

# Modelo normal linear multivariado: Parte 2

Prof. Caio Azevedo

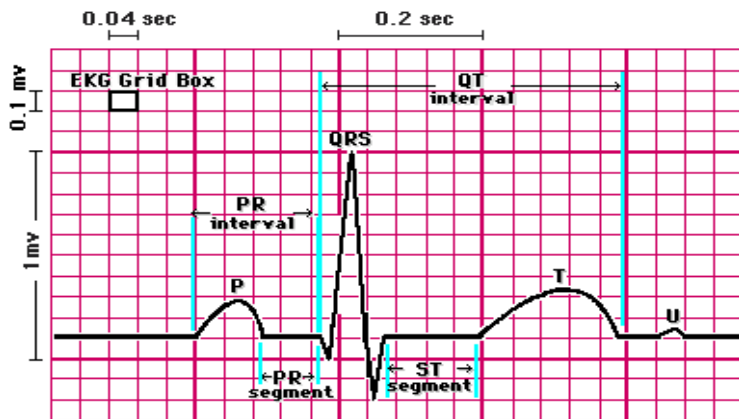
## Exemplo 3: Amitriptilina

- 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.

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
6	1767	1450	1	2500	180	60	80
7	807	493	1	350	154	80	98
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
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

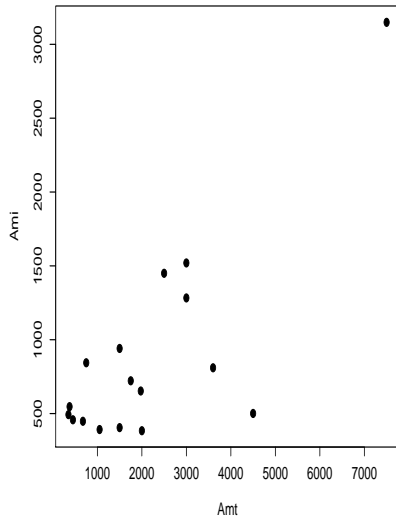
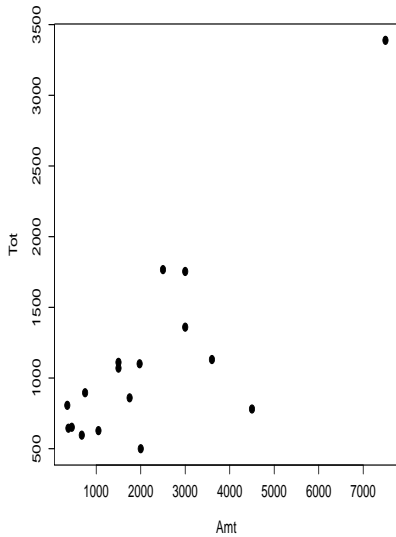
- Tot: nível total no plasma TCAD (ou tricíclicos anti-depressivos - classe de fármacos usados no tratamento sintomático da depressão e outras síndromes depressivas.).
- Ami: quantidade presente de amitriptilina no nível TCAD no plasma.
- Gen: Gênero, 1 - (feminino), 0 - (masculino).
- Amt: quantidade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



Fonte: [http://cal.vet.upenn.edu/projects/lgcardiac/ecg\\_tutorial/printinterval.htm](http://cal.vet.upenn.edu/projects/lgcardiac/ecg_tutorial/printinterval.htm)

# 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

- $Y_{ij} = \beta_{0i} + \beta_{1i}x_j + \xi_{ij}$ ,  $\xi_j = (\xi_{1j}, \xi_{2j}) \sim N_2(\mathbf{0}, \Sigma)$ ,  $i = 1, 2, j = 1, \dots, 17$ .
- $\mathbf{X} = \begin{bmatrix} \mathbf{1}_{(17 \times 1)} & \mathbf{x}_{(17 \times 1)} \end{bmatrix}$ , em que  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_{17})'$  (é a mesma para as duas variáveis).
- $\mathbf{B} = \begin{bmatrix} \beta_{01} & \beta_{02} \\ \beta_{11} & \beta_{12} \end{bmatrix}$
- $\beta_{0i}$  : valor esperado de Tot ( $i=1$ ) ou de Ami ( $i=2$ ) para uma quantidade nula de Amt.
- $\beta_{1i}$  : incremento (positivo ou negativo) no valor esperado de Tot ( $i=1$ ) ou de Ami ( $i=2$ ) 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 [http://www.ime.unicamp.br/~cnaber/aula\\_MNLM\\_Ana\\_Multi\\_2S\\_2017.pdf](http://www.ime.unicamp.br/~cnaber/aula_MNLM_Ana_Multi_2S_2017.pdf) e [http://www.ime.unicamp.br/~cnaber/aula\\_Intro\\_MRLM\\_REG\\_2S\\_2016\\_parte\\_1.pdf](http://www.ime.unicamp.br/~cnaber/aula_Intro_MRLM_REG_2S_2016_parte_1.pdf), 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

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

# Testes de hipóteses

- Suponha que queremos testar  $H_0 : \beta_{ki} = \beta_{ki0}$  vs  $H_1 : \beta_{ki} \neq \beta_{ki0}$ , para alguns  $k$  e  $i$ , em que  $\beta_{ki0}$  é um valor fixado.
- Estatística do teste  $T_t = \frac{\hat{\beta}_{ki} - \beta_{ki0}}{\sqrt{\hat{\sigma}_i^2 \psi_{ki}}}$ , em que  $\hat{\beta}_{ki}$  é o estimador de MQO de  $\beta_{ki}$  e  $\hat{\sigma}_i^2$  é o  $i$ -ésimo elemento da diagonal principal da matriz  $\hat{\Sigma}$ .

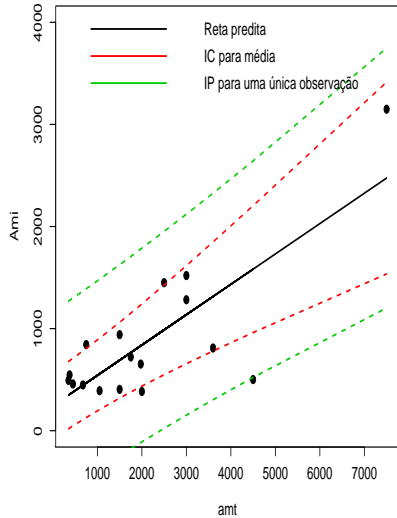
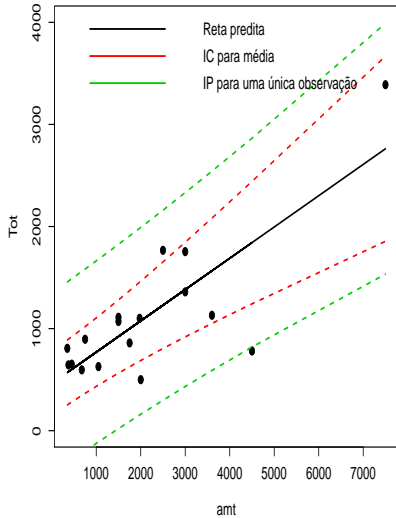
## Cont.

Variável-resposta: Tot

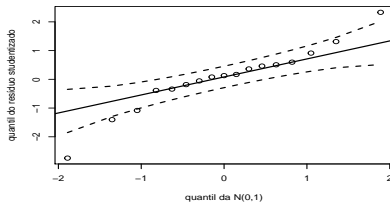
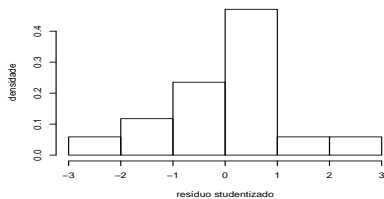
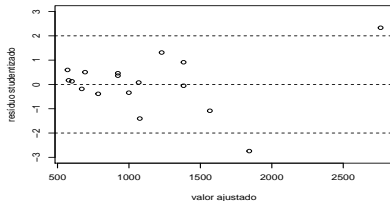
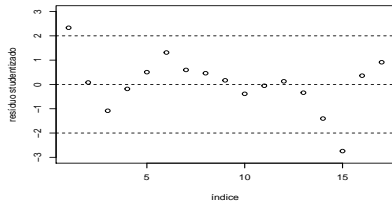
Parâmetro	Estimativa	EP	IC(95%)	Estat. t	p-valor
$\beta_{01}$	462,89	160,91	[119,92 ; 805,86]	2,88	0,0115
$\beta_{11}$	0,31	0,06	[0,18 ; 0,43]	5,30	0,0001

Variável-resposta: Ami

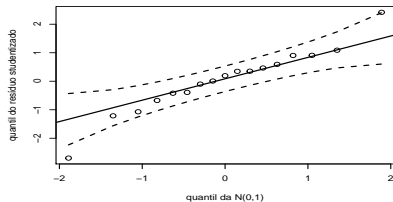
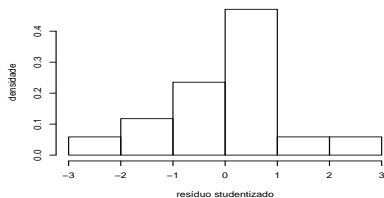
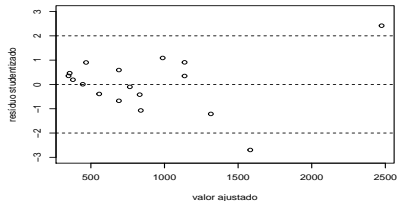
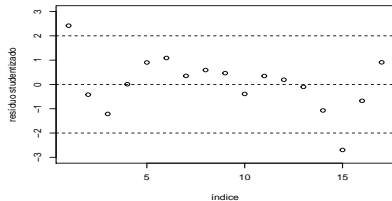
Parâmetro	Estimativa	EP	IC(95%)	Estat. t	p-valor
$\beta_{02}$	244,31	166,76	[-111,13 ; 599,76]	1,47	0,1636
$\beta_{12}$	0,30	0,06	[0,17 ; 0,43]	4,96	0,0002



# Análise de resíduos (RS) - Tot

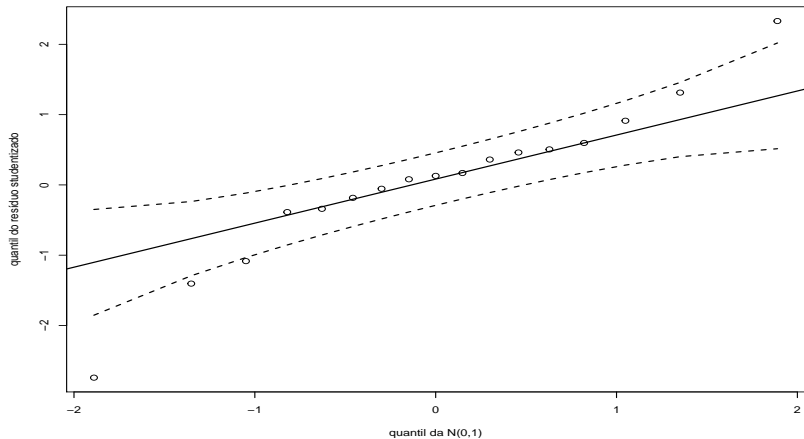


# Análise de resíduos (RS) - Amt

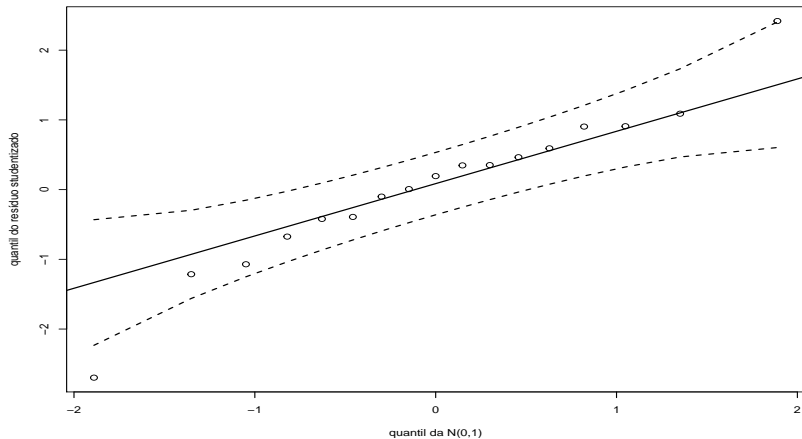




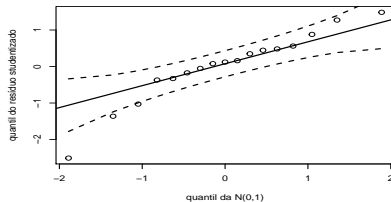
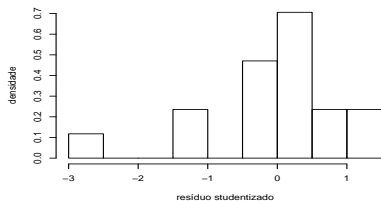
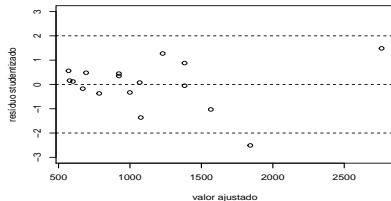
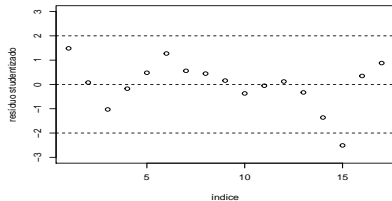
# Envelopes (RS) - Tot



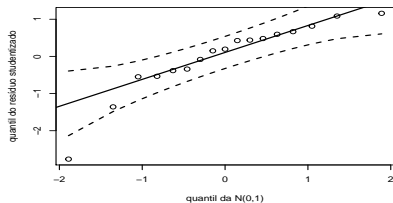
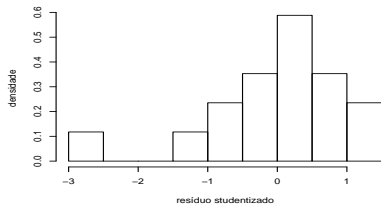
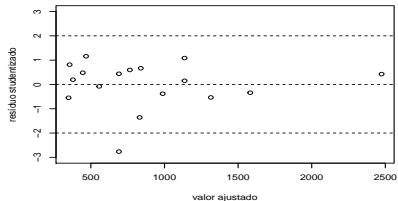
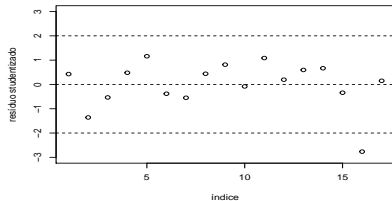
# Envelopes (RS) - Amt



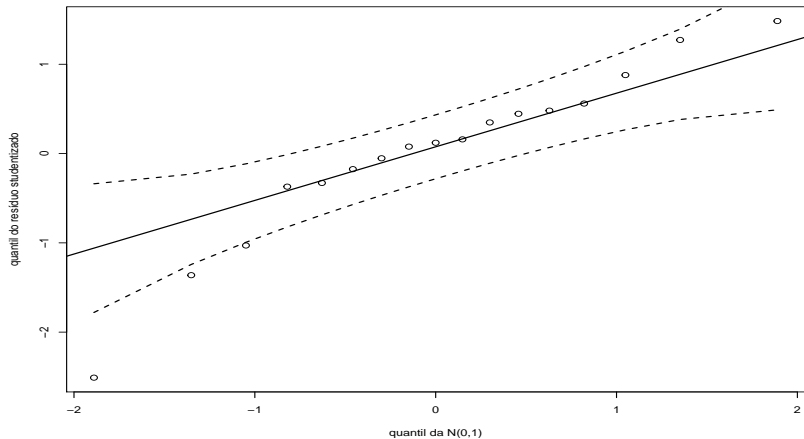
# Análise de resíduos (RSM) - Tot



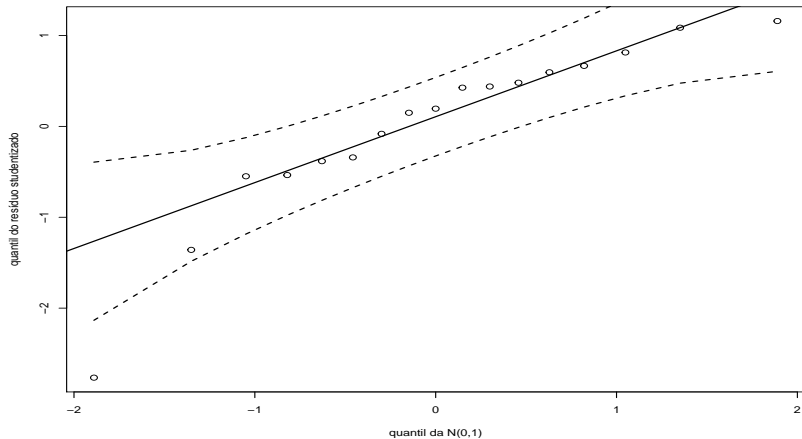
# Análise de resíduos (RSM) - Amt



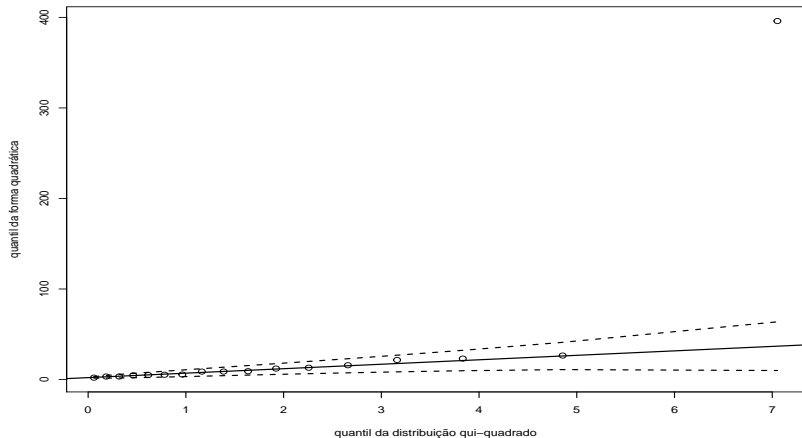
# Envelopes (RSM) - Tot



# Envelopes (RSM) - Amt



# 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.