

Modelos multivariados (marginais): Parte 2

Prof. Caio Azevedo

Exemplo 2: Distância do centro da glândula pituitária para a fissura pterigomaxilar (Potthoff and Roy (1964))

- Este conjunto de dados corresponde aos famosos dados de Potthoff-Roy, usado para demonstrar a utilização da MANOVA em dados de medidas repetidas (comparação entre grupos, embora comparação entre variáveis seja possível).
- O estudo considerou 16 meninos e 11 meninas, nos quais, nas idades 8, 10, 12 e 14 anos tiveram a distância (mm) do centro da glândula pituitária para a fissura pterigomaxilar medidas.

Um pouco sobre interação

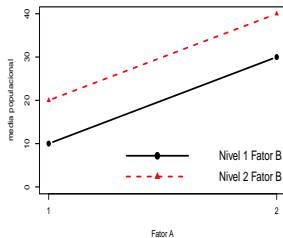
- Em muitas situações, o pesquisador tem interesse em como dois ou mais fatores afetam o comportamento da variável resposta.
- Nem todos os fatores são, necessariamente, de interesse. Contudo, em princípio, todos devem ser controlados de alguma forma.
- Em nosso exemplo temos um fator intra-unidades (ano) e um entre-unidades (gênero).
- Pode haver fatores que funcionam como “bloco” (como na literatura de planejamento de experimentos).

Exemplo

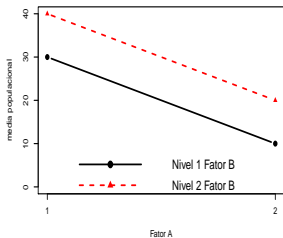
- Fator A: possui a níveis.
- Fator B: possui b níveis.
- Um deles pode ser quantitativo (não fator).
- Conceito importante: interação entre os fatores.
- Interação: a diferença entre as médias da resposta, entre dois níveis do Fator A, são iguais ao longo dos níveis do Fator B (vice-versa).
- Se uma das covariáveis não for um fator (as curvas em relação aos níveis do fator têm de ser paralelas).

Perfis médios: ausência de interação

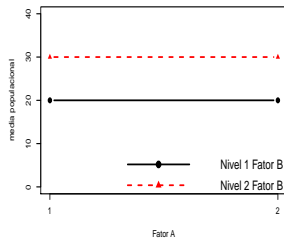
Efeito crescente de ambos os fatores



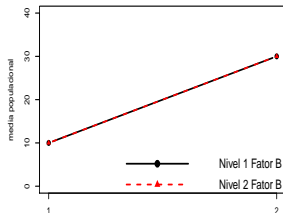
Efeito decresc. do Fator A e crescente do Fator B



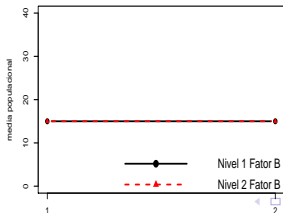
Ausência de efeito do Fator A



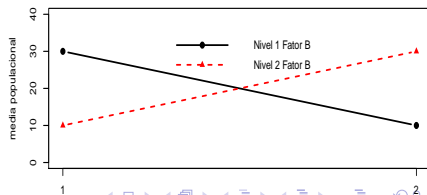
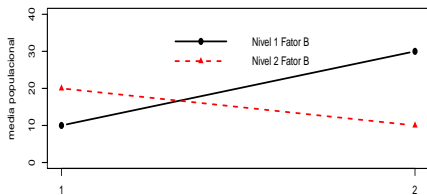
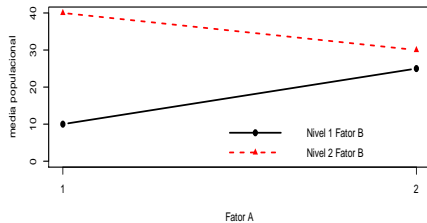
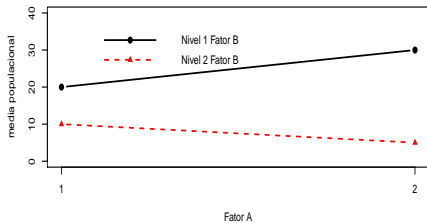
Ausência de efeito do Fator B



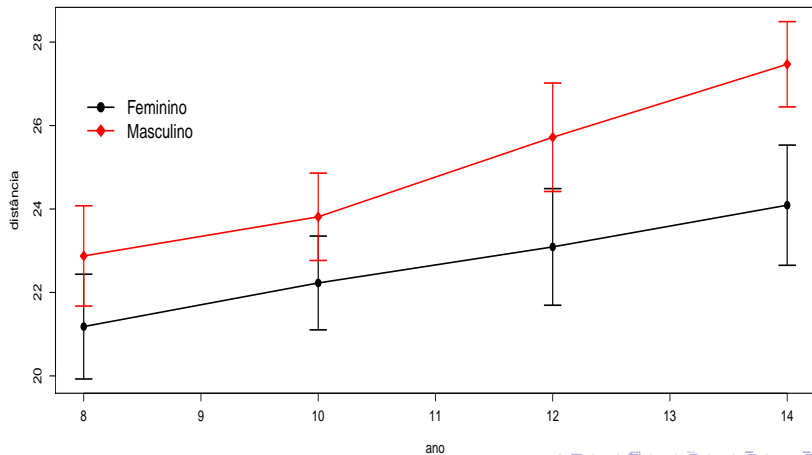
Ausência de efeito de ambos os fatores



Perfis médios: presença de interação



Perfil médio

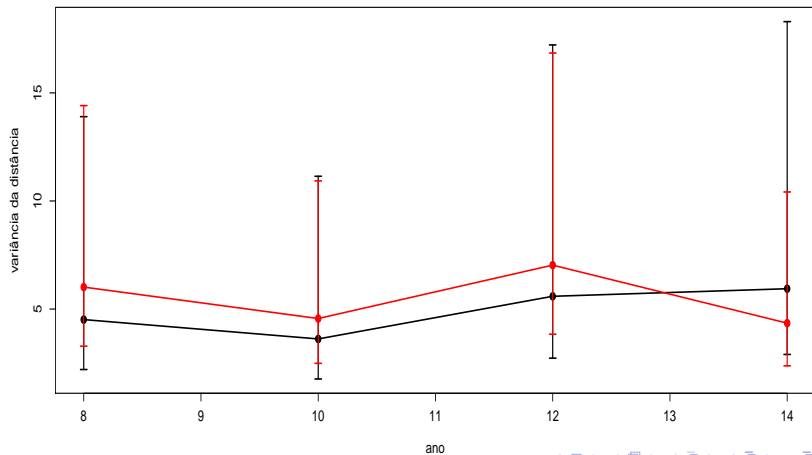


Var. (diagonal), correlações (acima) e covar. (abaixo)

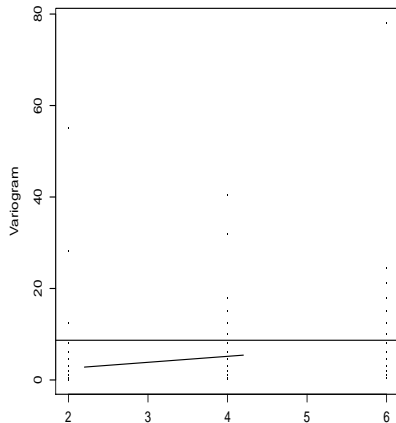
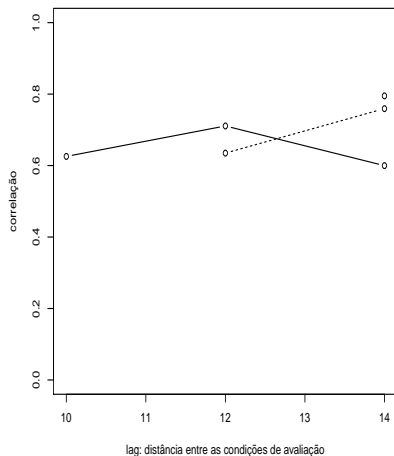
Ano (feminino)			
8	10	12	14
4,51	0,83	0,86	0,84
3,35	3,62	0,90	0,88
4,33	4,03	5,59	0,95
4,36	4,08	5,47	5,94

Ano (masculino)			
8	10	12	14
6,02	0,44	0,56	0,32
2,29	4,56	0,39	0,63
3,63	2,19	7,03	0,59
1,61	2,81	3,24	4,35

Variâncias em cada condição



Perfis da matriz de correlação e variograma



Modelagem para os dados do Exemplo 2

$$Y_{ijk} = \beta_0 + \alpha_k + (\beta_1 + \gamma_k)(x_{ijk} - 8) + \xi_{ijk},$$

$j = 1, 2, \dots, n_{ik}$, (indivíduo), $i = 1, 2, 3, 4$ (ano (condição de avaliação)),
 $k = 1, 2$ (gênero - 1: feminino, 2: masculino), $n_{i1} = 11$; $n_{i2} = 16$, $\forall i$

- $\alpha_1 = \gamma_1 = 0$.
- x_{ijk} : é o ano (8,10,12,14), em que a distância, correspondente ao instante i , foi medida no indivíduo j do grupo k .
- Y_{ijk} : é a distância no instante i do indivíduo j do grupo k .
- $E(Y_{ijk}|x_{ijk} = 8) = \beta_0$ é a distância esperada no nono ano de vida para indivíduos do gênero feminino.
- α_2 é o incremento na distância esperada no nono ano de vida para indivíduos do gênero masculino em relação aos do gênero feminino.

Modelagem para os dados do Exemplo 2 (cont.)

- β_1 : é o incremento na distância esperada no intervalo de um ano para indivíduos do gênero feminino.
- γ_2 : é o incremento na distância esperada no intervalo de um ano para indivíduos do gênero masculino em relação ao incremento para indivíduos do gênero feminino.
- (1) : $\mathcal{V}(Y_{ijk}) = \sigma^2$ (homocedástico); (2) $\mathcal{V}(Y_{ijk}) = \sigma_i^2 = \sigma^2 \delta_k^2$, $\delta_1 \equiv 1$;
(3) $\mathcal{V}(Y_{ijk}) = \sigma_i^2 = \sigma^2 \delta_k^2 \exp(x_{ijk}\gamma)$, $\delta_1 \equiv 1$ (heterocedástico).
- $\text{Corre}(Y_{ijk}, Y_{i'jk})$ (1) Uniforme, (2) AR(1), (3) (ARMA(1,1)).

Modelos

Modelo	Variância	Correlação
HU	Homocedástico	U
HAR1	Homocedástico	AR(1)
HARMA11	Homocedástico	ARMA(1,1)
HE2U	Heterocedástico (2)	U
HE2AR1	Heterocedástico (2)	AR(1)
HE2ARMA11	Heterocedástico (2)	ARMA(1,1)
HE3U	Heterocedástico (3)	U
HE3AR1	Heterocedástico (3)	AR(1)
HE3ARMA11	Heterocedástico (3)	ARMA(1,1)

Modelos

Modelo	AIC	BIC
HU	445,76	461,62
HAR1	456,59	472,45
HARMA11	447,39	465,90
HE2RU	436,19	454,70
HE2AR1	447,00	465,52
HE2ARMA11	437,41	458,57
HE3U	438,02	459,17
HE3AR1	448,95	470,11
HE3ARMA11	439,33	463,13

Estimativas dos parâmetros (modelo completo)

Parâmetro	Estimativa	EP	IC(95%)	Estatística	p-valor
β_0	21,21	0,51	[20,21 ; 22,21]	41,90	< 0,0001
α_2	1,41	0,88	[-0,34 ; 3,15]	1,60	0,1104
β_1	0,48	0,06	[0,36 ; 0,60]	7,89	< 0,0001
γ_2	0,30	0,11	[0,09 ; 0,51]	2,88	0,0040

Ajustar um modelo reduzido (U com heterocedasticidade (2)) sem o parâmetro α_2 , ou seja:

$$Y_{ijk} = \beta_0 + (\beta_1 + \gamma_k)(x_{ijk} - 8) + \xi_{ijk},$$

Estimativas dos parâmetros

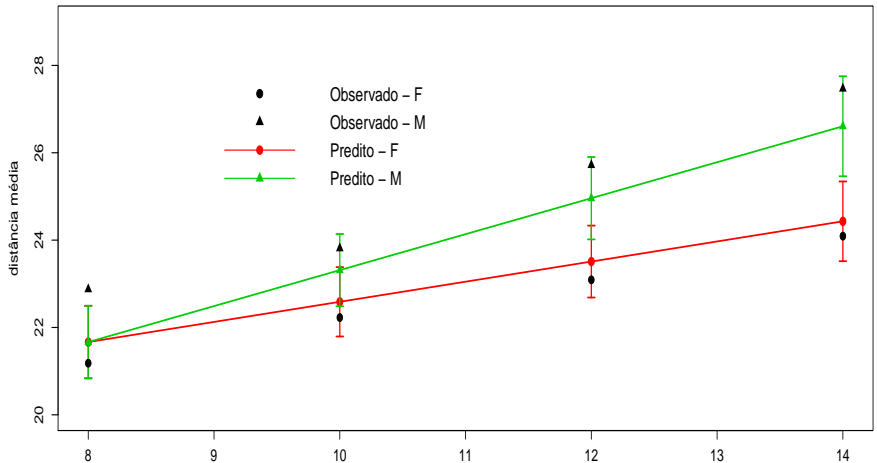
Parâmetro	Estimativa	EP	IC(95%)	Estatística	p-valor
β_0	21,67	0,42	[20,83 ; 22,51]	51,14	< 0,0001
β_1	0,46	0,06	[0,34 ; 0,58]	7,79	< 0,0001
γ_2	0,36	0,10	[0,17 ; 0,56]	3,66	< 0,0001

Estimativas dos parâmetros

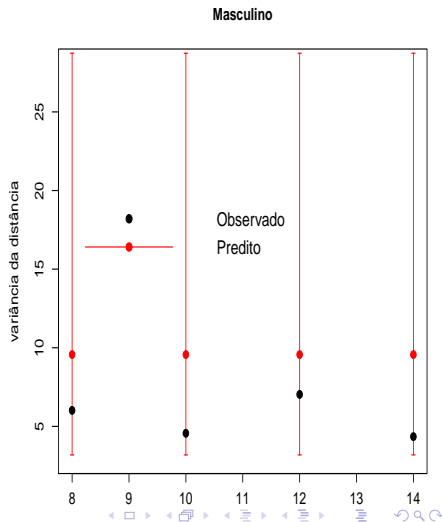
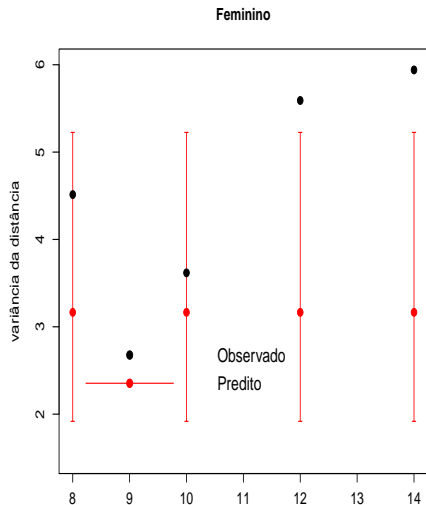
Parâmetro	Estimativa	IC(95%)
σ^2	3,17	[1,92 ; 5,23]
δ	1,74	[1,29 ; 2,34]

Parâmetro	Estimativa	IC(95%)
ρ	0,75	[0,58 ; 0,86]

Perfis médios: observados e preditos



Variâncias: observadas e previstas



Correlações: observadas e previstas

