



PUC Minas
Virtual

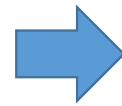
Família exponencial

INTRODUÇÃO : DEFINIÇÃO DE GLM

- Nelder & Wedderburn mostraram , que a maioria dos problemas estatísticos resolvidos por modelos de regressão podem ser generalizados pelo denominado “modelo linear generalizado”.
- Esses modelos envolvem uma **variável resposta** univariada , **variáveis explicativas** e uma amostra aleatória de n observações sendo que:
- Essa **variável resposta** , componente aleatório do modelo, **tem uma distribuição pertencente à família exponencial na forma canônica**

INTRODUÇÃO : FAMÍLIA EXPONENCIAL

As distribuições pertencentes a Família exponencial já são conhecidas



Quais distribuições poderemos aplicar aqui o GLM

Família exponencial de distribuições

Discreta

Contínuas

Independente do tipo dos dados Estaremos Aplicando o **Modelo linear Generalizado**

Não é necessário trabalhar com transformações, podemos utilizar apenas o componente aleatório e aplicar o GLM.

Família exponencial uniparamétrica:

É caracterizada por uma função de probabilidade ou densidade que depende de um parâmetro desconhecido $\theta \in \Theta$, especificada na forma:

$$f(\mathbf{x}; \theta) = h(\mathbf{x}) \cdot \exp[\eta(\theta) \cdot \mathbf{t}(\mathbf{x}) - \mathbf{b}(\theta)]$$

em que as funções $\eta(\theta)$, $\mathbf{t}(\mathbf{x})$ e $h(\mathbf{x})$ assumem valores no subconjunto dos reais e não são únicos.

Temos que pelo teorema da fatoração de Neyman, a estatística $T(\mathbf{X})$ é suficiente para θ . Ou seja, a partir dessa estatística podemos construir estimadores ótimos (máxima verossimilhança)

Exemplo

A distribuição de Rayleigh, usada para análise de dados contínuos positivos, tem função densidade ($x > 0, \theta > 0$) dada por :

$$f(x; \theta) = \frac{x}{\theta^2} \cdot \exp\left(-\frac{x^2}{2\theta^2}\right)$$

Essa função depende da família exponencial?

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}; \boldsymbol{\theta}) = \mathbf{h}(\mathbf{x}) \cdot \exp[\boldsymbol{\eta}(\boldsymbol{\theta}) \cdot \mathbf{t}(\mathbf{x}) - \mathbf{b}(\boldsymbol{\theta})]$$

Observa-se que:

$$f(x; \theta) = x \cdot \exp\left[-\frac{1}{2\theta^2} \cdot x^2 - 2 \log(\theta)\right]$$

Exemplo

The diagram illustrates the mapping of the Rayleigh distribution probability density function (PDF) to the exponential family form. The top equation is $f(x; \theta) = x \cdot \exp \left[-\frac{1}{2\theta^2} \cdot x^2 - 2 \log(\theta) \right]$. The bottom equation is $f(x; \theta) = h(x) \cdot \exp[\eta(\theta) \cdot t(x) - b(\theta)]$. Arrows indicate the correspondence between terms: an orange arrow from x to $h(x)$, a green arrow from $-\frac{1}{2\theta^2}$ to $\eta(\theta)$, a purple arrow from x^2 to $t(x)$, and a blue arrow from $-2 \log(\theta)$ to $-b(\theta)$.

$$f(x; \theta) = x \cdot \exp \left[-\frac{1}{2\theta^2} \cdot x^2 - 2 \log(\theta) \right]$$
$$f(x; \theta) = h(x) \cdot \exp[\eta(\theta) \cdot t(x) - b(\theta)]$$

Portanto a distribuição de Rayleigh pertence a família exponencial.

Distribuição Conjunta

Sejam X_1, X_2, \dots, X_n variáveis i.i.d que seguem distribuição pertencente a família exponencial. A distribuição conjunta de X_1, X_2, \dots, X_n é dada por:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = [\prod_{i=1}^n h(x_i)] \cdot \exp[\eta(\theta) \sum_{i=1}^n t(x_i) - n b(\theta)]$$

- ❑ A distribuição conjunta de X_1, X_2, \dots, X_n também é um modelo que pertence à família exponencial.
- ❑ A estatística suficiente de um modelo da família exponencial tem distribuição, também, pertencente à família exponencial.

Por exemplo se $X_1, X_2, \dots, X_n \sim \text{Poisson}(\theta)$ então a estatística suficiente T segue distribuição de Poisson, isto é, $T(X_i) \sim \text{Poisson}(n\theta)$

Família exponencial na forma canônica

Caso especial da família exponencial:

$$f(x; \theta) = h(x) \cdot \exp[\eta(\theta) \cdot t(x) - b(\theta)]$$

Onde:


$$\eta(\theta) = \theta \text{ e } t(x) = x \quad \longrightarrow \quad \text{Função identidade}$$

A família exponencial na forma canônica é definida considerando que as funções $\eta(\theta)$ e $t(x)$ são iguais à funções identidade, na forma:

$$f(x; \theta) = h(x) \cdot \exp[\theta x - b(\theta)]$$

Família exponencial na forma canônica

Na parametrização, θ é denominado de parâmetro canônico. **O logaritmo da função de verossimilhança** corresponde a uma única observação no modelo é expresso como:

Log 

$$f(x; \theta) = h(x) \cdot \exp[\theta x - b(\theta)]$$
$$\ell(\theta) = \theta x - b(\theta) + \log[h(x)]$$

Família exponencial na forma canônica

A função escore é dada por:

$$\ell(\theta) = \theta x - b(\theta) + \log[h(x)]$$

$$U = U(\theta) = \frac{d \ell(\theta)}{d \theta} \Rightarrow U = x - b'(\theta)$$

Pelas propriedades da função escore, temos que:

$$E(U) = E \left[\frac{d \ell(\theta)}{d \theta} \right] = 0 \text{ e } E(U^2) = -E(U') = -E \left[\frac{d^2 \ell(\theta)}{d \theta^2} \right] = 0$$

Família exponencial na forma canônica

Além disso,

$$\text{Var}(U) = E(U^2) - [E(U)]^2 = E(U^2) = -E(U') = b''(\theta)$$

Portanto,

$$E(X) = b'(\theta) \text{ e } \text{Var}(X) = b''(\theta)$$

A importância da família exponencial da forma canônica na teoria dos GLM's está no fato de podermos calcular os dois primeiros momentos em termos da derivada da função $b(\theta)$ em relação ao parâmetro canônico θ .



PUC Minas
Virtual