

Modelos Lineares Generalizados - Família Exponencial

Erica Castilho Rodrigues

10 de Maio de 2017

Introdução

Família Exponencial

- ▶ No modelo de Regressão Linear temos que

$$Y_i \sim N(\mu, \sigma^2) \quad E(Y_i) = \mu_i = x_i^T \beta$$

onde

- ▶ Y_i são independentes;
- ▶ x_i^T representa a i -ésima linha da matriz \mathbf{X} , correspondente ao i -ésimo indivíduo.

- ▶ Podemos estar interessados em situações mais genéricas.
- ▶ A variável resposta tem uma distribuição diferente da normal.
- ▶ A relação entre o valor esperado da variável resposta e as explicativas pode ter uma relação diferente de

$$E(Y_i) = \mu_i = x_i^T \beta$$

podemos ter

$$E(Y_i) = \mu_i = g(x_i^T \beta)$$

onde $g(\cdot)$ é uma função genérica.

- ▶ A variável Y_i não pode ter QUALQUER distribuição.
- ▶ Precisamos garantir certas propriedades para:
 - ▶ estimar os parâmetros,
 - ▶ fazer testes de hipóteses,
 - ▶ tirar conclusões sobre o modelo.
- ▶ Uma classe de distribuições garante essas propriedades.
- ▶ Essa classe é conhecida como **família exponencial**
- ▶ O que é a família exponencial?

Família

Conjunto de distribuições com características similares.

Família Exponencial

- ▶ O que a família exponencial?

Família

Conjunto de distribuições com características similares.

Família Exponencial

- ▶ O que a família exponencial?
- ▶ É uma família de distribuições cuja função densidade pode ser escrita na seguinte forma

$$f(\mathbf{y}; \theta) = s(\mathbf{y})t(\theta)e^{a(\mathbf{y})b(\theta)}$$

onde $s(\cdot)$, $t(\cdot)$, $a(\cdot)$ e $b(\cdot)$ são funções não negativas.

- ▶ Essa expressão pode ser reescrita como

$$f(\mathbf{y}; \theta) = \exp [a(\mathbf{y})b(\theta) + c(\theta) + d(\mathbf{y})]$$

onde

$$s(\mathbf{y}) =$$

Família

Conjunto de distribuições com características similares.

Família Exponencial

- ▶ O que a família exponencial?
- ▶ É uma família de distribuições cuja função densidade pode ser escrita na seguinte forma

$$f(\mathbf{y}; \theta) = s(\mathbf{y})t(\theta)e^{a(\mathbf{y})b(\theta)}$$

onde $s(\cdot)$, $t(\cdot)$, $a(\cdot)$ e $b(\cdot)$ são funções não negativas.

- ▶ Essa expressão pode ser reescrita como

$$f(\mathbf{y}; \theta) = \exp [a(\mathbf{y})b(\theta) + c(\theta) + d(\mathbf{y})]$$

onde

$$s(\mathbf{y}) = e^{d(\mathbf{y})} \quad t(\theta) = e^{c(\theta)} .$$

Exemplo:

- ▶ Seja Y uma variável tal que

$$Y \sim \text{Poisson}(\theta).$$

- ▶ Vamos verificar que essa distribuição pertence à família exponencial

$$f(y, \theta) =$$

Exemplo:

- ▶ Seja Y uma variável tal que

$$Y \sim \text{Poisson}(\theta).$$

- ▶ Vamos verificar que essa distribuição pertence à família exponencial

$$f(y, \theta) = \frac{e^{-\theta} \theta^y}{y!} = (y!)^{-1} e^{-\theta} \exp\{\log(\theta^y)\}$$

$$= (y!)^{-1} e^{-\theta} \exp\{y \log(\theta)\} = \underbrace{(y!)^{-1}}_{s(y)} \underbrace{e^{-\theta}}_{t(\theta)} \exp\left\{ \underbrace{y}_{a(y)} \underbrace{\log(\theta)}_{b(\theta)} \right\}.$$

- ▶ Notamos então que a distribuição de Poisson pertence a família exponencial.

Exemplo:

- ▶ A distribuição Normal pertence à Família Exponencial?

Exemplo:

- ▶ A distribuição Normal pertence à Família Exponencial?
Sim.
- ▶ Vejamo porque isso é verdade.
- ▶ Seja

$$Y \sim N(\mu, \sigma^2)$$

$$f(y, \mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(y-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

Exemplo:

- ▶ A distribuição Normal pertence à Família Exponencial?
Sim.
- ▶ Vejamo porque isso é verdade.
- ▶ Seja

$$Y \sim N(\mu, \sigma^2)$$

$$f(y, \mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(y-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left\{ -\frac{y^2}{2\sigma^2} + \frac{\mu y}{\sigma^2} - \frac{\mu^2}{2\sigma^2} \right\}$$

$$= \exp \left\{ -\frac{y^2}{2\sigma^2} + \frac{\mu y}{\sigma^2} - \frac{\mu^2}{2\sigma^2} - 1/2 \log(2\pi\sigma^2) \right\}$$

Exemplo: (continuação)

$$= \exp \left\{ \frac{\mu y}{\sigma^2} - \frac{y^2}{2\sigma^2} - \frac{\mu^2}{2\sigma^2} - 1/2 \log(2\pi\sigma^2) \right\}$$
$$= \exp \left\{ y \underbrace{\frac{\mu}{\sigma^2}}_{b(\mu)} - \underbrace{\frac{y^2}{2\sigma^2}}_{d(y)} - \underbrace{\frac{\mu^2}{2\sigma^2} - 1/2 \log(2\pi\sigma^2)}_{c(\mu)} \right\}$$

- ▶ Portanto a distribuição normal pertence à família exponencial.

- ▶ Observe que no exemplo anterior consideramos $\theta = \mu$.
- ▶ Tratamos σ^2 como uma constante conhecida
- ▶ Ele é chamado parâmetro de ruído (nuisance parameter).
- ▶ Na prática, precisamos estimá-lo.
- ▶ Porém o nosso interesse está em μ e não em σ^2 .

Parâmetro Canônico

- ▶ Veremos mais a frente que um tipo específico de parâmetro será de grande importância.
- ▶ Ele é chamado parâmetro canônico.
- ▶ Considere a função densidade escrita na forma

$$f(y; \theta) = \exp [a(y)b(\theta) + c(\theta) + d(\theta)] .$$

- ▶ Se $a(y) = y$, $b(\theta)$ é chamado parâmetro canônico da distribuição.

Exemplo:

- ▶ Vamos considerar o exemplo da Poisson.
- ▶ Vimos que

$$f(y; \theta) = \underbrace{(y!)^{-1}}_{s(y)} \underbrace{e^{-\theta}}_{t(\theta)} \exp\left\{ \underbrace{y}_{a(y)} \underbrace{\log(\theta)}_{b(\theta)} \right\}.$$

- ▶ Qual é o parâmetro canônico nesse caso?

Exemplo:

- ▶ Vamos considerar o exemplo da Poisson.
- ▶ Vimos que

$$f(y; \theta) = \underbrace{(y!)^{-1}}_{s(y)} \underbrace{e^{-\theta}}_{t(\theta)} \exp\left\{ \underbrace{y}_{a(y)} \underbrace{\log(\theta)}_{b(\theta)} \right\}.$$

- ▶ Qual é o parâmetro canônico nesse caso?
- ▶ Como $a(y) = y$, o parâmetro canônico é dado por

$$b(\theta) = \log(\theta).$$

Exemplo:

- ▶ Vamos considerar o exemplo da Normal.
- ▶ Vimos que

$$f(y, \mu) = \exp \left\{ y \underbrace{\frac{\mu}{\sigma^2}}_{b(\mu)} - \underbrace{\frac{y^2}{2\sigma^2}}_{d(y)} - \underbrace{\frac{\mu^2}{2\sigma^2} - 1/2 \log(2\pi\sigma^2)}_{c(\mu)} \right\}$$

- ▶ Qual é o parâmetro canônico nesse caso?

Exemplo:

- ▶ Vamos considerar o exemplo da Normal.
- ▶ Vimos que

$$f(y, \mu) = \exp \left\{ y \underbrace{\frac{\mu}{\sigma^2}}_{b(\mu)} - \underbrace{\frac{y^2}{2\sigma^2}}_{d(y)} - \underbrace{\frac{\mu^2}{2\sigma^2} - 1/2 \log(2\pi\sigma^2)}_{c(\mu)} \right\}$$

- ▶ Qual é o parâmetro canônico nesse caso?
- ▶ Como $a(y) = y$, o parâmetro canônico é dado por

$$b(\mu) = \frac{\mu}{\sigma^2}.$$

- ▶ Veremos agora algumas propriedades da Família Exponencial.
- ▶ Essas propriedades serão muito importantes para estimarmos os modelos.
- ▶ Elas nos fornecem maneiras diretas de calcularmos

$$E(a(y)) \text{ e } Var(a(y))$$

em função de $a(\cdot)$, $b(\cdot)$, $c(\cdot)$ e $d(\cdot)$.

Teorema

- ▶ Se a função densidade pode ser escrita como

$$f(y; \theta) = \exp [a(y)b(\theta) + c(\theta) + d(\theta)]$$

então

$$E(a(Y)) = -\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)}$$

$$\text{Var}(a(Y)) = \frac{b''(\theta)c'(\theta) - c''(\theta)b'(\theta)}{[b'(\theta)]^3}$$

- ▶ Vamos mostrar primeiro que

$$E(a(Y)) = -\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)}.$$

- ▶ Vamos mostrar primeiro que

$$E(a(Y)) = -\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)}.$$

- ▶ Temos que

$$\int f(y; \theta) dy = 1$$

derivando com relação a θ dos dois lados

$$\frac{d}{d\theta} \int f(y; \theta) dy = \frac{d}{d\theta} 1 = 0.$$

- ▶ Vamos supor que podemos inverter a ordem entre a derivada e a integral.
- ▶ Temos então que

$$\int \frac{d}{d\theta} f(y; \theta) dy = 0$$

- ▶ Temos, porém, que a função de densidade pode ser escrita como

$$f(y; \theta) = \exp [a(y)b(\theta) + c(\theta) + d(\theta)] .$$

- ▶ Vamos derivar em relação a θ

$$\begin{aligned} & \frac{d}{d\theta} f(y; \theta) \\ &= (a(y)b'(\theta) + c'(\theta)) \exp [a(y)b(\theta) + c(\theta) + d(\theta)] \\ &= (a(y)b'(\theta) + c'(\theta)) f(y; \theta) . \end{aligned}$$

- ▶ Mostramos que é verdade que

$$\int \frac{d}{d\theta} f(y; \theta) dy = 0$$

- ▶ Vamos agora integrar

$$\frac{d}{d\theta} f(y; \theta)$$

em relação a y .

- ▶ Temos que

$$\begin{aligned} \int \frac{d}{d\theta} f(y; \theta) dy &= \int (a(y)b'(\theta) + c'(\theta)) f(y; \theta) dy \\ &= \int a(y)b'(\theta)f(y; \theta) + c'(\theta)f(y; \theta) dy \\ &= \int a(y)b'(\theta)f(y; \theta) dy + \int c'(\theta)f(y; \theta) dy \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &= b'(\theta) \int a(y)f(y; \theta)dy + c'(\theta) \int f(y; \theta)dy \\ &= b'(\theta)E(a(y)) + c'(\theta)1 \end{aligned}$$

pois $\int a(y)f(y; \theta)dy = E(a(y))$ e $\int f(y; \theta)dy = 1$.

- ▶ Temos então que

$$\int \frac{d}{d\theta} f(y; \theta)dy = b'(\theta)E(a(y)) + c'(\theta) = 0$$

- ▶ Isso implica que

$$b'(\theta)E(a(y)) = -c'(\theta) \Rightarrow E(a(y)) = -\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)}.$$

- ▶ Vamos mostrar agora que

$$\text{Var}(a(Y)) = \frac{b''(\theta)c'(\theta) - c''(\theta)b'(\theta)}{[b'(\theta)]^3}.$$

- ▶ Vimos que

$$\int \frac{d}{d\theta} f(y; \theta) dy = 0$$

derivando novamente em relação a θ

$$\frac{d}{d\theta} \int \frac{d}{d\theta} f(y; \theta) dy = 0$$

trocando a ordem entre a derivada e a integral

$$\int \frac{d^2}{d\theta^2} f(y; \theta) dy = 0.$$

- ▶ Vejamos agora como fica

$$\frac{d^2}{d\theta^2} f(y; \theta).$$

- ▶ Vimos que

$$\frac{d}{d\theta} f(y; \theta) =$$

$$(a(y)b'(\theta) + c'(\theta)) \exp [a(y)b(\theta) + c(\theta) + d(\theta)]$$

- ▶ Derivando novamente em relação a θ e usando a regra do produto

$$\frac{d^2}{d\theta^2} f(y; \theta) =$$

$$\frac{d}{d\theta} (a(y)b'(\theta) + c'(\theta)) \exp [a(y)b(\theta) + c(\theta) + d(\theta)]$$

$$+ (a(y)b'(\theta) + c'(\theta)) \frac{d}{d\theta} \exp [a(y)b(\theta) + c(\theta) + d(\theta)]$$

$$\begin{aligned}
 &= (a(y)b''(\theta) + c''(\theta)) \exp [a(y)b(\theta) + c(\theta) + d(\theta)] + \\
 &(a(y)b'(\theta) + c'(\theta))(a(y)b'(\theta) + c'(\theta)) \exp [a(y)b(\theta) + c(\theta) + d(\theta)] \\
 &= (a(y)b''(\theta) + c''(\theta))f(y; \theta) + \\
 &(a(y)b'(\theta) + c'(\theta))(a(y)b'(\theta) + c'(\theta))f(y; \theta) \\
 &= (a(y)b''(\theta) + c''(\theta))f(y; \theta) + \\
 &(a(y)b'(\theta) + c'(\theta))^2 f(y; \theta)
 \end{aligned}$$

- ▶ Vamos olhar para o termo

$$[a(y)b'(\theta) + c'(\theta)]^2$$

colocando $b'(\theta)$ em evidência

$$\left[b'(\theta) \left(a(y) + \frac{c'(\theta)}{b'(\theta)} \right) \right]^2$$

$$= b'(\theta)^2 \left(a(y) + \frac{c'(\theta)}{b'(\theta)} \right)^2$$

- ▶ Vimos que

$$E(a(y)) = -\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)} \Rightarrow \frac{c'(\theta)}{b'(\theta)} = -E(a(y))$$

- ▶ Substituindo na expressão acima

$$b'(\theta)^2 \left(a(y) + \frac{c'(\theta)}{b'(\theta)} \right)^2 = b'(\theta)^2 (a(y) - E(a(y)))^2$$

- ▶ Temos então que

$$\begin{aligned}\frac{d^2}{d\theta^2}f(y; \theta) &= \\ &= (a(y)b''(\theta) + c''(\theta))f(y; \theta) + \\ &\quad (a(y)b'(\theta) + c'(\theta))^2 f(y; \theta) \\ &= (a(y)b''(\theta) + c''(\theta))f(y; \theta) + \\ &\quad b'(\theta)^2 (a(y) - E(a(y)))^2 f(y; \theta)\end{aligned}$$

- ▶ Queremos usar o fato de que

$$\int \frac{d^2}{d\theta^2}f(y; \theta)dy = 0.$$

então vamos integrar em y .

- Temos que

$$\begin{aligned} & \int \frac{d^2}{d\theta^2} f(y; \theta) dy \\ &= \int (a(y)b''(\theta) + c''(\theta))f(y; \theta) + b'(\theta)^2 (a(y) - E(a(y)))^2 f(y; \theta) dy \\ &= \int (a(y)b''(\theta) + c''(\theta))f(y; \theta) dy + \int b'(\theta)^2 (a(y) - E(a(y)))^2 f(y; \theta) dy \\ &= \int b''(\theta)a(y)f(y; \theta) dy + \int c''(\theta)f(y; \theta) dy \\ &\quad + \int b'(\theta)^2 (a(y) - E(a(y)))^2 f(y; \theta) dy \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &= b''(\theta) \int a(y)f(y; \theta)dy + c''(\theta) \int f(y; \theta)dy \\ &\quad + b'(\theta)^2 \int (a(y) - E(a(y)))^2 f(y; \theta)dy \end{aligned}$$

► Temos que

$$\int a(y)f(y; \theta) = E(a(y)) \quad \int f(y; \theta)dy = 1$$

$$\int (a(y) - E(a(y)))^2 f(y; \theta)dy = \text{Var}(a(y))$$

▶ Portanto

$$\begin{aligned} & \int \frac{d^2}{d\theta^2} f(y; \theta) dy \\ &= b''(\theta) \int a(y) f(y; \theta) dy + c''(\theta) \int f(y; \theta) dy \\ & \quad + b'(\theta)^2 \int (a(y) - E(a(y)))^2 f(y; \theta) dy \\ &= b''(\theta) E(a(y)) + c''(\theta) + b'(\theta)^2 \text{Var}(a(y)). \end{aligned}$$

▶ Como

$$\int \frac{d^2}{d\theta^2} f(y; \theta) dy = 0$$

logo

$$b''(\theta) E(a(y)) + c''(\theta) + b'(\theta)^2 \text{Var}(a(y)) = 0$$

▶ Vamos agora isolar $\text{Var}(a(y))$.

- Temos que

$$b'(\theta)^2 \text{Var}(a(y)) = -b''(\theta)E(a(y)) - c''(\theta)$$

$$\text{Var}(a(y)) = \frac{-b''(\theta)E(a(y)) - c''(\theta)}{b'(\theta)^2}$$

mas sabemos que

$$E(a(y)) = -\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)}$$

logo

$$\text{Var}(a(y)) = \frac{-b''(\theta) \left(-\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)} \right) - c''(\theta)}{b'(\theta)^2}$$

- ▶ Multiplicando por $b'(\theta)$ no numerador e denominador

$$\begin{aligned} \text{Var}(a(y)) &= \frac{-b''(\theta) \left(-\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)}\right) b'(\theta) - c''(\theta)b'(\theta)}{b'(\theta)^3} \\ &= \frac{b''(\theta)c'(\theta) - c''(\theta)b'(\theta)}{b'(\theta)^3}. \end{aligned}$$

Exemplo:

- ▶ Vamos retomar o exemplo da Poisson.
- ▶ Vimos que

$$f(y; \theta) = \underbrace{(y!)^{-1}}_{s(y)} \underbrace{e^{-\theta}}_{t(\theta)} \exp\left\{ \underbrace{y}_{a(y)} \underbrace{\log(\theta)}_{b(\theta)} \right\}.$$

que pode ser reescrita como

$$f(y; \theta) = \exp\left\{ \underbrace{y}_{a(y)} \underbrace{\log(\theta)}_{b(\theta)} \underbrace{-\theta}_{c(\theta)} \underbrace{-\log(y!)}_{d(y)} \right\}.$$

Exemplo: (continuação)

- ▶ Temos que $a(y) = y$
- ▶ Podemos calcular a esperança e variância da Poisson usando os resultados anteriores.
- ▶ Temos que

$$E(y) = -\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)}$$

mas

$$c'(\theta) = \frac{d}{d\theta}(-\theta) = -1$$

$$b'(\theta) = \frac{d}{d\theta}(\log(\theta)) = \frac{1}{\theta}$$

portanto

$$E(y) = -\frac{-1}{1/\theta} = \theta.$$

Exemplo: (continuação)

- ▶ Vimos ainda que

$$\text{Var}(a(y)) = \frac{b''(\theta)c'(\theta) - c''(\theta)b'(\theta)}{b'(\theta)^3}.$$

- ▶ Mas temos que

$$b''(\theta) = \frac{d}{d\theta}\left(\frac{1}{\theta}\right) = -\frac{1}{\theta^2}$$

$$c''(\theta) = \frac{d}{d\theta}(-1) = 0$$

Exemplo: (continuação)

- ▶ Como

$$b''(\theta) = -\frac{1}{\theta^2} \quad c'(\theta) = -1 \quad c''(\theta) = 0 \quad b'(\theta) = \frac{1}{\theta}$$

temos que

$$\begin{aligned} \text{Var}(a(y)) &= \frac{b''(\theta)c'(\theta) - c''(\theta)b'(\theta)}{b'(\theta)^3} \\ &= \frac{(-1/\theta^2)(-1) - 0}{(1/\theta)^3} = \frac{\theta^3}{\theta^2} = \theta. \end{aligned}$$

Exemplo:

- ▶ Vamos retomar o exemplo da Normal.
- ▶ Vimos que

$$f(y, \theta) = \exp \left\{ y \underbrace{\frac{\theta}{\sigma^2}}_{b(\theta)} - \underbrace{\frac{y^2}{2\sigma^2}}_{d(y)} - \underbrace{\frac{\theta^2}{2\sigma^2} - 1/2 \log(2\pi\sigma^2)}_{c(\theta)} \right\}$$

Exemplo: (continuação)

- ▶ Temos que $a(y) = y$
- ▶ Podemos calcular a esperança e variância da Normal usando os resultados anteriores.
- ▶ Temos que

$$E(y) = -\frac{c'(\theta)}{b'(\theta)}$$

mas

$$c'(\theta) = \frac{d}{d\theta} \left(-\frac{\theta^2}{2\sigma^2} - 1/2 \log(2\pi\sigma^2) \right) = -\frac{\theta}{\sigma^2}$$

$$b'(\theta) = \frac{d}{d\theta} \left(\frac{\theta}{\sigma^2} \right) = \frac{1}{\sigma^2}$$

portanto

$$E(y) = -\frac{(-\theta/\sigma^2)}{1/\sigma^2} = \mu.$$

Exemplo: (continuação)

- ▶ Vimos ainda que

$$\text{Var}(a(y)) = \frac{b''(\theta)c'(\theta) - c''(\theta)b'(\theta)}{b'(\theta)^3}.$$

- ▶ Mas temos que

$$b''(\theta) = \frac{d}{d\theta}\left(\frac{1}{\sigma^2}\right) = 0$$

$$c''(\theta) = \frac{d}{d\theta}\left(-\frac{\theta}{\sigma^2}\right) = -\frac{1}{\sigma^2}$$

Exemplo: (continuação)

- ▶ Como

$$b''(\theta) = 0 \quad c'(\theta) = -\frac{\theta}{\sigma^2} \quad c''(\theta) = -\frac{1}{\sigma^2} \quad b'(\theta) = \frac{1}{\sigma^2}$$

temos que

$$\begin{aligned} \text{Var}(a(y)) &= \frac{b''(\theta)c'(\theta) - c''(\theta)b'(\theta)}{b'(\theta)^3} \\ &= \frac{0 - \left(-\frac{1}{\sigma^2} \frac{1}{\sigma^2}\right)}{\left(\frac{1}{\sigma^2}\right)^3} \\ &= \frac{(\sigma^2)^3}{(\sigma^2)^2} = \sigma^2. \end{aligned}$$