

# ANOVA

## Modelos de Efeitos Fixos e Aleatórios

# Modelos mais Gerais

(Neter et al. 2005; Oehlert, 2010)

**Diferentes estruturas para os componente “FIXOS” e “ALEATÓRIOS” do modelo adotado para Y:**

$$Y = E[Y|X] + [Y - E(Y|X)]$$

componente fixo do modelo      componente aleatório do modelo

# Modelo com Dois Fatores Aleatórios

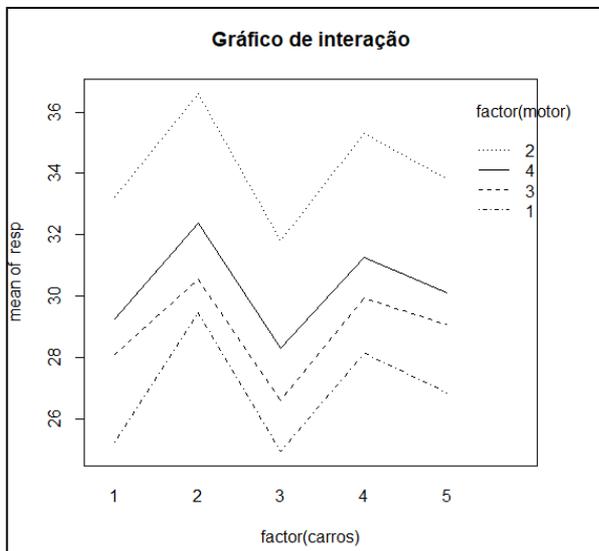
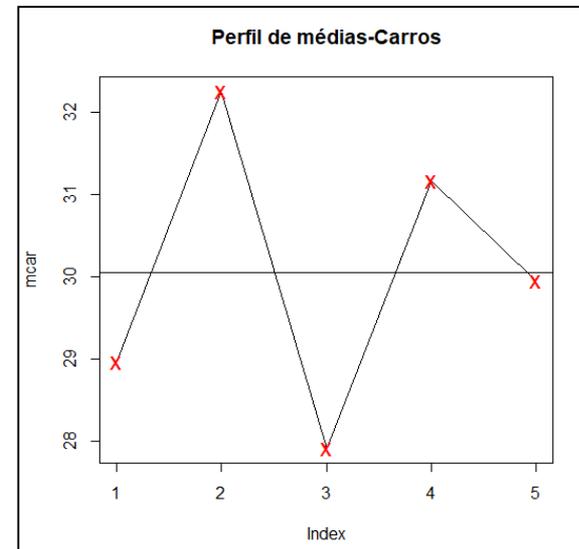
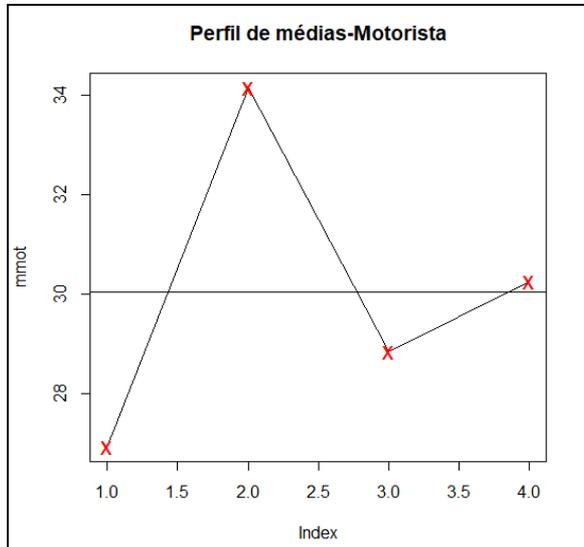
Consumo de Gasolina de acordo com carros e motoristas amostrados aleatoriamente de uma indústria automobilística

| Fator B:<br>Motoristas | Fator A: Carros |         |         |         |         |
|------------------------|-----------------|---------|---------|---------|---------|
|                        | $j = 1$         | $j = 2$ | $j = 3$ | $j = 4$ | $j = 5$ |
| $i = 1$                | 25.3            | 28.9    | 24.8    | 28.4    | 27.1    |
|                        | 25.2            | 30.0    | 25.1    | 27.9    | 26.6    |
| $i = 2$                | 33.6            | 36.7    | 31.7    | 35.6    | 33.7    |
|                        | 32.9            | 36.5    | 31.9    | 35.0    | 33.9    |
| $i = 3$                | 27.7            | 30.7    | 26.9    | 29.7    | 29.2    |
|                        | 28.5            | 30.4    | 26.3    | 30.2    | 28.9    |
| $i = 4$                | 29.2            | 32.4    | 27.7    | 31.8    | 30.3    |
|                        | 29.3            | 32.4    | 28.9    | 30.7    | 29.9    |

**Os fatores Carros e Motoristas são aleatórios.**

**A resposta sob estudo é o consumo de combustível.**

# Modelo com Dois Fatores Aleatórios



Componentes da variabilidade de Y devido ao efeito (aleatório) principal de cada fator bem como de sua interação.

# Modelo com Dois Fatores Aleatórios

Componente  
fixo

Componente  
aleatório

$$y_{ijk} = \mu_{jk} + e_{ijk} = \underbrace{\mu}_{\text{Componente fixo}} + \underbrace{\tau_j + \beta_k + \gamma_{jk} + e_{ijk}}_{\text{Componente aleatório}}; \quad i = 1, \dots, n_{jk}; j = 1, \dots, a; k = 1, \dots, b$$

$$\tau_j \sim N(0; \sigma_A^2); \quad \beta_k \sim N(0; \sigma_B^2); \quad \gamma_{jk} \sim N(0; \sigma_{AB}^2);$$

$$e_{ijk} \sim N(0; \sigma_e^2); \quad \tau_j \perp \beta_k \perp \gamma_{jk} \perp e_{ijk}$$

$$y_{ijk} \sim N\left(\mu; \sigma_A^2 + \sigma_B^2 + \sigma_{AB}^2 + \sigma_e^2\right)$$

$$\text{Cov}(y_{ijk}; y_{i'j'k'}) = \begin{cases} \sigma_A^2 + \sigma_B^2 + \sigma_{AB}^2 + \sigma_e^2 & i = i'; j = j'; k = k' \\ \sigma_A^2 + \sigma_B^2 + \sigma_{AB}^2 & i \neq i'; j = j'; k = k' \\ \sigma_A^2 & i \neq i'; j = j'; k \neq k' \\ \sigma_B^2 & i \neq i'; j \neq j'; k = k' \\ 0 & i \neq i'; j \neq j'; k \neq k' \end{cases}$$

# Modelos Lineares de Efeitos Aleatórios

## ANOVA para Delineamentos com Dois Fatores, A e B, Aleatórios

| FV      | #g.l.                | E(QM)  |
|---------|----------------------|--|
| A       | $a - 1$              | $\sigma_e^2 + r\sigma_{AB}^2 + rb\sigma_A^2$ |
| B       | $b - 1$              | $\sigma_e^2 + r\sigma_{AB}^2 + ra\sigma_B^2$ |
| AB      | $(a - 1)(b - 1)$     | $\sigma_e^2 + r\sigma_{AB}^2$                |
| Resíduo | $n - ab = ab(r - 1)$ | $\sigma_e^2$                                 |

Estrutura  
Fatorial dos  
efeitos  
aleatórios

r: réplicas n=abr

Neter et al., 2005

$$H_0 : \sigma_{AB}^2 = 0 \Rightarrow F_{AB} = \frac{QM(AB)}{QM \text{ Res}} \sim F_{(a-1)(b-1), ab(r-1)}$$

$$H_0 : \sigma_A^2 = 0 \Rightarrow F_A = \frac{QMA}{QM(AB)} \sim F_{(a-1), (a-1)(b-1)}$$

$$H_0 : \sigma_B^2 = 0 \Rightarrow F_B = \frac{QMB}{QM(AB)} \sim F_{(b-1), (a-1)(b-1)}$$

Tabela de ANOVA equivalente ao modelo de efeitos Fixos, exceto o E(QM).

Não há uma ordem para a realização dos testes dos components de variância!

# Modelo com Dois Fatores Aleatórios

## Estimadores dos Componentes de Variância

$$\sigma_A^2 = \frac{E(QMA) - E(QMAB)}{rb} \Rightarrow \hat{\sigma}_A^2 = \frac{QMA - QMAB}{rb}$$

$$\sigma_B^2 = \frac{E(QMB) - E(QMAB)}{ra} \Rightarrow \hat{\sigma}_B^2 = \frac{QMB - QMAB}{ra}$$

$$\sigma_{AB}^2 = \frac{E(QMAB) - E(QM Res)}{r} \Rightarrow \hat{\sigma}_{AB}^2 = \frac{QMAB - QM Res}{r}$$

$$\sigma_e^2 = E(QM Res) \Rightarrow \hat{\sigma}_e^2 = QM Res$$

Intervalos de Confiança aproximados para Componentes de Variância em modelos balanceados podem ser obtidos por meio do procedimento de Satterthwaite que identifica os estimadores desses CV como combinações lineares de Quadrados Médios.

# Modelo com 2 Fatores Aleatórios

## Estimador da Média Geral

$$\hat{\mu} = \bar{y}_{...}$$

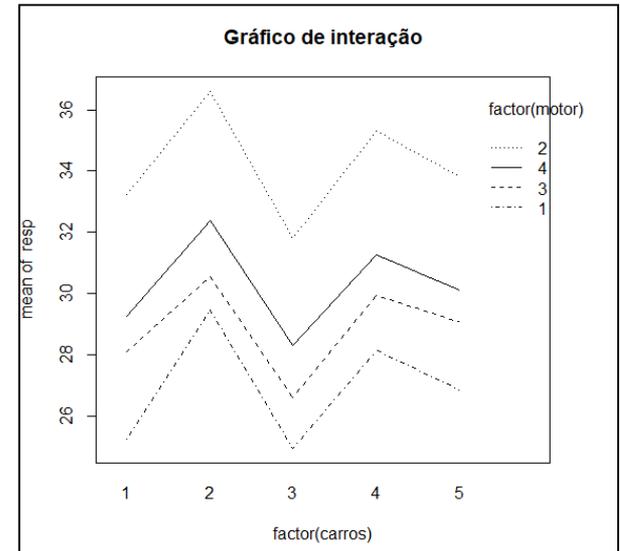
$$\begin{aligned} \text{Var}(\hat{\mu}) &= \text{Var}\left(\frac{\sum_{ijk} y_{ijk}}{rab}\right) = \frac{rb\sigma_A^2 + ra\sigma_B^2 + r\sigma_{AB}^2 + \sigma_e^2}{rab} \\ &= \frac{E(QMA) + E(QMB) - E(QMAB)}{rab} \end{aligned}$$

$$\hat{\text{Var}}(\hat{\mu}) = \frac{QMA + QMB - QMAB}{rab}$$

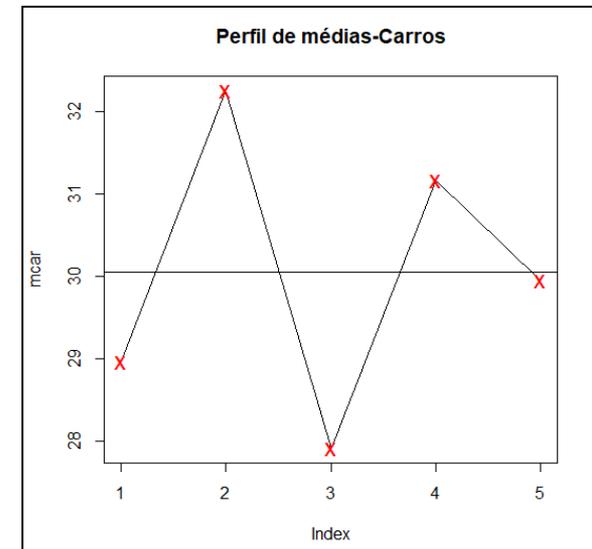
# Modelo com Dois Fatores Aleatórios

| Motoristas | Fator A: Carros |       |       |       |       |
|------------|-----------------|-------|-------|-------|-------|
|            | $j=1$           | $j=2$ | $j=3$ | $j=4$ | $j=5$ |
| $i=1$      | 25.3            | 28.9  | 24.8  | 28.4  | 27.1  |
| $i=2$      | 25.2            | 30.0  | 25.1  | 27.9  | 26.6  |
| $i=3$      | 33.6            | 36.7  | 31.7  | 35.6  | 33.7  |
| $i=4$      | 32.9            | 36.5  | 31.9  | 35.0  | 33.9  |
| $i=3$      | 27.7            | 30.7  | 26.9  | 29.7  | 29.2  |
| $i=4$      | 28.5            | 30.4  | 26.3  | 30.2  | 28.9  |
| $i=4$      | 29.2            | 32.4  | 27.7  | 31.8  | 30.3  |
|            | 29.3            | 32.4  | 28.9  | 30.7  | 29.9  |

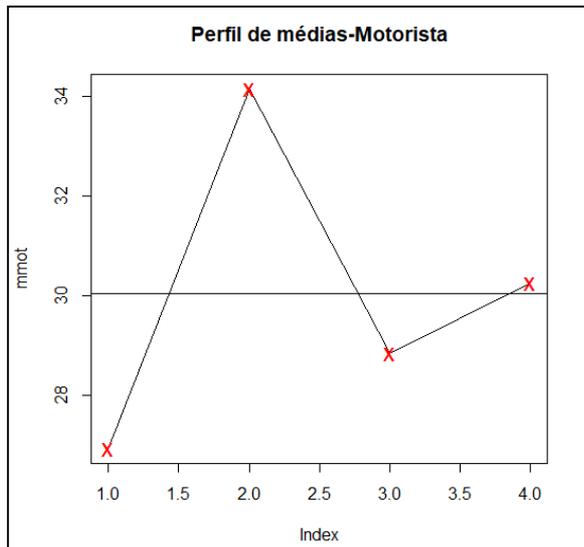
$$\sigma_{AB}^2 \leftarrow$$



$$\sigma_A^2 \leftarrow$$



$$\Rightarrow \sigma_B^2$$



| Fator B:<br>Motoristas | Fator A: Carros |       |       |       |       |
|------------------------|-----------------|-------|-------|-------|-------|
|                        | $j=1$           | $j=2$ | $j=3$ | $j=4$ | $j=5$ |
| $i=1$                  | 25.3            | 28.9  | 24.8  | 28.4  | 27.1  |
|                        | 25.2            | 30.0  | 25.1  | 27.9  | 26.6  |
| $i=2$                  | 33.6            | 36.7  | 31.7  | 35.6  | 33.7  |
|                        | 32.9            | 36.5  | 31.9  | 35.0  | 33.9  |
| $i=3$                  | 27.7            | 30.7  | 26.9  | 29.7  | 29.2  |
|                        | 28.5            | 30.4  | 26.3  | 30.2  | 28.9  |
| $i=4$                  | 29.2            | 32.4  | 27.7  | 31.8  | 30.3  |
|                        | 29.3            | 32.4  | 28.9  | 30.7  | 29.9  |

# Modelo com Dois Fatores Aleatórios

$r=2, a=5, b=4$   
 $n=40$

**Tabela de ANOVA: Modelo com 2 Fatores Aleatórios**

|                          | Df | Sum Sq  | Mean Sq | F value               |
|--------------------------|----|---------|---------|-----------------------|
| Carros (A: aleatório)    | 4  | 94.713  | 23.678  | $23.678/0.204=116.07$ |
| Motorista (B: aleatório) | 3  | 280.285 | 93.428  | $93.428/0.204=457.98$ |
| Carros*Motorista         | 12 | 2.446   | 0.204   | $0.204/0.176=1.159$   |
| Residuals                | 20 | 3.515   | 0.176   |                       |

**Significância dos Componentes de variância (CV)**

| CV       | Estimativa | vapor-p        | valor-p ajustado.fdr |
|----------|------------|----------------|----------------------|
| Fator A  | 2.934      | $1.745695e-09$ | $5.237085e-09^*$     |
| Fator B  | 9.322      | $1.226574e-12$ | $3.679723e-12^*$     |
| Fator AB | 0.014      | $3.714839e-01$ | $1.000000e+00$       |

Rejeitar  $\sigma_A^2 = 0$   
Rejeitar  $\sigma_B^2 = 0$   
Não Rejeitar  $\sigma_{AB}^2 = 0$

$$\hat{\mu} = 30.05 \quad dp(\hat{\mu}) = 1.7096$$

# Modelo com Três Fatores Aleatórios

## Quadrado Médio Esperado

| Source | <i>EMS</i>   |
|--------|--|
| A      | $\sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta\gamma}^2 + nc\sigma_{\alpha\beta}^2 + nb\sigma_{\alpha\gamma}^2 + nbc\sigma_{\alpha}^2$ |
| B      | $\sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta\gamma}^2 + nc\sigma_{\alpha\beta}^2 + na\sigma_{\beta\gamma}^2 + nac\sigma_{\beta}^2$   |
| C      | $\sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta\gamma}^2 + nb\sigma_{\alpha\gamma}^2 + na\sigma_{\beta\gamma}^2 + nab\sigma_{\gamma}^2$ |
| AB     | $\sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta\gamma}^2 + nc\sigma_{\alpha\beta}^2$  |
| AC     | $\sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta\gamma}^2 + nb\sigma_{\alpha\gamma}^2$   |
| BC     | $\sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta\gamma}^2 + na\sigma_{\beta\gamma}^2$  |
| ABC    | $\sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta\gamma}^2$   |
| Error  | $\sigma^2$   |

Há **Testes F exatos** para testar os efeitos aleatórios ABC, AB, AC e BC. MAS não há testes exatos para testar os Efeitos Principais A, B e C. **Testes aproximados** precisam ser obtidos no caso de modelos com 3 ou mais fatores aleatórios.

# Modelo Misto: Um Fator Fixo e Um Fator Aleatório

A eficiência de três Métodos de Ensino (I, II e III) foi avaliada por meio do desempenho do aluno. Cinco instrutores habilitados a conduzir tais Métodos foram aleatoriamente escolhidos de um cadastro para fazerem parte do estudo. Quinze grupos de quatro alunos considerados homogêneos segundo o conhecimento do assunto foram então

| Método de Ensino | I  |    |    |    | II |    |    |    | III |    |    |    |
|------------------|----|----|----|----|----|----|----|----|-----|----|----|----|
| Instr. 1         | 65 | 68 | 56 | 45 | 74 | 69 | 52 | 73 | 69  | 63 | 81 | 67 |
| Instr. 2         | 58 | 62 | 65 | 56 | 81 | 76 | 56 | 78 | 83  | 70 | 72 | 79 |
| Instr. 3         | 63 | 75 | 58 | 54 | 76 | 80 | 62 | 83 | 74  | 72 | 73 | 73 |
| Instr. 4         | 57 | 64 | 70 | 48 | 80 | 78 | 58 | 75 | 78  | 68 | 76 | 77 |
| Instr. 5         | 66 | 70 | 64 | 60 | 68 | 73 | 51 | 76 | 80  | 75 | 70 | 71 |

Considere a análise destes dados: há diferença no desempenho esperados dos alunos de acordo com os três Métodos de Ensino?

Método de Ensino deve ser modelado como Fator Fixo ou Aleatório? E Instrutor?

Proponha outras situações experimentais em que um modelo misto desse tipo seria útil.

# Modelo Misto

Componente  
fixo

Componente  
aleatório

$$y_{ijk} = \mu_{jk} + e_{ijk} = \mu + \tau_j + \beta_k + \gamma_{jk} + e_{ijk}; \quad i = 1, \dots, n_{jk}; j = 1, \dots, a; k = 1, \dots, b$$

$$\sum_{j=1}^a \tau_j = 0; \quad \beta_k \sim N(0; \sigma_B^2);$$

**Formulação restrita do modelo misto**

$$\gamma_{jk} \sim N\left(0; \frac{a-1}{a} \sigma_{AB}^2\right); \quad \sum_{j=1}^a \gamma_{jk} = 0; \quad \text{Cov}(\gamma_{jk}; \gamma_{j'k}) = -\frac{1}{a} \sigma_{AB}^2 \quad j \neq j'$$

$$e_{ijk} \sim N(0; \sigma_e^2); \quad \beta_k \perp \gamma_{jk} \perp e_{ijk}$$

$$y_{ijk} \sim N\left(\mu + \tau_i; \sigma_B^2 + \frac{a-1}{a} \sigma_{AB}^2 + \sigma_e^2\right)$$

$$\text{Cov}(y_{ijk}; y_{i'j'k'}) =$$

$$\begin{cases} \sigma_B^2 + \frac{a-1}{a} \sigma_{AB}^2 + \sigma_e^2 & i = i' \\ \sigma_B^2 + \frac{a-1}{a} \sigma_{AB}^2 & i \neq i', j = j'; k = k' \\ \sigma_B^2 - \frac{1}{a} \sigma_{AB}^2 & i \neq i', j \neq j'; k = k' \\ 0 & k \neq k' \end{cases}$$

# Modelos Lineares Mistos

## **Delineamentos com Dois Fatores Cruzados AxB: A de Efeito Fixo e B de Efeito Aleatório**

| FV      | #g.l.                | E(QM)  |
|---------|----------------------|--|
| A       | $a - 1$              | $\sigma_e^2 + rb \frac{\sum_j \tau_j^2}{a - 1} + r\sigma_{AB}^2$ |
| B       | $b - 1$              | $\sigma_e^2 + ra\sigma_B^2$                                      |
| AB      | $(a - 1)(b - 1)$     | $\sigma_e^2 + r\sigma_{AB}^2$                                    |
| Resíduo | $n - ab = ab(r - 1)$ | $\sigma_e^2$   |

Neter et al., 2005

**SQ, QM e número de g.l. são calculados como no caso de um modelo ANOVA de efeitos fixos. O denominador da estatística F mudará de acordo com o valor esperado do QM, isto é, E(QM).**

# Modelo Linear Misto

**Tabela de ANOVA - Modelo Misto**

|                             | Df | Sum Sq  | Mean Sq | F value                        |
|-----------------------------|----|---------|---------|--------------------------------|
| Método (A:Fixo)             | 2  | 1695.63 | 847.82  | FA: 847.82/27.75=30.55 <0.001* |
| Instrutor (B:Aleatório)     | 4  | 190.57  | 47.64   | FB: 47.64/66.50= 0.72 0.5851   |
| Método*Instrutor (AB:Aleat) | 8  | 222.03  | 27.75   | FAB: 27.75/66.50=0.42 0.9045   |
| Residuals                   | 45 | 2992.50 | 66.50   |                                |

$$H_{0AB} : \sigma_{AB}^2 = 0 \Rightarrow F_{AB} = \frac{QM(AB)}{QM Res} \sim F_{8,45}$$

Método de Ensino e Instrutor não interagem

$$H_{0B} : \sigma_B^2 = 0 \Rightarrow F_B = \frac{QM(B)}{QM Res} \sim F_{4,45}$$

A variabilidade entre instrutores não é significativa

$$H_{0A} : \tau_j = 0 \Rightarrow F_A = \frac{QM(A)}{QM(AB)} \sim F_{2,4}$$

Há (pelo menos uma) diferença significativa entre o desempenho esperado dos alunos de acordo com Método de Ensino

# Modelo Linear Misto

$$y_{ijk} = \mu_{jk} + e_{ijk} = \mu + \tau_j + \beta_k + \gamma_{jk} + e_{ijk}; \quad i = 1, \dots, r; j = 1, \dots, a; k = 1, \dots, b$$

$$\mu_j \quad \sum_{j=1}^a \tau_j = 0$$

$$\hat{\mu} = \bar{y}_{...} \quad \hat{\tau}_j = \hat{\mu}_j - \hat{\mu} = \bar{y}_{.j.} - \bar{y}_{...}$$

$$\text{Var}(\hat{\tau}_j) = \frac{\sigma_e^2 + r\sigma_{AB}^2}{br} = \frac{E(QMAB)}{br} \Rightarrow \hat{\text{Var}}(\hat{\tau}_j) = \frac{QMAB}{br}$$

$$H_0 : \tau_j = 0; \quad \frac{\hat{\tau}_j}{\sqrt{\hat{\text{Var}}(\hat{\tau}_j)}} \sim t_{(a-1)(b-1)}$$

# Modelo Linear Misto

$$y_{ijk} = \mu_{jk} + e_{ijk} = \mu + \tau_j + \beta_k + \gamma_{jk} + e_{ijk}; \quad \sigma_B^2; \quad \sigma_{AB}^2; \quad \sigma_e^2$$

$$\sigma_B^2 = \frac{E(QMB) - E(QM \text{ Res})}{ra} \Rightarrow \hat{\sigma}_B^2 = \frac{QMB - QM \text{ Res}}{ra}$$

$$\sigma_{AB}^2 = \frac{E(QMAB) - E(QM \text{ Res})}{r} \Rightarrow \hat{\sigma}_{AB}^2 = \frac{QMAB - QM \text{ Res}}{r}$$

$$\sigma_e^2 = E(QM \text{ Res}) \Rightarrow \hat{\sigma}_e^2 = QM \text{ Res}$$

Intervalos de Confiança aproximados para Componentes de Variância em modelos balanceados podem ser obtidos por meio do procedimento de Satterthwaite que identifica os estimadores desses CV como combinações lineares de Quadrados Médios.

# Modelo Linear Misto

**Tabela de ANOVA - Modelo Misto**

|                             | Df | Sum Sq  | Mean Sq | F value                        |
|-----------------------------|----|---------|---------|--------------------------------|
| Método (A:Fixo)             | 2  | 1695.63 | 847.82  | FA: 847.82/27.75=30.55 <0.001* |
| Instrutor (B:Aleatório)     | 4  | 190.57  | 47.64   | FB: 47.64/66.50= 0.72 0.5851   |
| Método*Instrutor (AB:Aleat) | 8  | 222.03  | 27.75   | FAB: 27.75/66.50=0.42 0.9045   |
| Residuals                   | 45 | 2992.50 | 66.50   |                                |

**Médias por Método de Ensino**

|  | 1     | 2     | 3     |       |
|--|-------|-------|-------|-------|
|  | 61.20 | 70.95 | 73.55 | 68.57 |

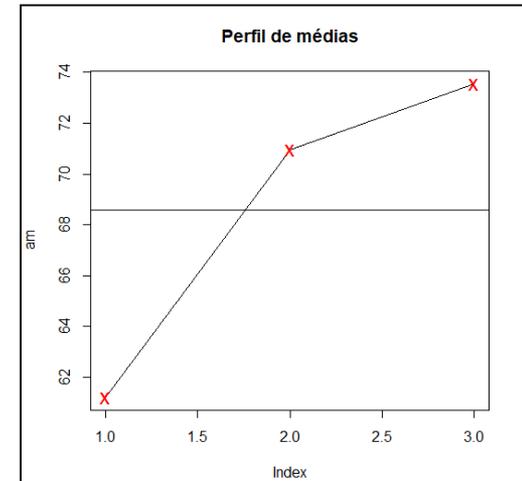
$$\hat{\tau}_j = \bar{y}_{.j} - \bar{y}_{..}$$

$$\hat{\tau}_1 = -7,37 \quad t_1 = -6,26$$

$$\hat{\tau}_2 = -7,37 \quad t_2 = 2,02$$

$$\hat{\tau}_3 = -7,37 \quad t_3 = 4,22$$

$$\hat{Var}(\hat{\tau}_j) = \frac{27.75}{5*4} = 1,388$$



| Valor-p ajustado | 1            | 2            | 3            |
|------------------|--------------|--------------|--------------|
| Bonferroni       | 0.0007343535 | 0.2330218528 | 0.0086255918 |
| FDR              | 0.0007343535 | 0.0776739509 | 0.0043127959 |

Conclusão sobre o efeito de Método de Ensino?

# Modelo Linear Misto

**Tabela de ANOVA - Modelo Misto**

|                             | Df | Sum Sq  | Mean Sq | <b>F value</b>                 |
|-----------------------------|----|---------|---------|--------------------------------|
| Método (A:Fixo)             | 2  | 1695.63 | 847.82  | FA: 847.82/27.75=30.55 <0.001* |
| Instrutor (B:Aleatório)     | 4  | 190.57  | 47.64   | FB: 47.64/66.50= 0.72 0.5851   |
| Método*Instrutor (AB:Aleat) | 8  | 222.03  | 27.75   | FAB: 27.75/66.50=0.42 0.9045   |
| Residuals                   | 45 | 2992.50 | 66.50   |                                |

$$\hat{\sigma}_B^2 = \frac{QMB - QM Res}{ra} = -1,57$$

$$\hat{\sigma}_{AB}^2 = \frac{QMAB - QM Res}{r} = -9.69$$

Não significantes. Podem ser considerados nulos.

$$\hat{\sigma}_e^2 = QM Res = 66.5$$

# Modelos Lineares Mistos

## Delineamentos com Dois Fatores

Expected Mean Squares for Balanced Two-Factor ANOVA Models.

| Mean Square | <i>df</i>        | Fixed ANOVA Model<br>(A and B fixed)                                 | Random ANOVA Model<br>(A and B random)                   | Mixed ANOVA Model<br>(A fixed, B random)                                |
|-------------|------------------|--|--|---|
| <i>MSA</i>  | $a - 1$          | $\sigma^2 + nb \frac{\sum \alpha_i^2}{a - 1}$                        | $\sigma^2 + nb\sigma_\alpha^2 + n\sigma_{\alpha\beta}^2$ | $\sigma^2 + nb \frac{\sum \alpha_i^2}{a - 1} + n\sigma_{\alpha\beta}^2$ |
| <i>MSB</i>  | $b - 1$          | $\sigma^2 + na \frac{\sum \beta_j^2}{b - 1}$                         | $\sigma^2 + na\sigma_\beta^2 + n\sigma_{\alpha\beta}^2$  | $\sigma^2 + na\sigma_\beta^2$   |
| <i>MSAB</i> | $(a - 1)(b - 1)$ | $\sigma^2 + n \frac{\sum \sum (\alpha\beta)_{ij}^2}{(a - 1)(b - 1)}$ | $\sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta}^2$                     | $\sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta}^2$                                    |
| <i>MSE</i>  | $(n - 1)ab$      | $\sigma^2$   | $\sigma^2$   | $\sigma^2$  |

n: número de réplicas  
Neter et al., 2005

# Modelo Misto: Um Fator Fixo e Um Fator Aleatório

Um nutricionista está interessado no consumo de 5 tipos de Menus. Restaurantes foram amostrados de um município e o consumo dos Menus (número de pedidos) foi avaliado.

| Restaurante | Tipo de Menu |    |    |    |    | Restaurante | Tipo de Menu |    |    |    |    |
|-------------|--------------|----|----|----|----|-------------|--------------|----|----|----|----|
|             | 1            | 2  | 3  | 4  | 5  |             | 1            | 2  | 3  | 4  | 5  |
| 1           | 11           | 13 | 10 | 18 | 15 | 5           | 14           | 16 | 13 | 22 | 16 |
| 2           | 20           | 28 | 15 | 30 | 18 | 6           | 25           | 27 | 26 | 33 | 25 |
| 3           | 8            | 10 | 8  | 16 | 12 | 7           | 43           | 46 | 41 | 55 | 42 |
| 4           | 30           | 35 | 27 | 41 | 28 | 8           | 13           | 14 | 12 | 20 | 13 |

**Considere a análise destes dados supondo que existe correlação entre pedidos feitos em um mesmo restaurante.**

Modelagem: Tipo de Menu como Fator Fixo e Restaurante como Fator Aleatório. Como fica definida a estrutura de correlação entre as observações?

Qual é a diferença dos modelos se Restaurante for assumido como Fator Bloco?

# Modelo Linear Misto – Formulação Matricial

$$y_{ijk} = \mu + \tau_j + u_{1k} + u_{2jk} + e_{ijk}$$

$$\sum_j \tau_j = 0,$$

$$u_{1k} \sim N(0; \sigma_1^2), \quad u_{2jk} \sim N(0; \sigma_{12}^2), \quad \sum_j u_{2jk} = 0$$

$$e_{ijk} \sim N(0; \sigma_e^2), \quad u_{1k} \perp u_{2jk} \perp e_{ijk}$$

$$y_{ijk} \sim N(\mu + \tau_i; \sigma_1^2 + \sigma_{12}^2 + \sigma_e^2) \quad \text{Cov}(y_{ijk}; y_{i'j'k'}) = \begin{cases} \sigma_1^2 + \sigma_{12}^2 + \sigma_e^2 & i = i' \\ \sigma_1^2 + \sigma_{12}^2 & i \neq i', j = j'; k = k' \\ \sigma_1^2 - \sigma_{12}^2 & i \neq i', j \neq j'; k = k' \\ 0 & k \neq k' \end{cases}$$

$$Y_{n \times 1} = X_{n \times p} \beta_{p \times 1} + Z_{n \times q} u_{q \times 1} + e_{n \times 1}$$

$$E(Y) = X \beta$$

$$\text{Cov}(Y) = Z' \Delta Z + \Sigma$$

# Modelo Linear Misto – Formulação Matricial

$$Y_{n \times 1} = X_{n \times p} \beta_{p \times 1} + Z_{n \times q} u_{q \times 1} + e_{n \times 1}$$

$$E(Y) = X\beta$$

$$\text{Cov}(Y) = Z'\Delta Z + \Sigma$$

**Delineamento Fatorial 2x2 com r=2 replicas, fator A fixo e fator B aleatório**

$$\begin{matrix}
 i=1,2 \\
 j=1,2 \\
 k=1,2
 \end{matrix}
 Y_{8 \times 1} = \begin{pmatrix} y_{111} \\ y_{211} \\ y_{121} \\ y_{221} \\ y_{112} \\ y_{212} \\ y_{122} \\ y_{222} \end{pmatrix} Y_{n \times 1}, \quad X_{8 \times 2} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ 1 & -1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}, \quad \beta_{2 \times 1} = \begin{pmatrix} \mu \\ \tau_1 \end{pmatrix}, \quad Z_{8 \times 4} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & -1 & -1 \end{pmatrix}, \quad u_{4 \times 1} = \begin{pmatrix} u_{11} \\ u_{12} \\ u_{211} \\ u_{212} \end{pmatrix}$$

$$\text{Cov}(Y)_{8 \times 8} = Z' \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & 0 \\ 0 & \sigma_{12}^2 \end{pmatrix} Z + I_8 \sigma_e^2$$