

Disciplina:

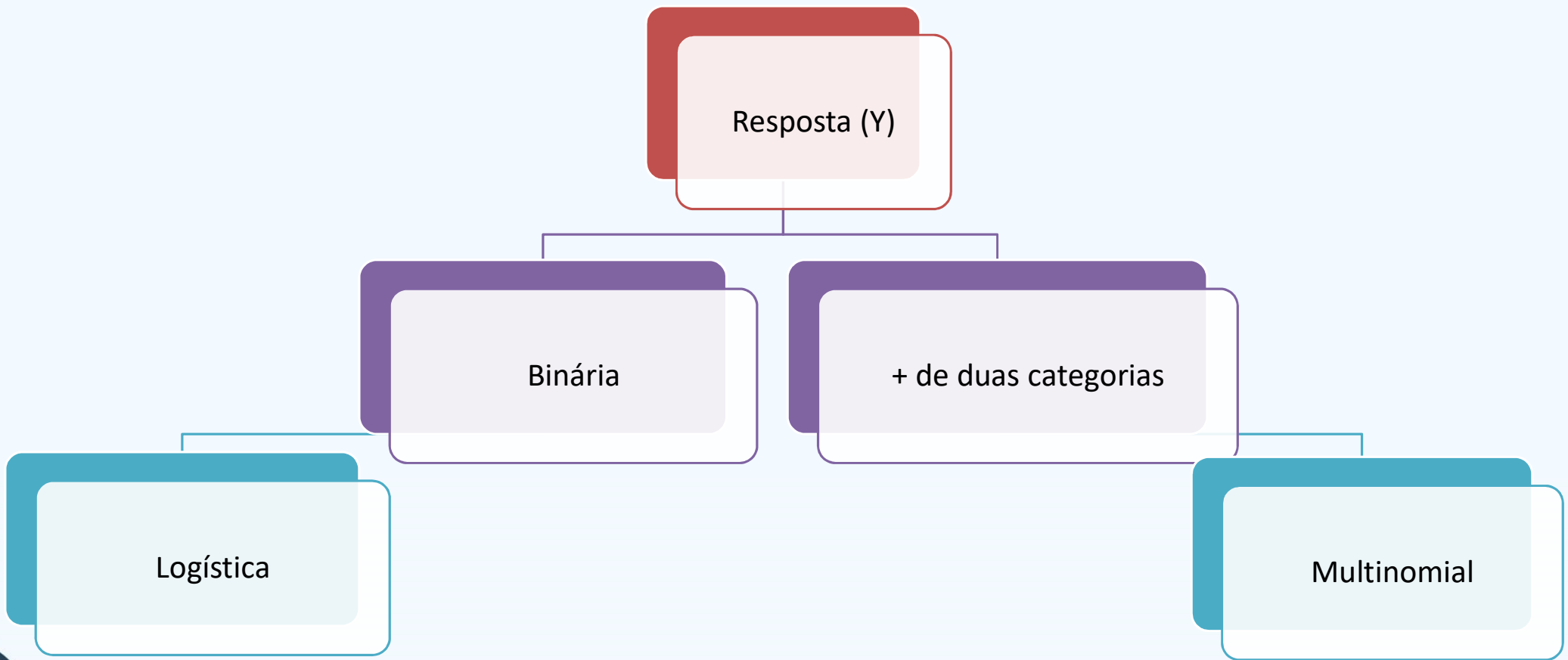
Técnicas de Amostragem e Modelos de Regressão

Professor: Anaíle Mendes Rabelo



Regressão Multinomial

GLM – Regressão Binária



Recapitulando a Regressão Logística

Suponha que o modelo tenha a seguinte forma:

$$\eta = X'B$$

Em que $X' = [1, X_{i1}, X_{i2}, \dots, X_{in}]$, $B = [\beta_0, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n]$, e a variável resposta entre 0 e 1.

Assumimos que a variável resposta é uma variável aleatória Binomial.

Recapitulando a Regressão Logística

Probabilidade de sucesso:

$$p = \frac{n^{\circ} \text{ de sucesso}}{n^{\circ} \text{ de tentativas}}$$

Probabilidade de falha :

$$q = \frac{n^{\circ} \text{ de falhas}}{n^{\circ} \text{ de tentativas}} \quad q = 1 - p$$

Chance de sucesso (Odds):

$$\text{Odds} = \frac{n^{\circ} \text{ de sucesso}}{n^{\circ} \text{ de falhas}} = \frac{p}{1-p}$$

Regressão logística / Binomial binária

Seja Y uma variável aleatória binária com distribuição binomial de probabilidade de sucesso $\pi(x)$.

A notação $\pi(x)$ sugere que a probabilidade de sucesso está condicionada a um valor/categoria x .

Ou seja, $\pi(x) = \Pr(Y=1 | X=x)$. Define-se então:

$$\eta = x' \beta$$

$$\eta = \log \left(\frac{\pi(x)}{1-\pi(x)} \right) = \beta_0 + \beta_1 X = \frac{1}{1+e^{-(\beta_0+\beta_1 X)}}$$

Regressão logística / Binomial binária

- Na regressão binomial binária ou regressão logística clássica temos que Y poderia tomar dois valores:
 - $\Pr(Y=0 | X=x)$.
 $\Pr(Y=1 | X=x)$.

Regressão Multinomial

- Seja Y uma variável aleatória categórica com J categorias.
- Seja $\pi_j(x) = \Pr(Y = j \mid x)$, com $\sum_j \pi_j(x) = 1$
- O modelo compara cada categoria j com uma categoria de referência J , totalizando $\binom{J}{2}$ combinações.

$$\eta = \log \left(\frac{\pi_j(x)}{\pi_k(x)} \right) = \alpha_j + \beta'_j x = \frac{1}{1 + e^{-(\alpha_j + \beta'_j x)}}$$

SEMPRE IREMOS OLHAR EM RELAÇÃO A UMA CATEGORIA DE REFERÊNCIA

Regressão Multinomial / Binomial

- Variável resposta: Qualquer nº de níveis
- Ex: Estudo da escolha de um plano de saúde.
 - Y : Tipos de plano (A,B,C)
 - X: Idade, tamanho da família, renda, etc.
- A regressão logística Multinomial pode também ser chamada de Regressão Logística Politémica

Regressão Multinomial / Binomial

Considerando Y com 3 categorias:
Modelo necessita de 2 funções.

Comparação de categorias:

- Y = 0 -> Referencia
- Comparar com Y = 1 e Y = 2.

$$g_1(x) = \ln \left(\frac{P(Y=1 | x)}{P(Y=0 | x)} \right) = \beta_{10} + \beta_{11}x_1 + \beta_{12}x_2 + \cdots + \beta_{1p}x_p = x' \beta_1$$

$$g_2(x) = \ln \left(\frac{P(Y=2 | x)}{P(Y=0 | x)} \right) = \beta_{20} + \beta_{21}x_1 + \beta_{22}x_2 + \cdots + \beta_{2p}x_p = x' \beta_2$$

Interpretação dos Parâmetros Regressão Multinomial

Regressão Multinomial

- Seja Y uma variável aleatória categórica com J categorias.
- Seja $\pi_j(x) = \Pr(Y = j \mid x)$, com $\sum_j \pi_j(x) = 1$
- O modelo compara cada categoria j com uma categoria de referência J , totalizando $\binom{J}{2}$ combinações.

$$\eta = \log \left(\frac{\pi_j(x)}{\pi_k(x)} \right) = \alpha_j + \beta'_j x = \frac{1}{1 + e^{-(\alpha_j + \beta'_j x)}}$$

SEMPRE IREMOS OLHAR EM RELAÇÃO A UMA CATEGORIA DE REFERÊNCIA

Regressão Multinomial / Binomial

Considerando Y com 3 categorias:
Modelo necessita de 2 funções.

Comparação de categorias:

- Y = 0 -> Referencia
- Comparar com Y = 1 e Y = 2.

$$g_1(x) = \ln \left(\frac{P(Y=1|x)}{P(Y=0|x)} \right) = \beta_{10} + \beta_{11}x_1 + \beta_{12}x_2 + \cdots + \beta_{1p}x_p = x' \beta_1$$

$$g_2(x) = \ln \left(\frac{P(Y=2|x)}{P(Y=0|x)} \right) = \beta_{20} + \beta_{21}x_1 + \beta_{22}x_2 + \cdots + \beta_{2p}x_p = x' \beta_2$$

Regressão Multinomial

Resposta (Y) entre
0 e 1

Requer transformação
da nossa função

Função Logit

$$E(y) = \frac{e^{x'\beta}}{1 + e^{x'\beta}} = \frac{1}{1 + e^{-x'\beta}}$$

Regressão Multinomial

A regressão logística pode ser linearizada:

$$\eta = x' \beta$$

Ser o preditor linear, onde η é definido pela transformação logit.

$$\eta = \ln \frac{p}{1 - p}$$

A razão $\frac{p}{1 - p}$ é chamada de chance odds .

Estimação de Parâmetros

- A estimação dos parâmetros de $x'_i\beta$ é realizada a partir do método de máxima verossimilhança;
- Como nossos dados seguem a distribuição de Binomial, então a distribuição de probabilidade é dada por:

$$f_i(y_i; n; p) = \binom{n}{y} p^y (1 - p)^{n-y}$$

- Logo a função de verossimilhança para v.a. independentes pode ser dada por:

$$L(y_1, y_2, y_3, \dots, y_n, \beta) = \prod_{i=1}^n f_i(y_i) = \prod_{i=1}^n \binom{n}{y} p^y (1 - p)^{n-y}$$

Interpretação dos Parâmetros – ODDS RATIO

Razão entre a probabilidade de um evento ocorrer ($p(Y=1)$) e a probabilidade de não ocorrer ($p(Y=0)$).

$$\frac{\frac{p_1}{1-p_1}}{\frac{p_0}{1-p_0}} = \frac{e^{\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1}}{e^{\hat{\beta}_0}} = e^{\hat{\beta}_1}$$

Chance de sucesso em relação à chance de fracasso.

$$g_1(x) = \ln \left(\frac{P(Y=1 | x)}{P(Y=0 | x)} \right) = \beta_{10} + \beta_{11}x_1 + \beta_{12}x_2 + \cdots + \beta_{1p}x_p = x' \beta_1$$

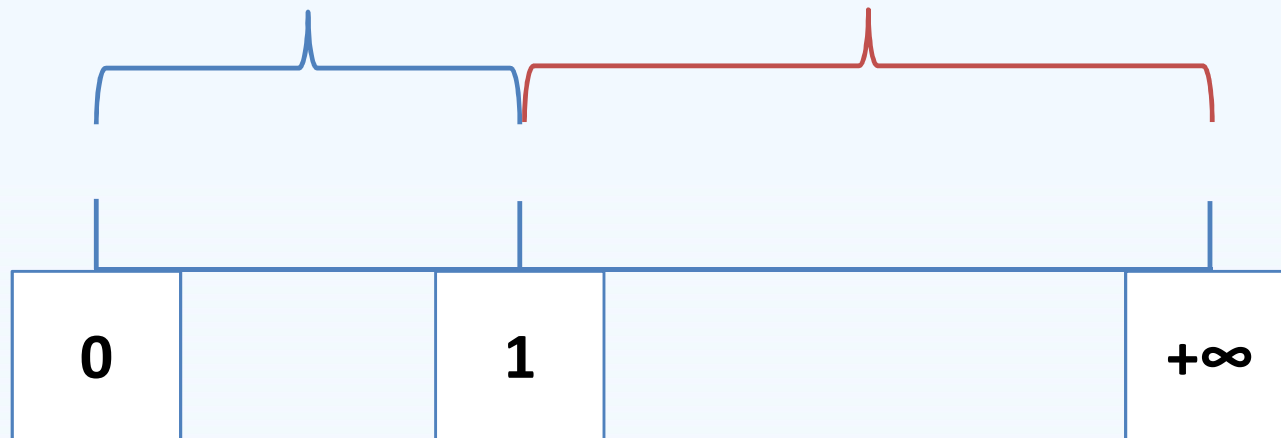
$$g_2(x) = \ln \left(\frac{P(Y=2 | x)}{P(Y=0 | x)} \right) = \beta_{20} + \beta_{21}x_1 + \beta_{22}x_2 + \cdots + \beta_{2p}x_p = x' \beta_2$$

Interpretação dos Parâmetros – ODDS RATIO

$$\widehat{O}_R = \frac{odds_{x_{i+1}}}{odds_{x_i}} = e^{\widehat{\beta}_1}$$

Reduz a probabilidade de ocorrência

Aumenta a probabilidade de ocorrência



Pressupostos da Regressão Multinomial

A variável resposta precisa ser qualitativa, com mais de duas categorias

As preditoras podem ser quantitativas ou categóricas

Ausência de autocorrelação

Relação linear entre o vetor das variáveis explicativas X e a variável independente Y ;

Ausência de correlação entre os resíduos

Assume que as observações são independentes

Ausência de multicolinearidade

Verificar a significância das variáveis do modelo

Teste de hipótese para determinar se a variável preditora do modelo é significativamente relacionada com variável resposta do modelo

- Teste de Wald
- Teste de Razão de verossimilhança



Análise dos resíduos

Resíduos de Pearson

Resíduos de Deviance

Resíduos de Pseudo –Valor

Gráfico de Resíduos