

# Seleção e comparação de modelos na classe dos MLG

Prof. Caio Azevedo

# Seleção de modelos

- Vimos como verificar se um determinado modelo se ajusta adequadamente aos dados.
- Uma outra questão de interesse surge quando se dispõe de diversos modelos (que se ajustam adequadamente aos dados) e respondem às perguntas de interesse, e queremos escolher um como o “mais apropriado” .
- Há diversas técnicas disponíveis para este fim.
- Veremos técnicas baseadas em testes de hipótese e comparação de estatísticas de qualidade de ajuste.

# Teste da razão de verossimilhanças

- Sejam  $M_1$  e  $M_2$  dois modelos, em que  $M_1$  está encaixado em  $M_2$ , ou seja, o modelo  $M_1$  é um caso particular de  $M_2$ .
- Por exemplo,  $M_1$  é um modelo linear obtido de  $M_2$ , o qual é um modelo quadrático.
- Neste caso temos que

$H_0$  : **o modelo  $M_1$  é preferível ao modelo  $M_2$**  vs  $H_1$  : **o modelo  $M_2$  é preferível ao modelo  $M_1$ .**

## Teste da razão de verossimilhanças (cont.)

- Seja  $\hat{\theta}_i$  o estimador de máxima verossimilhança obtido sob o modelo  $i$  e  $\tilde{\theta}_i$  sua respectiva estimativa.
- Denote por  $L_i(\hat{\theta})$  e  $l_i(\hat{\theta})$  o máximo da verossimilhança e da log-verossimilhança do modelo  $i$ , respectivamente, em relação aos estimadores enquanto que  $L_i(\tilde{\theta})$  e  $l_i(\tilde{\theta})$  são os respectivos máximos avaliados nas estimativas.

## Teste da razão de verossimilhanças (cont.)

- A estatística do TRV é dada por  $\Delta = \frac{L_1(\hat{\theta}_1)}{L_2(\hat{\theta}_2)}$ .
- Rejeita-se  $H_0$  se  $\Delta \geq \delta_c$ , em que  $\delta_c$  é um valor crítico adequado.
- Alternativamente, rejeitamos  $H_0$  se

$$\Lambda = -2\ln(\Delta) = -2 \left( l_1(\hat{\theta}_1) - l_2(\hat{\theta}_2) \right) \geq \lambda_c,$$

em que  $P(Q \geq \lambda_c) = \alpha$ ,  $Q \approx \chi_{(\gamma)}^2$  e

$\gamma$  = número de parâmetros do modelo  $M_2$  - número de parâmetros do modelo  $M_1$ .

- Nesse caso,  $p$ -valor  $\approx P(Q \geq \lambda | H_0)$ , em que  $\lambda$  é o valor observado da estatística  $\Lambda$  e  $Q \sim \chi_{\gamma}^2$ . Assim, rejeita-se  $H_0$  se  $p$ -valor  $\leq \alpha$ .

# Estatísticas de comparação de modelos

- O TRV é apropriado na comparação somente de modelos encaixados (o modelo com menor número de parâmetros é um caso particular do modelo com maior número de parâmetros).
- Além disso, ele não leva em consideração (diretamente) o número de parâmetros do modelo (somente na distribuição da estatística).
- Existem várias alternativas, em termos de estatísticas para comparar modelos, que “penalizam” a verossimilhança em relação ao número de parâmetros, tamanho da amostra entre outros fatores.
- Veremos o AIC e o BIC.

## Estatísticas de comparação de modelos (cont.)

- O AIC e BIC, para o  $i$ -ésimo modelo, são dados, respectivamente, por:

$$AIC_i = -2l_i(\tilde{\theta}_i) + 2k$$

$$BIC_i = -2l_i(\tilde{\theta}_i) + k \ln(n)$$

que  $l_i(\tilde{\theta}_i)$  denota a log-verossimilhança do  $i$ -ésimo modelo avaliada em alguma estimativa (p.e. máxima verossimilhança),  $k$  é o número de parâmetros e  $n$  é o número de observações.

- Portanto, o modelo que apresentar os menores valores, será o modelo “melhor ajustado” aos dados.

# Métodos de seleção “dinâmico” ou automatizados

- Existem métodos que selecionam modelos, fixados alguns critérios, de modo “dinâmico” (automatizado).
- Veremos os métodos “forward”, “backward” e “stepwise”.
- Tais métodos são particularmente úteis quando se dispões de muitas covariáveis e/ou muitos fatores.
- Sem perda de generalidade, vamos considerar um determinado modelo (normal linear, linear generalizado) tal que o preditor linear é dado por

$$\eta_{ij} = \beta_0 + \sum_{j=1}^{p-1} \beta_j x_{ij}$$





# Método “forward”

- Primeiramente, ajustamos um modelo com somente o intercepto, ou seja  $\eta_{ij} = \beta_0$ . Ajustamos então, para cada variável explicativa, um modelo

$$\eta_{ij} = \beta_0 + \beta_j x_{ij}, j = 1, 2, \dots, p - 1$$

- Testa-se  $H_0 : \beta_j = 0$  vs  $H_1 : \beta_j \neq 0$ ,  $j=1,2,\dots,p-1$  (usando-se algum teste como o TRV, teste  $\mathbf{C}\beta$ , ou alguma estatística de comparação de modelos). Seja  $P$  o menor nível descritivo entre os  $p - 1$  testes. Se  $P \leq P_E$  a variável correspondente entra no modelo (caso contrário, o processo é interrompido).

## Métodos “forward” (cont.)

- Vamor supor que a variável  $X_1$  foi escolhida. Então, no passo seguinte, ajustamos os modelos

$$\eta_{ij} = \beta_0 + \beta_1 x_{1j} + \beta_j x_{ij}, j = 2, \dots, p - 1$$

- Testa-se  $H_0 : \beta_j = 0$  vs  $H_1 : \beta_j \neq 0$ ,  $j=2, \dots, p-1$  (usando-se algum teste como TRV, teste  $\mathbf{C}\beta$ , ou alguma estatística de comparação de modelos). Seja  $P$  o menor nível descritivo entre os  $p - 2$  testes. Se  $P \leq P_E$  a variável correspondente entra no modelo. Repetimos o procedimento até que ocorra  $P > P_E$ .

# Método “backward”

- Primeiramente, ajustamos o seguinte modelo:

$$\eta_{ij} = \beta_0 + \sum_{j=1}^{p-1} \beta_j x_{ij}$$

- Testa-se  $H_0 : \beta_j = 0$  vs  $H_1 : \beta_j \neq 0$ ,  $j=1,2,\dots,p-1$  (usando-se algum teste como o TRV, teste  $\mathbf{C}\beta$ , ou alguma estatística de comparação de modelos). Seja  $P$  o maior nível descritivo entre os  $p - 1$  testes. Se  $P > P_S$  a variável correspondente sai do modelo (caso contrário, o processo é interrompido).

## Método “backward” (cont.)

- Vamos supor que  $X_1$  tenha saído do modelo. Então ajustamos o seguinte modelo

$$\eta_{ij} = \beta_0 + \sum_{j=2}^{p-1} \beta_j x_{ij}$$

- Testa-se  $H_0 : \beta_j = 0$  vs  $H_1 : \beta_j \neq 0$ ,  $j=2, \dots, p-1$  (usando-se algum teste como TRV, teste  $\mathbf{C}\beta$ , ou alguma estatística de comparação de modelos). Seja  $P$  o maior nível descritivo entre os  $p - 2$  testes. Se  $P > P_S$  a variável correspondente sai do modelo. Repetimos o procedimento até que ocorra  $P \leq P_S$ .

# Método “stepwise”

- É uma mistura dos dois procedimentos anteriores.
- Iniciamos o processo com o modelo  $\eta_{ij} = \beta_0$ . Após duas variáveis terem sido incluídas no modelo, verificamos se a primeira sai ou não do modelo.
- O processo continua até que nenhuma variável seja incluída ou retirada do modelo.
- Geralmente adotamos  $0,15 \leq P_E, P_S \leq 0,25$ . Outra possibilidade é usar  $P_E = P_S = 0,20$ .

# Métodos anteriores usando AIC/BIC

- Para qualquer um dos métodos anteriores, se usarmos alguma estatística de comparação de modelos (como AIC ou BIC), procedemos da seguinte forma
  - Sempre escolhemos o modelo (retirar/incluir a variável) que apresentar o menor valor da estatística.
  - O processo é interrompido quando as estatísticas para todos os modelos possíveis aumentarem em relação ao modelo corrente.
- Observação: as estatísticas AIC e BIC também servem para comparar modelos que difiram em termos da função de ligação e distribuição da variável resposta, entre outras características.