

# Experimentos em Parcelas Subdivididas

Lucas Santana da Cunha

<http://www.uel.br/pessoal/lscunha>



UNIVERSIDADE  
ESTADUAL DE LONDRINA

08 de novembro de 2018  
Londrina

# Introdução

- Tal como no caso de fatorial, o termo **parcelas subdivididas** não se refere a um tipo de delineamento e sim ao **esquema** do experimento, ou seja, a maneira pela qual os tratamentos são organizados.
- Nos experimentos em parcelas subdivididas, em geral, estuda-se simultaneamente dois tipos de fatores os quais são geralmente denominados de fatores **primários** e fatores **secundários**.

- Na instalação os níveis do fator primário (A) são distribuídos às parcelas segundo um tipo de delineamento experimental: DIC, DBC, DQL.
- Posteriormente os níveis do fator secundário (B) são distribuídos ao acaso às subparcelas de cada parcela, quando possível.
- Tal disposição permite obter uma estimativa geral de maior precisão para os efeitos dos **níveis do segundo fator**.

- Nos experimentos em parcelas subdivididas tem-se dois resíduos distintos: um correspondente às parcelas e outro às subparcelas dentro das parcelas.
- Em casos mais complexos, as subparcelas podem, também, ser repartidas em subsubparcelas. Tem-se, neste caso, três resíduos distintos:
  - **Resíduo (a)**, referente às **parcelas**;
  - **Resíduo (b)**, à **subparcelas** e
  - **Resíduo (c)**, correspondendo às **subsubparcelas**.

- Em parcela subdividida com  $a$  níveis primários,  $b$  níveis secundários e  $r$  repetições, temos a seguinte decomposição dos graus de liberdade:

**Tabela 1:** Parcela subdividida no **delineamento inteiramente casualizado**

CV	GL
Tratamento A	$a - 1$
<b>Resíduo(a)</b>	$a(r - 1)$
Parcelas	$ar - 1$
Tratamento B	$b - 1$
$A \times B$	$(a - 1)(b - 1)$
<b>Resíduo(b)</b>	$a(b - 1)(r - 1)$
Total	$abr - 1$

**Tabela 2:** Parcela subdividida no **delineamento em blocos casualizados**.

CV	GL
Blocos	$r - 1$
Tratamento A	$a - 1$
<b>Resíduo(a)</b>	$(a - 1)(r - 1)$
Parcelas	$ar - 1$
Tratamento B	$b - 1$
$A \times B$	$(a - 1)(b - 1)$
<b>Resíduo(b)</b>	$a(r - 1)(b - 1)$
Total	$abr - 1$

**Tabela 3:** Parcela subdividida no **delineamento em quadrado latino**.

CV	GL
Linhas	$a - 1$
Colunas	$a - 1$
Tratamento A	$a - 1$
<b>Resíduo(a)</b>	$(a - 1)(a - 2)$
Parcelas	$a^2 - 1$
Tratamento B	$b - 1$
$A \times B$	$(a - 1)(b - 1)$
<b>Resíduo(b)</b>	$a(a - 1)(b - 1)$
Total	$a^2 b - 1$

# Vantagens

- 1 Em comparação com experimentos fatoriais, experimentos em parcelas subdivididas são mais fáceis de instalar;
- 2 Quando os tratamentos associados aos níveis de um dos fatores exigem maior quantidade de material na unidade experimental do que os tratamentos do outro fator.
- 3 O esquema pode ser utilizado quando um fator adicional é incorporado num experimento, para ampliar seu objetivo.
- 4 Através da prévia informação, sabe-se que maiores diferenças podem ser esperadas entre os níveis de um certo fator do que entre os níveis do outro fator.



# Desvantagens

- 1 Do ponto de vista estatístico, os fatoriais são, em geral, mais eficientes que os em parcelas subdivididas;
- 2 Enquanto nos fatoriais temos um só resíduo para todos os  $F$  e comparações de médias, no "**split-plot**" há dois resíduos, um para comparações de parcelas e outro para subparcelas;
- 3 Para parcela, o número de  $GL$  geralmente é pequeno, levando à pouca sensibilidade na análise;
- 4 Sempre que possível, é preferível utilizar experimentos fatoriais em lugar dos experimentos em parcelas subdivididas.

# Modelo estatístico

- O modelo linear para o experimento em parcelas subdivididas no delineamento em blocos ao acaso é dado por:

$$y_{ijk} = \mu + \tau_i + \gamma_k + e_{ik} + \beta_j + (\tau\beta)_{ij} + \epsilon_{ijk}, \quad \begin{cases} i = 1, 2, \dots, a \\ j = 1, 2, \dots, b \\ k = 1, 2, \dots, r \end{cases} \quad (1)$$

em que:

$y_{ijk}$  é o valor observado no  $i$ -ésimo tratamento,  $k$ -ésimo bloco e  $j$ -ésima subparcela;

$\mu$  é uma constante;

$\tau_i$  é o efeito do  $i$ -ésimo fator A;

$\gamma_k$  é o efeito do  $k$ -ésimo bloco;

$e_{ik}$  é o resíduo (a) da parcela;

$\beta_j$  é o efeito do  $j$ -ésimo fator B;

$(\tau\beta)_{ij}$  é a interação entre o  $i$ -ésimo fator A e o  $j$ -ésimo fator B;

$\epsilon_{ijk}$  é o resíduo (b) da subparcela;

- No experimento em parcelas subdivididas, em geral, deseja-se testar primeiramente a significância da interação entre os fatores. No caso de **dois fatores**, tem-se:

$$H_0 : (\tau\beta)_{ij} = 0 \quad \text{para todo } i, j$$

$$H_1 : \text{Pelo menos um } (\tau\beta)_{ij} \neq 0$$

- Caso a interação **não** seja significativa, testa-se os efeitos principais:

$$H_0 : \tau_1 = \tau_2 = \dots \tau_a = 0$$

$$H_1 : \text{Pelo menos um } \tau_i \neq 0$$

$$H_0 : \beta_1 = \beta_2 = \dots \beta_b = 0$$

$$H_1 : \text{Pelo menos um } \beta_j \neq 0$$

# Análise de Variância

**Tabela 4:** Quadro da Análise de Variância em um delineamento em blocos.

C.V.	G.L.	S.Q.	Q.M.	$F_{calc}$
Blocos	$r - 1$	$SQ_{Blocos}$	$\frac{SQ_{Blocos}}{r-1}$	$\frac{QM_{Blocos}}{QM_{Res(a)}}$
A	$a - 1$	$SQ_A$	$\frac{SQ_A}{a-1}$	$\frac{QM_A}{QM_{Res(a)}}$
Resíduo(a)	$(a - 1)(r - 1)$	$SQ_{Res(a)}$	$\frac{SQ_{Res(a)}}{(a-1)(r-1)}$	
(Parcelas)	$(ar - 1)$	$(SQ_{Parcelas})$		
B	$b - 1$	$SQ_B$	$\frac{SQ_B}{b-1}$	$\frac{QM_B}{QM_{Res(b)}}$
$A \times B$	$(a - 1)(b - 1)$	$SQ_{A \times B}$	$\frac{SQ_{A \times B}}{(a-1)(b-1)}$	$\frac{QM_{A \times B}}{QM_{Res(b)}}$
Resíduo(b)	$a(r - 1)(b - 1)$	$SQ_{Res(b)}$	$\frac{SQ_{Res(b)}}{a(r-1)(b-1)}$	
Total	$abr - 1$	$SQ_{Total}$		

- Em que as somas de quadrados são dadas por:

$$SQ_{Total} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b \sum_{k=1}^r y_{ijk}^2 - C \quad C = \frac{\left( \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b \sum_{k=1}^r y_{ijk} \right)^2}{abr}$$

$$SQ_A = \frac{1}{r \times b} \sum_{i=1}^a T_{A_i}^2 - C$$

$$SQ_{Blocos} = \frac{1}{a \times b} \sum_{k=1}^r T_{Bloco_k}^2 - C$$

$$SQ_{Parcelas} = \frac{1}{b} \sum_{i=1}^a \sum_{k=1}^r T_{Parcela}^2 - C$$

$$SQ_{Res(a)} = SQ_{Parcelas} - SQ_A - SQ_{Blocos}$$

$$SQ_B = \frac{1}{a \times r} \sum_{j=1}^b T_B^2 - C$$

$$SQ_{A,B} = \frac{1}{r} \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b T_{A_i, B_j}^2 - C$$

$$SQ_{A \times B} = SQ_{A,B} - SQ_A - SQ_B$$

$$SQ_{Res(b)} = SQ_{Total} - SQ_{Parcelas} - SQ_A - SQ_{A \times B}$$

## Exemplo 1

Suponha o caso de um experimento com três rações ( $A$ ,  $B$ , e  $C$ ), em seis blocos casualizados, cada parcela constituída por dois animais. Em uma determinada fase do ensaio, os bovinos, dentro de cada parcela, passaram a receber, por sorteio, um dos tipos de suplementos minerais ( $M$  ou  $P$ ). Os ganhos de pesos individuais, ao final do experimento, são apresentados na tabela abaixo.

**Tabela 5:** Ganhos de pesos, em quilos, ao final do experimento.

Blocos	Tipos de Ração						Totais
	A		B		C		
	M	P	M	P	M	P	
I	107	89	116	101	90	96	599
II	117	101	136	110	112	89	665
III	122	98	130	104	99	92	645
IV	111	101	122	91	105	78	608
V	90	95	117	100	110	90	602
VI	116	90	114	94	114	93	621
Totais	663	574	735	600	630	538	3.740

A um nível de significância de 5%, faça a análise de variância e considerando um experimento em parcela subdividida no delineamento em blocos ao acaso, em que o tipo de suplemento mineral está na subparcela.



**Tabela 6:** Tabela auxiliar para cálculo das somas de quadrados das parcelas.

Blocos (2)	Tipos de Ração			Totais
	A	B	C	
I	196	217	186	599
II	218	246	201	665
III	220	234	191	645
IV	212	213	183	608
V	185	217	200	602
VI	206	208	207	621
Totais	1.237 (12)	1.335 (12)	1.168 (12)	3.740

$$C = \frac{(107 + 117 + \dots + 90 + 93)^2}{3 \times 2 \times 6} = 388.544,4$$

$$SQ_{Total} = (107^2 + 117^2 + \dots + 90^2 + 93^2) - 388.544,4 = 6.061,556$$

$$SQ_{Rac} = \frac{1}{2 \times 6} \times (1.237^2 + 1.335^2 + 1.168^2) - 388.544,4 = 1.173,722$$

$$SQ_{Blocos} = \frac{1}{2 \times 3} \times (599^2 + \dots + 621^2) - 388.544,4 = 582,2222$$

$$SQ_{Parcelas} = \frac{1}{2} \times (196^2 + \dots + 200^2 + 207^2) - 388.544,4 = 2.377,556$$

$$\begin{aligned} SQ_{Res(a)} &= SQ_{Parcelas} - SQ_{Trat} - SQ_{Blocos} \\ &= 2.377,556 - 1.173,722 - 582,2222 = 621,6111 \end{aligned}$$

**Tabela 7:** Tabela auxiliar para cálculo das somas de quadrados das Subparcelas.

Suplementos (6)	Tipos de Ração			Totais
	A	B	C	
M	663	735	630	2.028
P	574	600	538	1.712
Totais	1.237 (12)	1.335 (12)	1.168 (12)	3.740

$$SQ_{Sup} = \frac{1}{3 \times 6} \times (2.028^2 + 1.712^2) - 388.544,4 = \mathbf{2.773,778}$$

$$\begin{aligned} SQ_{Rac,Sup} &= \frac{1}{3 \times 2} (663^2 + 574^2 + \dots + 630^2 + 538^2) - 388.544,4 \\ &= \mathbf{4.057.889} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} SQ_{Inter} &= 4.057,889 - 1.173,722 - 2.773,778 \\ &= \mathbf{110,3889} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} SQ_{Res(b)} &= SQ_{Total} - SQ_{Parcelas} - SQ_{Sup} - SQ_{Inter} \\ &= 6.061,556 - 2.377,556 - 2.773,778 - 110,3889 \\ &= \mathbf{799,8333} \end{aligned}$$

**Tabela 8:** Quadro da análise de variância do experimento em parcelas subdivididas no delineamento em blocos ao acaso.

Causa da Variação	S.Q.	g.l.	Q.M.	$F_{calc}$	$Pr(> F)$
Blocos	582,22	5	116,44		
Ração	1.173,72	2	586,86	9,441	0,004976**
Resíduo(a)	621,61	10	62,16		
(Parcelas)	2.377,556	17			
Suplementos	2.773,78	1	2.773,78	52,0192	$3,011 \times 10^{(-6)}$ ***
Ração $\times$ Suplementos	110,39	2	55,19	1,0351	0,3792
Resíduo(b)	799,83	15	53,32		
Total	6.061,556	35			

Os efeitos das Rações e dos Blocos são testados usando o Resíduo(a).

Os efeitos dos Suplementos e da Interação são testados usando o Resíduo(b).

## Efeito da Interação

- Verifica-se da Tabela 8 que a interação entre os tipos de Ração e Suplementos **não foi significativa**, havendo efeito dos fatores principais: Ração e Suplemento.

## Efeito Ração

- No caso de **ração**, verifica-se que o efeito é significativo, e assim, pelo teste de tukey, temos:

$$\begin{aligned}\Delta &= q_{(3,10,5\%)} \sqrt{\frac{QMRes(a)}{br}} \\ &= 3,88 \times \sqrt{\frac{62,16}{12}} \\ \Delta &= \mathbf{8,8 \text{ kg}}\end{aligned}$$

- Construindo-se a tabela das médias ordenadas em ordem decrescente, tem-se:

Ração	Médias (kg)	
B	111,25	a
A	103,0833	ab
C	97,3333	b

em que letras iguais indicam médias semelhantes.

- Portanto, a ração B difere da ração C, a um nível de significância de 5%, no ganho de peso dos bovinos, em que a B proporcionou um ganho maior, em kg.



## Efeito Suplementos

- No caso dos **suplementos**, basta observar que a média de ganho de peso dos animais que foram alimentados com o **suprimento**  $M$  foi de

$$\bar{y}_M = 112,7 \text{ kg}$$

e com o **suprimento**  $F$  foi de

$$\bar{y}_F = 95,1 \text{ kg}$$

- Assim, o suprimento  $M$  foi mais eficiente no ganho de peso, em Kg.

# Introdução

- Quando a hipótese  $H_0$  para a interação entre os fatores é **rejeitada**, então dizemos que a interação é **significativa**.
- Este resultado implica que os efeitos dos fatores atuam de forma **dependente**, ou seja, o efeito de um fator depende do nível do outro fator.
- Assim, não é recomendado realizar o teste  $F$  para cada fator isoladamente tal como foi apresentado para o caso da interação não significativa.

- O procedimento recomendado é realizar o **desdobramento** do efeito da interação.
- Para realizar este desdobramento deve-se fazer uma **nova análise de variância** em que os níveis de um fator são comparados dentro de cada nível do outro fator.

# Desdobramento A/B

**Tabela 9:** Análise de variância para o desdobramento do fator A dentro de cada nível de B.

C.V.	G.L.	S.Q.	Q.M.	$F_{cal}$
B	$b - 1$	$SQ_B$	$QM_B = \frac{SQ_B}{b-1}$	$F_{calc} = \frac{QM_B}{QM_{Res(b)}}$
$A B_1$	$a - 1$	$SQ_{A B_1}$	$QM_{A B_1} = \frac{SQ_{A B_1}}{a-1}$	$F_{cal} = \frac{QM_{A B_1}}{QM_{ResComb}}$
$A B_2$	$a - 1$	$SQ_{A B_2}$	$QM_{A B_2} = \frac{SQ_{A B_2}}{a-1}$	$F_{cal} = \frac{QM_{A B_2}}{QM_{ResComb}}$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$A B_j$	$a - 1$	$SQ_{A B_j}$	$QM_{A B_j} = \frac{SQ_{A B_j}}{a-1}$	$F_{cal} = \frac{QM_{A B_j}}{QM_{ResComb}}$
ResComb	$n^*$	$SQ_{ResComb}$	$QM_{ResComb} = \frac{SQ_{ResComb}}{n^*}$	-
Total	$SQ_{Total}$	$abn - 1$	-	-

- Para comparar os níveis de um fator principal em cada nível do fator secundário, é necessário fazer uma combinação das duas estimativas obtidas para o erro experimental bem como do número de graus de liberdade associado as mesmas.
- Esta combinação é denominada de resíduo combinado (*ResComb*).

- A estimativa do quadrado médio deste resíduo combinado é obtida por

$$QM_{ResComb} = \frac{QM_{Res(a)} + (b - 1)QM_{Res(b)}}{b}$$

- O número de graus de liberdade associado a esta estimativa é obtido pela fórmula dos graus de liberdade de Satterthwaite ( $n^*$ ) dada por

$$n^* = \frac{[QM_{Res(a)} + (b - 1)QM_{Res(b)}]^2}{\frac{[QM_{Res(a)}]^2}{GL_{Res(a)}} + \frac{[(b - 1)QM_{Res(b)}]^2}{GL_{Res(b)}}}$$

# Desdobramento B/A

**Tabela 10:** Análise de variância para o desdobramento do fator B dentro de cada nível de A.

C.V.	G.L.	S.Q.	Q.M.	$F_{cal}$
A	$a - 1$	$SQ_A$	$QM_A = \frac{SQ_A}{a-1}$	$F_{calc} = \frac{QM_A}{QM_{Res(a)}}$
$B A_1$	$b - 1$	$SQ_{B A_1}$	$QM_{B A_1} = \frac{SQ_{B A_1}}{b-1}$	$F_{cal} = \frac{QM_{B A_1}}{QM_{Res(b)}}$
$B A_2$	$b - 1$	$SQ_{B A_2}$	$QM_{B A_2} = \frac{SQ_{B A_2}}{b-1}$	$F_{cal} = \frac{QM_{B A_2}}{QM_{Res(b)}}$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$B A_j$	$b - 1$	$SQ_{B A_j}$	$QM_{B A_j} = \frac{SQ_{B A_j}}{b-1}$	$F_{cal} = \frac{QM_{B A_j}}{QM_{Res(b)}}$
Res(b)	$ab(n - 1)$	$SQ_{Res(b)}$	$QM_{Res(b)} = \frac{SQ_{Res(b)}}{ab(n-1)}$	-
Total	$SQ_{Total}$	$abn - 1$	-	-