

# Modelo normal linear multivariado: Parte 2

Prof. Caio Azevedo

## Exemplo 3: Amitriptilina

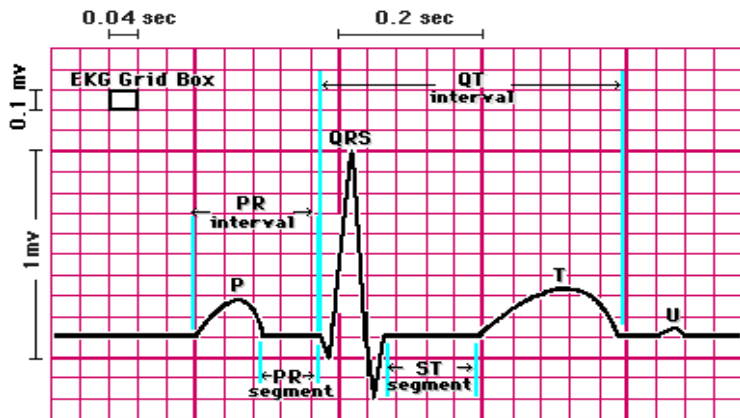
- Amitriptilina é prescrita por alguns médicos como antidepressivo.
- Entretanto existem alguns efeitos colaterais que podem estar associados ao seu uso como: batimento cardíaco irregular, pressão sanguínea anormal e ondas irregulares no eletrocardiograma.
- Os dados consistem na medição de algumas características de interesse de 17 pacientes que deram entrada em um hospital depois de uma overdose de amitriptilina.

# Banco de dados

Indivíduo	Tot	Ami	Gen	Amt	Pr	Diap	Qrs
1	3389	3149	1	7500	220	0	140
2	1101	653	1	1975	200	0	100
3	1131	810	0	3600	205	60	111
4	596	448	1	675	160	60	120
5	896	844	1	750	185	70	83
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
15	781	501	0	4500	180	0	100
16	1070	405	0	1500	170	90	120
17	1754	1520	1	3000	180	0	129

# Descrição das variáveis

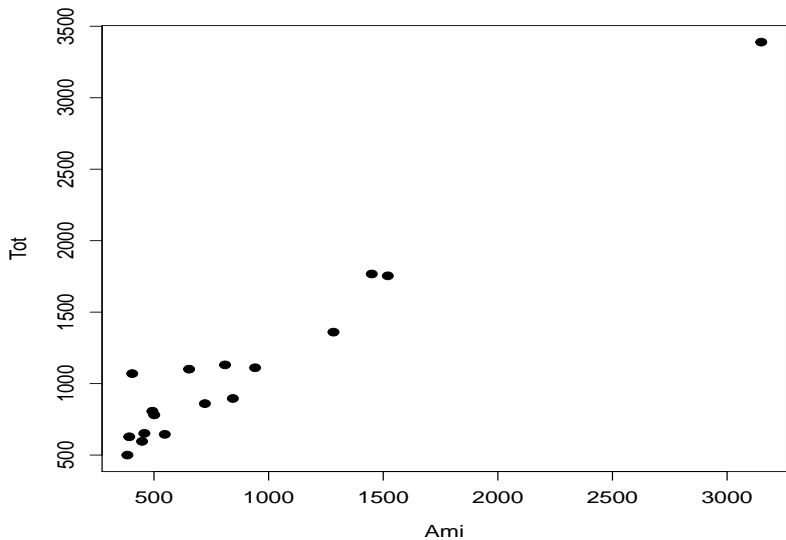
- Tot: nível total no plasma TCAD (ou tricíclicos anti-depressivos - classe de fármacos usados no tratamento sintomático da depressão e outras síndromes depressivas.).
- Ami: quantidade presente de amitriptilina no nível TCAD no plasma.
- Sex: Sexo, 1 - (feminino), 0 - (masculino).
- Amt: quantidade de antidepressivos tomados no momento da overdose.
- Pr: medida da onda PR (eletrocardiograma).
- Diap: Pressão diastólica.
- QRS: medida da onda QRS (eletrocardiograma).

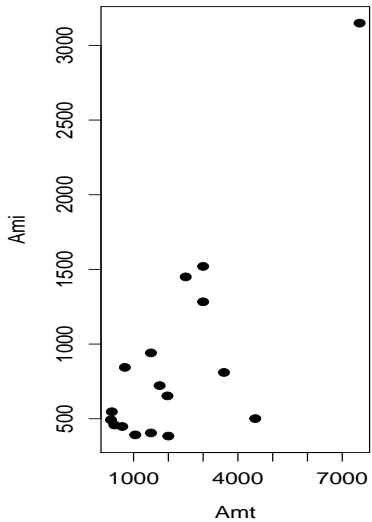
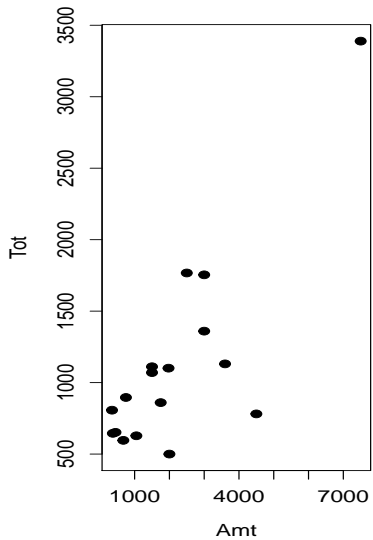


Fonte: <http://ispub.com/IJMT/2/2/6248>

# Modelagem

- Objetivo: modelar o Tot e o Ami em função do Amt.
- Correlação entre Tot e Ami (variáveis - resposta): 0,976.
- Pode-se considerar outras covariáveis.
- Na presente modelagem, torna-se um pouco mais complicado a seleção de covariáveis.







# Nosso exemplo

- $Y_{ij} = \beta_{0j} + \beta_{1j}x_j + \xi_{ij}$ ,  $\xi_i = (\xi_{i1}, \xi_{i2}) \sim N_2(0, \Sigma)$ ,  $j = 1, 2$ ,  $i = 1, \dots, 17$ .
- $\mathbf{X} = \begin{bmatrix} \mathbf{1}_{(17 \times 1)} & \mathbf{x}_{(17 \times 1)} \end{bmatrix}$ , em que  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_{17})'$  (é a mesma para as duas variáveis).
- $\mathbf{B} = \begin{bmatrix} \beta_{01} & \beta_{02} \\ \beta_{11} & \beta_{12} \end{bmatrix}$
- $\beta_{0j}$  : valor esperado de Tot ( $j=1$ ) ou de Ami ( $j=2$ ) para uma quantidade nula de Amt.
- $\beta_{1j}$  : incremento (positivo ou negativo) no valor esperado de Tot ( $j=1$ ) ou de Ami ( $j=2$ ) para o aumento em uma unidade na quantidade de Amt ingerido.

# Inferência

- Nesse caso a metodologia **MANOVA** é útil para testar se existe regressão, ou seja, para testar  $H_0 : \beta_{11} = \beta_{12} = 0$  vs  $H_1 :$  há pelo menos uma diferença.

<b>Estatística</b>	<b>Valor</b>	<b>Aproxim. pela dist. F.</b>	<b>p-valor</b>
Wilks	0,35	13,12	0,0006
Pillai	0,65	13,12	0,0006
Hotelling-Lawley	1,87	13,12	0,0006
Roy	1,87	13,12	0,0006

Assim, rejeita-se  $H_0$ .

# Testes de hipótese individuais e intervalos de confiança

- Com base nos resultados disponíveis em [Modelo Linear Multivariado: Parte 1](#) e [ME 613](#), podemos construir intervalos de confiança de testar hipóteses individuais para os parâmetros de regressão, à semelhança do que é feito para o modelo univariado.

## Testes de hipótese individuais e intervalos de confiança

- $\hat{\beta}_{kj} \sim N(\beta_{kj}, \sigma_j^2 \psi_{kj})$ ,  $\frac{(n-q)\hat{\sigma}_j^2}{\sigma_j^2} \sim \chi_{(n-q)}^2$  e  $\hat{\beta}_{kj} \perp \frac{(n-q)\hat{\sigma}_j^2}{\sigma_j^2}$  (k: parâmetro, j: variável), em que  $\psi_{kj}$  é um elemento apropriado da diagonal principal da matriz  $(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}$ .
- Logo,  $\frac{\hat{\beta}_{kj} - \beta_{kj}}{\sqrt{\hat{\sigma}_j^2 \psi_{kj}}} \sim t_{(n-q)}$ , portanto (considerando-se  $P(X \leq t_{\frac{1+\gamma}{2}}) = \frac{1+\gamma}{2}$ ,  $X \sim t_{(n-q)}$ ), temos que 
$$IC(\beta_{kj}, \gamma) = \left[ \hat{\beta}_{kj} - t_{\frac{1+\gamma}{2}} \sqrt{\hat{\sigma}_j^2 \psi_{kj}}; \hat{\beta}_{kj} + t_{\frac{1+\gamma}{2}} \sqrt{\hat{\sigma}_j^2 \psi_{kj}} \right]$$

# Testes de hipóteses

- Suponha que queremos testar  $H_0 : \beta_{kj} = \beta_{kj0}$  vs  $H_1 : \beta_{kj} \neq \beta_{kj0}$ , para alguns  $k$  e  $j$ , em que  $\beta_{kj0}$  é um valor fixado.
- Estatística do teste  $T_t = \frac{\hat{\beta}_{kj} - \beta_{kj0}}{\sqrt{\hat{\sigma}_i^2 \psi_{kj}}}$ , em que  $\hat{\beta}_{kj}$  é o estimador de MQO de  $\beta_{kj}$  e  $\hat{\sigma}_j^2$  é o  $j$ -ésimo elemento da diagonal principal da matriz  $\hat{\Sigma}$ .

## Cont.

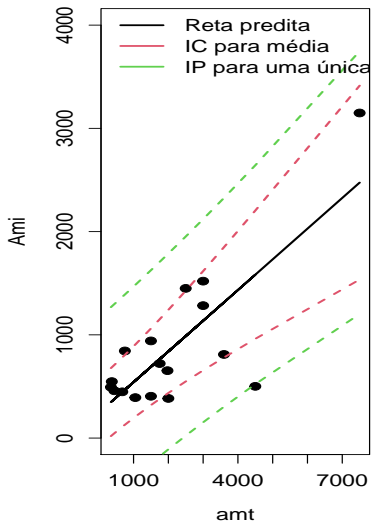
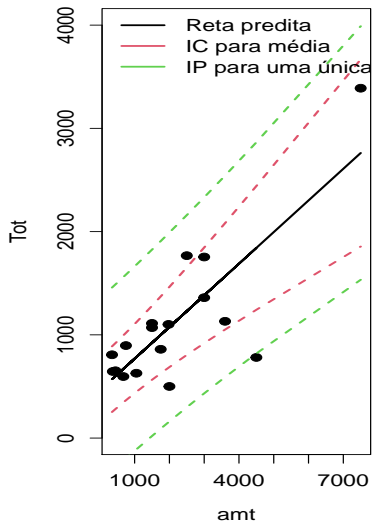
Variável-resposta: Tot

Par.	Estimativa	EP	IC(95%)	Estat. t	p-valor
$\beta_{01}$	462,89	160,91	[119,92 ; 805,86]	2,88	0,0115
$\beta_{11}$	0,31	0,06	[0,18 ; 0,43]	5,30	0,0001

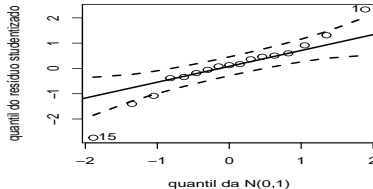
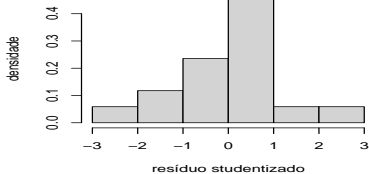
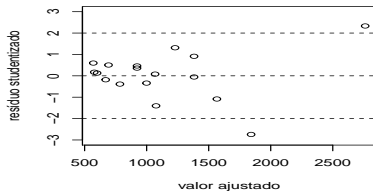
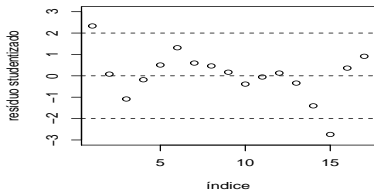
Variável-resposta: Ami

Par.	Estimativa	EP	IC(95%)	Estat. t	p-valor
$\beta_{02}$	244,31	166,76	[-111,13 ; 599,76]	1,47	0,1636
$\beta_{12}$	0,30	0,06	[0,17 ; 0,43]	4,96	0,0002

Com a presente modelagem é complicado ajustar um modelo reduzido, retirando-se apenas um único coeficiente de determinado tipo.

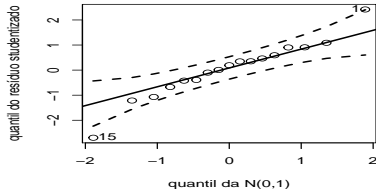
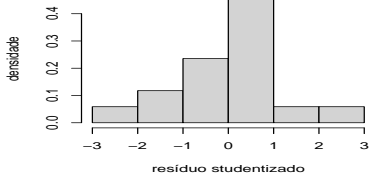
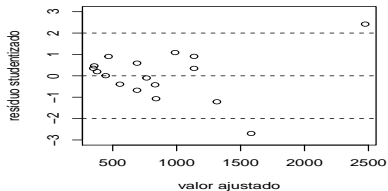
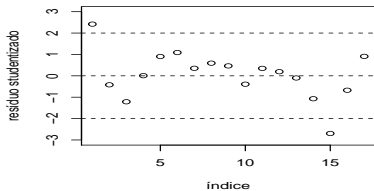


# Análise de resíduos (RS) - Tot

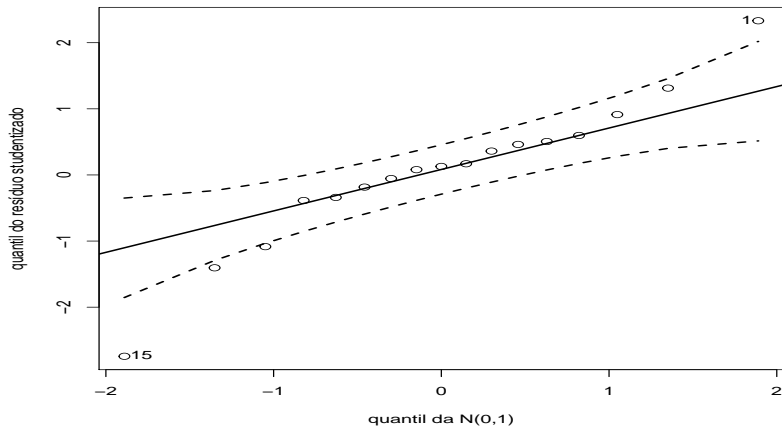




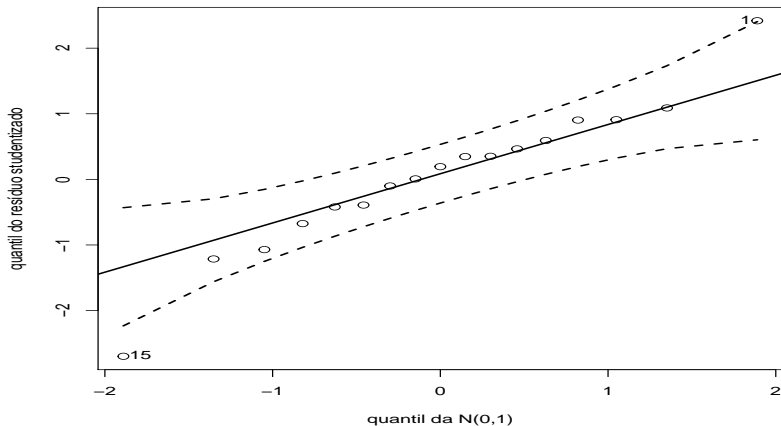
# Análise de resíduos (RS) - Ami



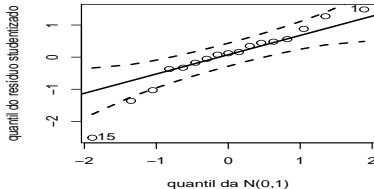
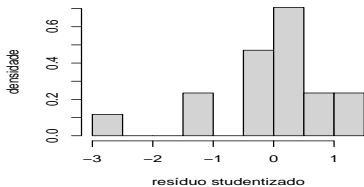
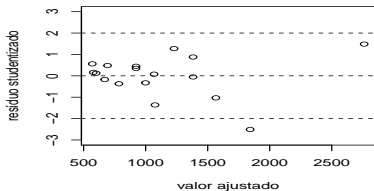
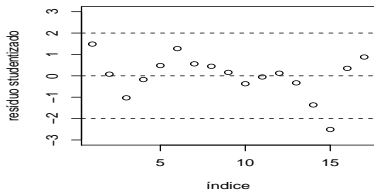
# Envelopes (RS) - Tot



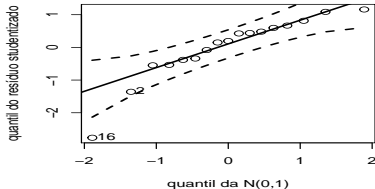
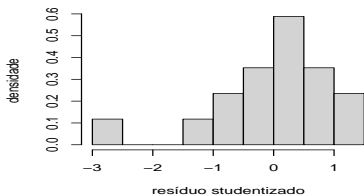
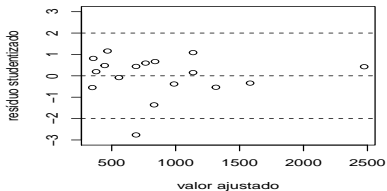
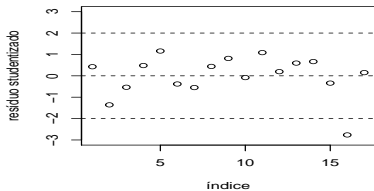
# Envelopes (RS) - Ami



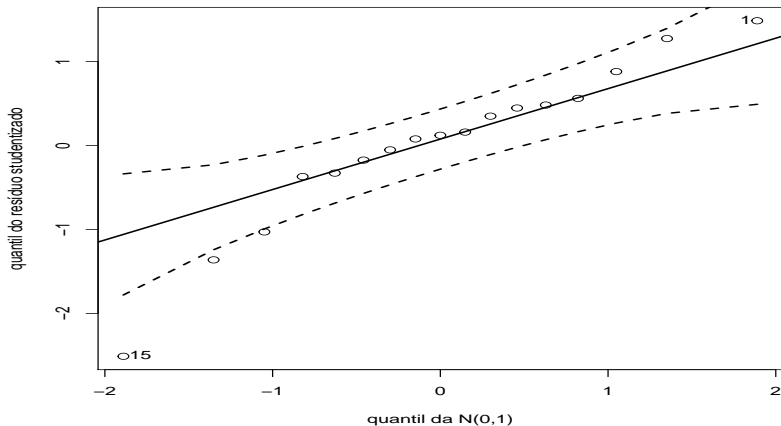
# Análise de resíduos (RSM) - Tot



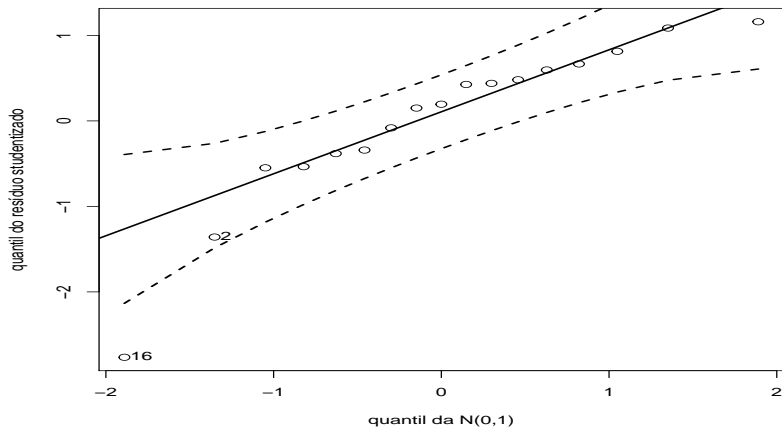
# Análise de resíduos (RSM) - Ami



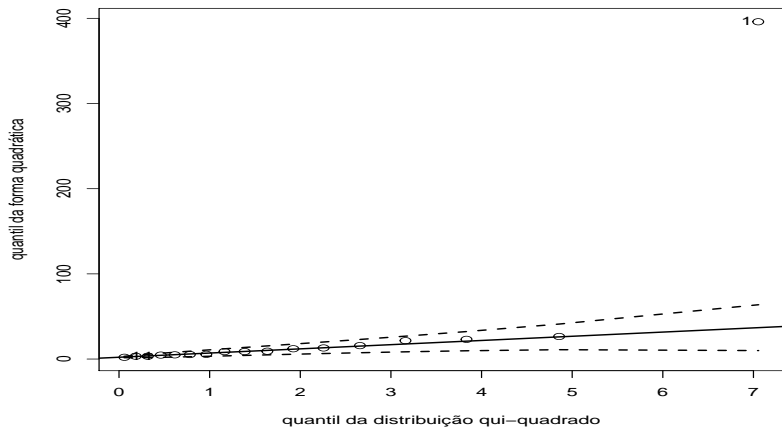
# Envelopes (RSM) - Tot



# Envelopes (RSM) - Ami



# Envelopes (RSM) - distância de Mahalanobis





- Teste para igualdade dos coeficientes angulares:  $H_0 : \beta_{11} = \beta_{12}$  vs  $H_1 : \beta_{11} \neq \beta_{12}$ .

- Teste  $CBU = M$ ,  $C = \begin{bmatrix} 0 & 1 \end{bmatrix}$ ,  $U = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ ,  $M = 0$ .

Resultado:  $q_c = 0,18(0,6682)$ . Não se rejeita a igualdade.

- Veja também a função “[linearHypothesis](#)” do pacote “[car](#)”.
- Exercício: ajustar um modelo quadrático e compará-lo com o modelo linear.

# Comentários gerais

- Para realizar a MANOVA pode-se usar a função “manova”.
- Para obter as estimativas pontuais, pode-se usar a função “lm” e, depois, a função “estim.par.MRNLN”. Para estimar a matriz de variâncias e covariâncias, podemos usar a função “mSigmareg”.
- Para executar o teste de hipótese  $\mathbf{C}^*\boldsymbol{\beta} = \mathbf{M}^*$ , podemos usar a função “Teste.CBU.M” depois de utilizar a função “manova”.