \beta_k.X_{ki}$$



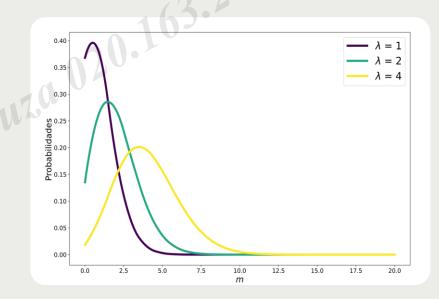


### A Distribuição Poisson

Determinada observação i (i = 1, 2, ..., n, em que n é o tamanho da amostra) possui a seguinte probabilidade de ocorrência de uma contagem m em uma determinada exposição (período, área, região, entre outros exemplos):

$$p(Y_i = m) = \frac{e^{-\lambda_i} . \lambda_i^m}{m!}$$

em que  $\lambda$  é o número esperado de ocorrências ou a taxa média estimada de incidência do fenômeno em estudo para uma dada exposição.





#### A Distribuição Poisson e o Modelo Poisson

Média: 
$$E(Y) = \sum_{m=0}^{\infty} m \cdot \frac{e^{-\lambda} \cdot \lambda^m}{m!} = \lambda \cdot \sum_{m=1}^{\infty} \frac{e^{-\lambda} \cdot \lambda^{m-1}}{(m-1!)} = \lambda \cdot 1 = \lambda$$

$$Var(Y) = \sum_{m=0}^{\infty} a m \cdot \frac{e^{-\lambda} \cdot \lambda^m}{m!} (m-\lambda)^2 = \sum_{m=0}^{\infty} a m \cdot \frac{e^{-\lambda} \cdot \lambda^m}{m!} (m^2 - 2m \cdot \lambda + 1)$$

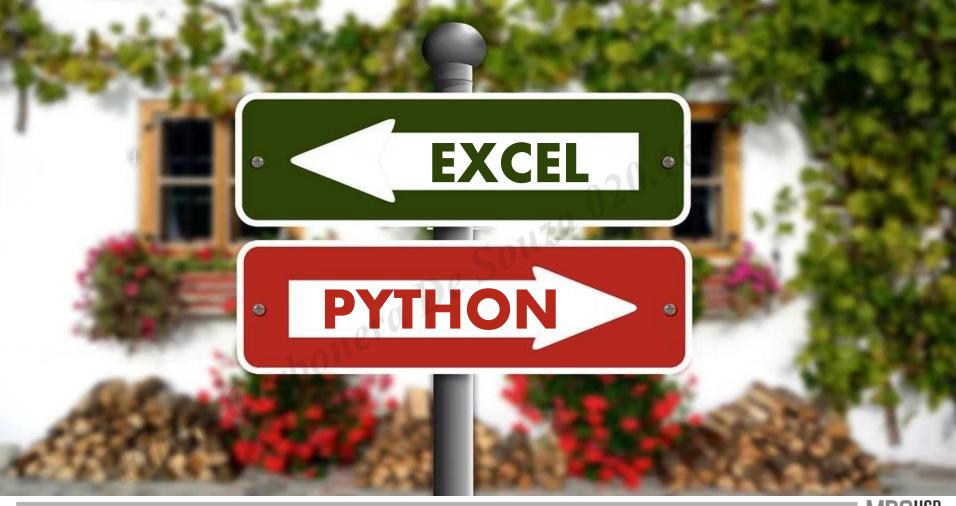
$$\begin{aligned} & Var(Y) = \sum_{m=0}^{\infty} m. \frac{e^{-\lambda}.\lambda^m}{m!}. \ (m-\lambda)^2 = \sum_{m=0}^{\infty} m. \frac{e^{-\lambda}.\lambda^m}{m!}. \ (m^2-2.m.\lambda + 2) \\ & \lambda^2. \sum_{m=2}^{\infty} \frac{e^{-\lambda}.\lambda^{m-2}}{(m-2!)} + \lambda. \ \sum_{m=1}^{\infty} \frac{e^{-\lambda}.\lambda^{m-1}}{(m-1!)} - \lambda^2 = \lambda \end{aligned}$$

#### O Modelo Poisson:

$$\ln(\hat{Y}_i) = \ln(\lambda_{poisson_i}) = \alpha + \beta_1 \cdot X_{1i} + \beta_2 \cdot X_{2i} + \dots + \beta_k \cdot X_{ki}$$







<sup>\*</sup>A responsabilidade pela idoneidade, originalidade e licitude dos conteúdos didáticos apresentados é do professor. Proibida a reprodução, total ou parcial, sem autorização. Lei nº 9610/98

### Teste de Superdispersão

$$Y_{i}^{*} = \frac{\left[\left(Y_{i} - \lambda_{poisson_{i}}\right)^{2} - Y_{i}\right]}{\lambda_{poisson_{i}}}$$

$$Y_i^* = \beta \cdot \lambda_{poisson_i}$$
 (Estimação OLS sem intercepto)

Cameron e Trivedi (1990) salientam que, se ocorrer o fenômeno da superdispersão nos dados, o parâmetro estimado  $\beta$  deste **modelo auxiliar sem intercepto** será estatisticamente diferente de zero, a determinado nível de significância (5%, usualmente).

CAMERON, A. C.; TRIVEDI, P. K. Regression-based tests for overdispersion in the Poisson model. **Journal of Econometrics**, v. 46, n. 3, p. 347-364, 1990.



#### A Distribuição Poisson-Gama ou Binomial Negativa

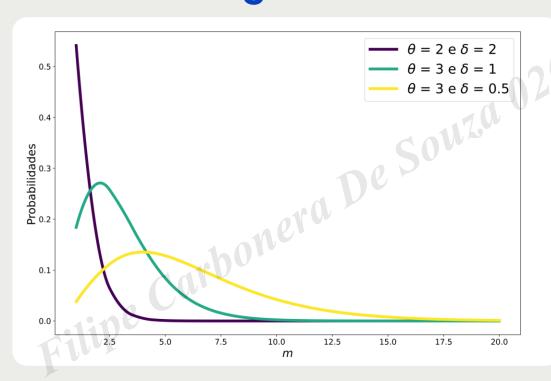
Para determinada observação i (i = 1, 2, ..., n, em que n é o tamanho da amostra), a função da distribuição de probabilidade da variável dependente Y será dada por:

$$p(Y_i = m) = \frac{\delta^{\theta}.m_i^{\theta - 1}.e^{-m_i.\delta}}{(\theta - 1)!}$$

em que  $\theta$  é chamado de parâmetro de forma ( $\theta$  > 0) e  $\delta$  é chamado de parâmetro de taxa de decaimento ( $\delta$  > 0).



## A Distribuição Poisson-Gama ou Binomial Negativa



#### Média:

$$E(Y) = \lambda_{bneg}$$

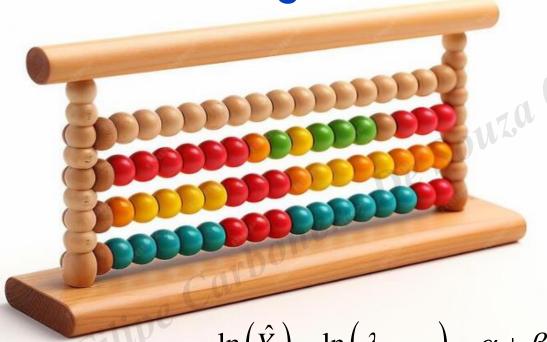
#### · Variância:

$$Var(Y) = \lambda_{bneg} + \phi \cdot (\lambda_{bneg})^{2}$$
$$\phi = \frac{1}{\theta}$$

**Modelos NB2** 



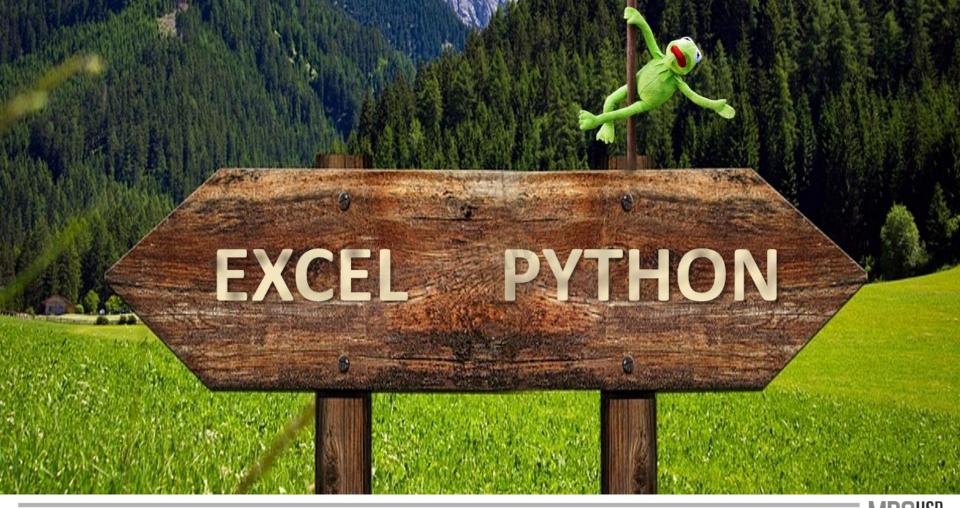
O Modelo Poisson-Gama ou Binomial Negativo





 $\ln\left(\hat{Y}_{i}\right) = \ln\left(\lambda_{bneg_{i}}\right) = \alpha + \beta_{1}.X_{1i} + \beta_{2}.X_{2i} + \dots + \beta_{k}.X_{ki}$ 





<sup>\*</sup>A responsabilidade pela idoneidade, originalidade e licitude dos conteúdos didáticos apresentados é do professor. Proibida a reprodução, total ou parcial, sem autorização. Lei nº 9610/98

### **Modelos Inflacionados** de Zeros 100 50 125 150 m



## Modelos Inflacionados de Zeros

São considerados uma combinação entre um modelo para dados de contagem e um modelo para dados binários, já que são utilizados para investigar as razões que levam a determinada quantidade de ocorrências (contagens) de um fenômeno, bem como as razões que levam (ou não) à ocorrência propriamente dita deste fenômeno, independentemente da quantidade de contagens observadas.

Enquanto um modelo Poisson inflacionado de zeros é estimado a partir da combinação de uma distribuição Bernoulli com uma distribuição Poisson, um modelo binomial negativo inflacionado de zeros é estimado por meio da combinação de uma distribuição Bernoulli com uma distribuição Poisson-Gama.

LAMBERT, D. Zero-inflated Poisson regression, with an application to defects in manufacturing. **Technometrics**, v. 34, n. 1, p. 1-14, 1992.



### Modelos Inflacionados de Zeros

A definição sobre a existência ou não de uma quantidade excessiva de zeros na variável dependente *Y* é elaborada por meio de um teste específico, conhecido por **teste de Vuong** (1989), que representará um importante *output* a ser analisado na estimação de modelos de regressão para dados de contagem, quando houver a suspeita de existência de inflação de zeros.

VUONG, Q. H. Likelihood ratio tests for model selection and non-nested hypotheses. **Econometrica**, v. 57, n. 2, p. 307-333, 1989.

# Modelos Inflacionados de Zeros do Tipo Poisson (ZIP)

Em relação especificamente aos modelos de regressão Poisson inflacionados de zeros, podemos definir que, enquanto a probabilidade p de ocorrência de **nenhuma contagem** para dada observação i (i = 1, 2, ..., n, em que n é o tamanho da amostra), ou seja,  $p(Y_i = 0)$ , é calculada levando-se em consideração a soma de um componente dicotômico com um componente de contagem e, portanto, devese definir a probabilidade  $p_{logit}$  de não ocorrer nenhuma contagem devido exclusivamente ao componente dicotômico, a probabilidade p de ocorrência de **determinada contagem** m (m = 1, 2, ...), ou seja,  $p(Y_i = m)$ , segue a própria expressão da probabilidade da distribuição Poisson, multiplicada por  $(1 - p_{looit})$ .



## Modelos Inflacionados de Zeros

Modelos Inflacionados de Zeros do Tipo Poisson (ZIP)
$$\begin{cases} p(Y_i = 0) = p_{logit_i} + (1 - p_{logit_i}).e^{-\lambda_i} \\ p(Y_i = m) = (1 - p_{logit_i}).\frac{e^{-\lambda_i}.\lambda_i^m}{m!}, & m = 1, 2, ... \end{cases}$$

$$p_{logit_i} = \frac{1}{1 + e^{-(\gamma + \delta_i.W_{li} + \delta_2.W_{2i} + ... + \delta_q.W_{qi})}}$$

$$p_{logit_{i}} = \frac{1}{1 + e^{-(\gamma + \delta_{1}.W_{1i} + \delta_{2}.W_{2i} + ... + \delta_{q}.W_{qi})}}$$

$$\lambda_{poisson_{i}} = e^{(\alpha + \beta_{1}.X_{1i} + \beta_{2}.X_{2i} + ... + \beta_{k}.X_{ki})}$$

$$\lambda_{poisson_i} = e^{\left(\alpha + \beta_1 \cdot X_{1i} + \beta_2 \cdot X_{2i} + \dots + \beta_k \cdot X_{ki}\right)}$$



Os modelos de regressão Poisson inflacionados de zeros apresentam dois processos geradores de zeros, sendo um devido à distribuição binária (neste caso, são gerados os chamados zeros estruturais) e outro devido à distribuição Poisson (nesta situação, são gerados dados de contagem, entre os quais os chamados zeros amostrais).



# Modelos Inflacionados de Zeros do Tipo Binomial Negativo (ZINB)

Já em relação aos modelos de regressão do tipo binomial negativo inflacionados de zeros, podemos definir que, enquanto a probabilidade p de ocorrência de nenhuma contagem para dada observação i, ou seja,  $p(Y_i = 0)$ , é também calculada levando-se em consideração a soma de um componente dicotômico com um componente de contagem, a probabilidade p de ocorrência de determinada contagem m (m = 1, 2, ...), ou seja,  $p(Y_i = m)$ , segue agora a expressão da probabilidade da distribuição Poisson-Gama.



### Modelos Inflacionados de Zeros do Tipo Binomial Negativo (ZINB)

$$\begin{cases} p(Y_{i} = 0) = p_{logit_{i}} + (1 - p_{logit_{i}}) \cdot \left(\frac{1}{1 + \theta^{-1} \cdot \lambda_{bneg_{i}}}\right)^{\theta} \\ p(Y_{i} = m) = (1 - p_{logit_{i}}) \cdot \left[\frac{\delta^{\theta} \cdot m_{i}^{\theta - 1} \cdot e^{-m_{i} \cdot \delta}}{(\theta - 1)!}\right], \quad m = 1, 2, \dots \end{cases}$$

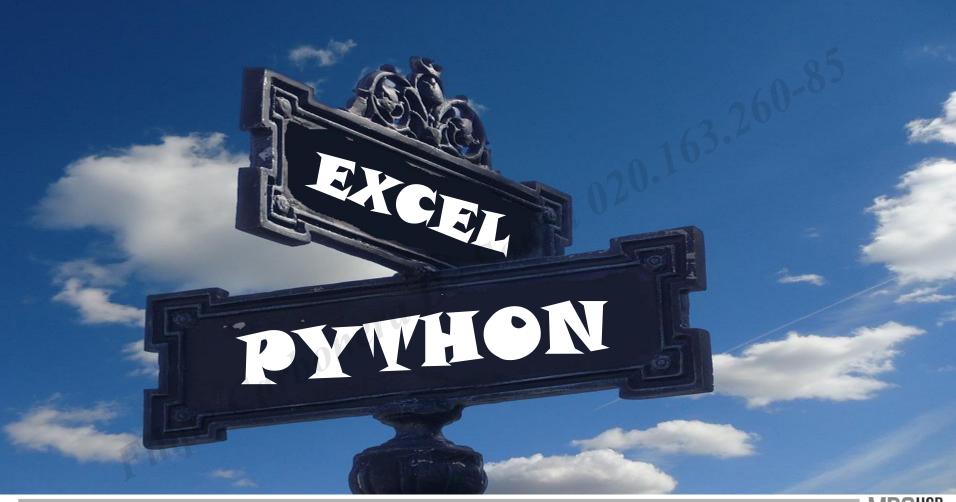
$$p_{logit_{i}} = \frac{1}{1 + e^{-(\gamma + \delta_{1}.W_{1i} + \delta_{2}.W_{2i} + ... + \delta_{q}.W_{qi})}}$$

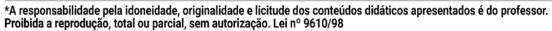
$$\lambda_{bneg_{i}} = e^{(\alpha + \beta_{1}.X_{1i} + \beta_{2}.X_{2i} + ... + \beta_{k}.X_{ki})}$$

$$\lambda_{bneg_i} = e^{(\alpha + \beta_1 \cdot X_{1i} + \beta_2 \cdot X_{2i} + \dots + \beta_k \cdot X_{ki})}$$











#### Escolha do Modelo

Escolha do	163.	260-85			
Verificação	Modelo de Regressão para Dados de Contagem				
	Poisson	Binomial Negativo	Poisson Inflacionado de Zeros (ZIP)	Binomial Negativo Inflacionado de Zeros (ZINB)	
Superdispersão nos Dados da Variável Dependente	Não	Sim	Não	Sim	
Quantidade Excessiva de Zeros na Variável Dependente	Não	Não	Sim	Sim	







