

PLANEJAMENTO E OTIMIZAÇÃO DE EXPERIMENTOS

Prof. Dr. Marcone Augusto Leal de Oliveira – UFJF

***“CURSO INTRODUTÓRIO DE 12 HORAS OFERECIDO PARA
A PÓS-GRADUAÇÃO DA UFABC EM NOVEMBRO DE 2017”***

SUMÁRIO

- BREVE DESCRIÇÃO, FUNDAMENTOS, CONCEITOS, CARACTERÍSTICAS, MOTIVAÇÕES, FINALIDADES, ESTRATÉGIAS

- TIPOS E CLASSIFICAÇÕES DE PLANEJAMENTOS FATORIAIS

- PLANEJAMENTO FATORIAL DO TIPO 2^k

- PLANEJAMENTO FATORIAL COM PONTOS CENTRAIS

- MODELAGEM POR SUPERFÍCIE DE RESPOSTA:
“PLANEJAMENTO ESTRELA”

OTIMIZAÇÃO

FINALIDADE ?

- Encontrar as melhores condições que solucionam um problema, O que não implica necessariamente em achar o máximo ou o mínimo da função.
- Promover a melhora

ESTRATÉGIAS

- Tentativa e erro

- Univariada

- Multivariada

→ Sequencial: simplex (Básico, modificado, super-modificado)

→ Simultânea: planejamentos experimentais

Planejamentos fatoriais, planejamentos de misturas, Planejamentos mistos

COMO VARIAR TUDO AO MESMO TEMPO



Uma vez selecionados os FATORES e as RESPOSTAS, Esperamos que estejam relacionados uns com os outros numa relação representada por:

$$(y_1, y_2, \dots, y_p) = f(x_1, x_2, \dots, x_3)$$

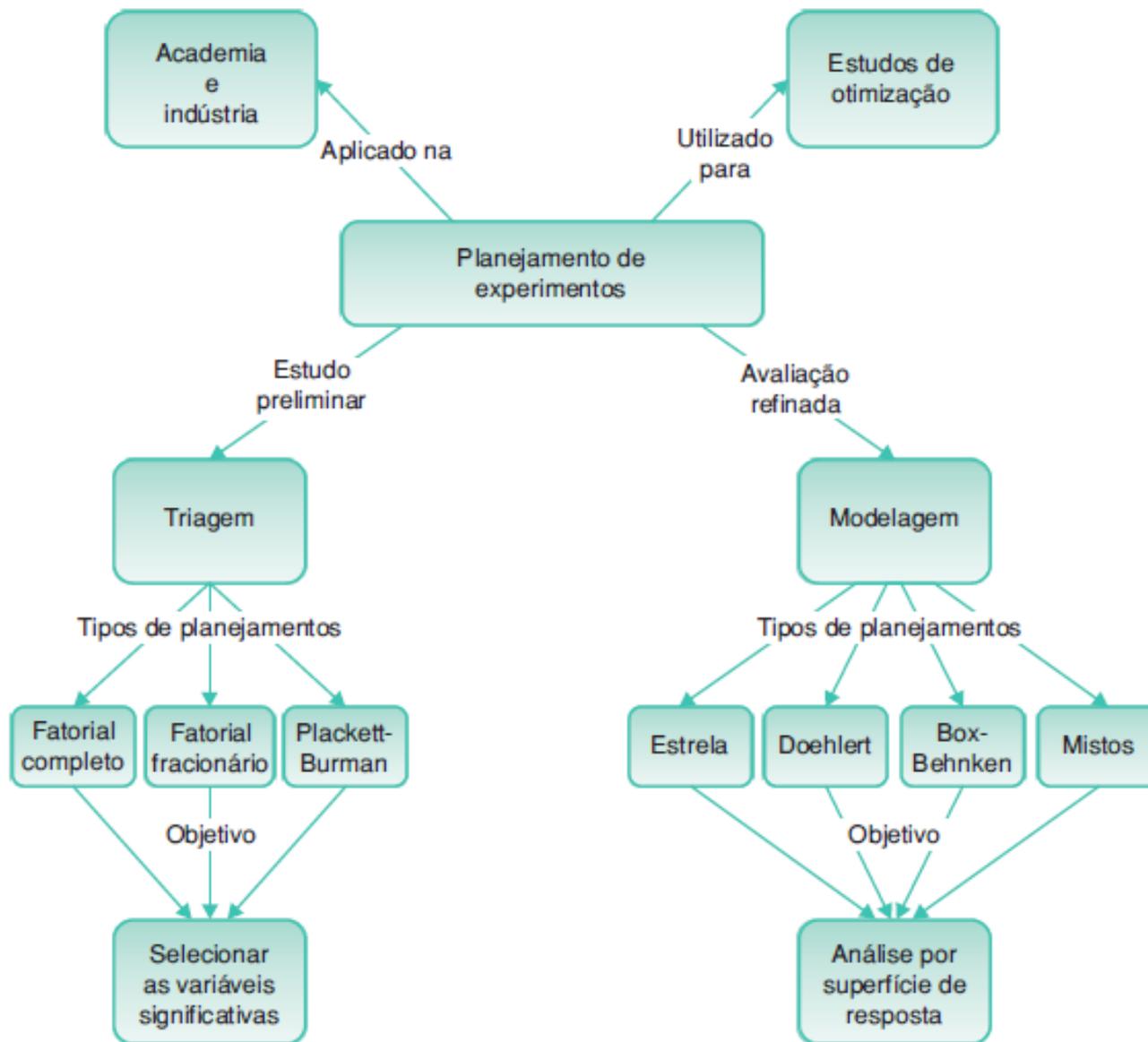


Figura 4.3 Proposta simplificada de mapa conceitual para planejamento de experimentos.

APLICAÇÃO DOS PLANEJAMENTOS FATORIAIS

1- SELEÇÃO DOS FATORES

2- DEFINIÇÃO DA FAIXA DE VARIAÇÃO DOS FATORES (NÍVEIS)

Planejamento fatorial completo

*⇒ n_1 níveis do fator 1, n_2 níveis do fator 2, ..., n_k do fator k , o planejamento
Será um fatorial $n_1 \times n_2 \times \dots \times N_k$*

Planejamento fatorial de dois níveis

⇒ $2 \times 2 \times \dots \times 2 = 2^k$

3- SELEÇÃO DAS RESPOSTAS

PLANEJAMENTO FATORIAL À 2 NÍVEIS

⇒ *Cada fator é investigado usando-se valores fixos (níveis)*

⇒ *Num planejamento à 2 níveis cada fator pode assumir 2 valores*
- *variáveis contínuas: nível alto (+1) e nível baixo (-1)*
- *variáveis discretas: níveis alto e baixo representam apenas duas alternativas*

⇒ *Possui todas as combinações destes níveis*

NÚMERO DE EXPERIÊNCIAS = r^k , onde r representa os níveis e k os fatores

⇒ *O n° de experiências cresce geometricamente com o aumento do n° de fatores e/ou níveis*

⇒ *Supõe-se que erros experimentais são independentes e constantes em toda a região experimental*

PLANEJAMENTO FATORIAL 2²

Resultados de um planejamento fatorial 2² para estudar o efeito da temperatura e do catalisador sobre o rendimento de uma reação (matriz de planejamento)

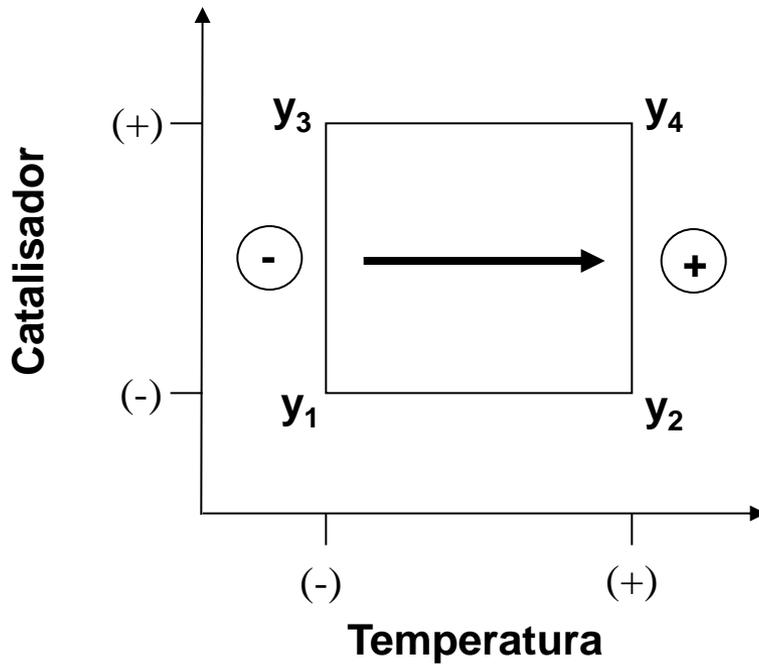
Ensaio	Temperatura (°C)	Catalisador	Rendimento (%)		Média
1	40	A	57	61	59
2	60	A	92	88	90
3	40	B	55	53	54
4	60	B	66	70	68

CALCULO DOS EFEITOS – EXPLANAÇÃO EM SALA

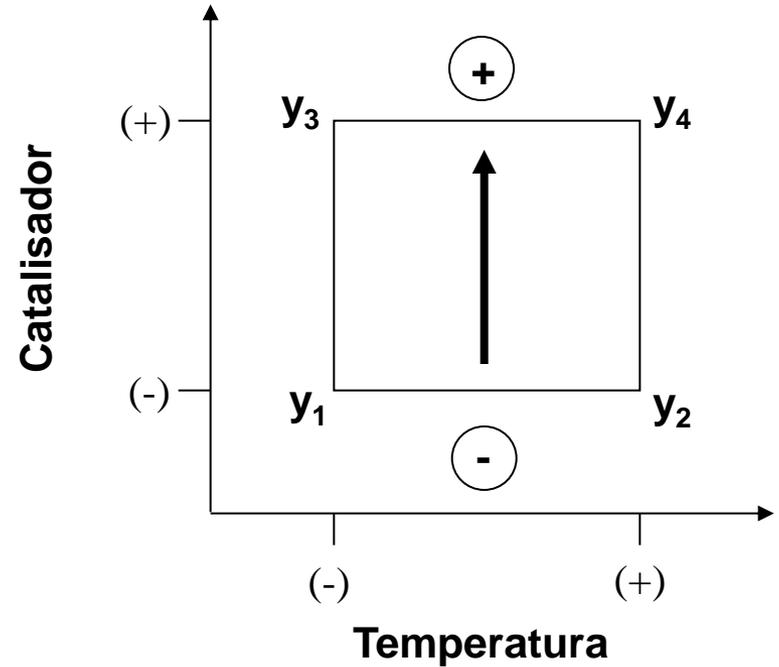
DECODIFICAÇÃO DAS VARIÁVEIS

DEDUÇÃO ANALÍTICA DA EXPRESSÃO

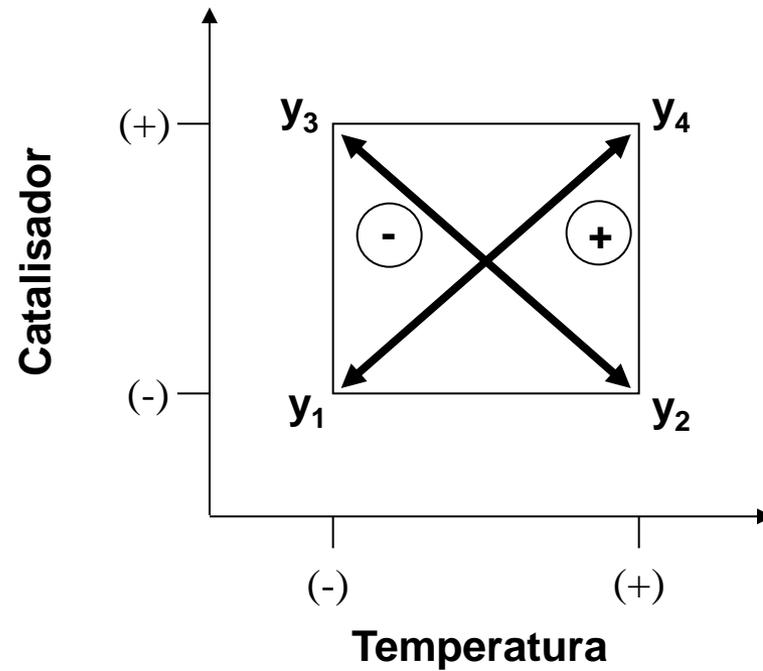
INTERPRETAÇÃO GEOMÉTRICA PARA O CÁLCULO DOS EFEITOS



EFEITO DA TEMPERATURA



EFEITO DO CATALISADOR



**EFEITO DE INTERAÇÃO ENTRE
TEMPERATURA X CATALISADOR**

ESTIMATIVA DO ERRO EXPERIMENTAL

RÉPLICAS EXPERIMENTAIS



ESTIMAR O ERRO EXPERIMENTAL



AVALIAR A SIGNIFICÂNCIA ESTATÍSTICA DOS EFEITOS



REPETIÇÃO AUTÊNTICA

Todas as etapas do ensaio



*Limpeza das vidrarias
Preparo de soluções
Análise do produto final*

ENSAIOS EM ORDEM ALEATÓRIA



Impedir que desvios atípicos sejam obrigatoriamente associados a determinadas combinações de níveis

PLANEJAMENTO FATORIAL 2²

Ensaio	Temperatura (°C)	Catalisador	Rendimento (%)		Média	variância	Graus de liberdade
1	40	A	57	61	59	8	1
2	60	A	92	88	90	8	1
3	40	B	55	53	54	2	1
4	60	B	66	70	68	8	1

$$S^2 = \frac{v_1 s_1^2 + v_2 s_2^2 + \dots + v_m s_m^2}{v_1 + v_2 + \dots + v_m} = 6,5$$

- Cada um dos efeitos calculados é uma combinação linear de quatro valores \bar{y}_i com coeficientes a_i iguais a $+1/2$ ou $-1/2$.

$$T_{(efeito)} = \frac{(\bar{y}_2 - \bar{y}_1) + (\bar{y}_4 - \bar{y}_3)}{2}$$

$$C_{(efeito)} = \frac{(\bar{y}_3 - \bar{y}_1) + (\bar{y}_4 - \bar{y}_2)}{2}$$

- Por causa da autenticidade das repetições e da ordem aleatória de realização dos ensaios, estes valores devem ser estatisticamente independentes.

- Admitindo também que eles têm a mesma variância populacional $\sigma_{\bar{y}}^2$ podemos aplicar a seguinte equação:

$$\sigma_y^2 = \sum_i a_i^2 \sigma_i^2$$

$$\hat{V}(\text{efeito}) = \left(\frac{1}{4} + \frac{1}{4} + \frac{1}{4} + \frac{1}{4} \right) \sigma_{\bar{y}}^2 = \sigma_{\bar{y}}^2$$

$$\sigma_{\bar{y}}^2 = \frac{\sigma^2}{2}, \text{ onde } \sigma^2 \text{ é igual a } s^2$$

$$s(\text{efeito}) = \sqrt{\frac{\sigma^2}{2}} = 1,80\%$$

$$\text{efeito} = \bar{y}_+ - \bar{y}_-$$

$$\hat{V}(\text{efeito}) = \hat{V}(\bar{y}_+ - \bar{y}_-) = \hat{V}(\bar{y}_+) + \hat{V}(\bar{y}_-) = \frac{s^2}{4} + \frac{s^2}{4} = \frac{s^2}{2}$$

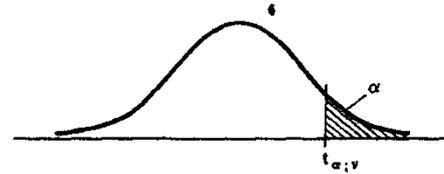
$$\hat{V}(\text{média}) = \frac{s^2}{n}$$

Com o erro pode-se construir intervalos de confiança para os valores dos efeitos, usando a distribuição de Student

$$\hat{\eta} - t_v \times S_{(\text{efeito})} < \eta < \hat{\eta} + t_v \times S_{(\text{efeito})}$$

Na prática, a equação implica que só devemos considerar estatisticamente significativos os efeitos cujas estimativas (obtidas no experimento) forem superiores em valor absoluto ao produto do erro padrão pelo ponto da distribuição de Student, por que só assim o intervalo de confiança não incluirá o valor zero.

TABELA PARA DISTRIBUIÇÃO t DE STUDENT



Nota. A tabulação é unilateral, isto é, vale para os valores positivos de t . Para $|t|$ os valores de α devem ser duplicados.

ν	α						
	0,10	0,05	0,025	0,01	0,005	0,001	0,0005
1	3,078	6,314	12,706	31,821	63,657	318,31	636,62
2	1,886	2,920	4,303	6,965	9,925	22,326	31,598
3	1,638	2,353	3,182	4,541	5,841	10,213	12,924
4	1,533	2,132	2,776	3,747	4,604	7,173	8,610
5	1,476	2,015	2,571	3,365	4,032	5,893	6,869
6	1,440	1,943	2,447	3,143	3,707	5,208	5,959
7	1,415	1,895	2,365	2,998	3,499	4,785	5,408
8	1,397	1,860	2,306	2,896	3,355	4,501	5,041
9	1,383	1,833	2,262	2,821	3,250	4,297	4,781
10	1,372	1,812	2,228	2,764	3,169	4,144	4,587
11	1,363	1,796	2,201	2,718	3,106	4,025	4,437
12	1,356	1,782	2,179	2,681	3,055	3,930	4,318
13	1,350	1,771	2,160	2,650	3,012	3,852	4,221
14	1,345	1,761	2,145	2,624	2,977	3,787	4,140
15	1,341	1,753	2,131	2,602	2,947	3,733	4,073
16	1,337	1,746	2,120	2,583	2,921	3,686	4,015
17	1,333	1,740	2,110	2,567	2,898	3,646	3,965
18	1,330	1,734	2,101	2,552	2,878	3,610	3,922
19	1,328	1,729	2,093	2,539	2,861	3,579	3,883
20	1,325	1,725	2,086	2,528	2,825	3,552	3,850
21	1,323	1,721	2,080	2,518	2,831	3,527	3,819
22	1,321	1,717	2,074	2,508	2,819	3,505	3,792
23	1,319	1,714	2,069	2,500	2,807	3,485	3,767
24	1,318	1,711	2,064	2,492	2,797	3,467	3,745
25	1,316	1,708	2,060	2,485	2,787	3,450	3,725
26	1,315	1,706	2,056	2,479	2,779	3,435	3,707
27	1,314	1,703	2,052	2,473	2,771	3,421	3,690
28	1,313	1,701	2,048	2,467	2,763	3,408	3,674
29	1,311	1,699	2,045	2,462	2,756	3,396	3,659
30	1,310	1,697	2,042	2,457	2,750	3,385	3,646
40	1,303	1,684	2,021	2,423	2,704	3,307	3,551
60	1,296	1,671	2,000	2,390	2,660	3,232	3,460
120	1,289	1,658	1,980	2,358	2,617	3,160	3,373
∞	1,282	1,645	1,960	2,326	2,576	3,090	3,291

PLANEJAMENTO FATORIAL 2²

EFEITOS CALCULADOS

Média global: $67,75 \pm 0,9$

Efeitos principais:

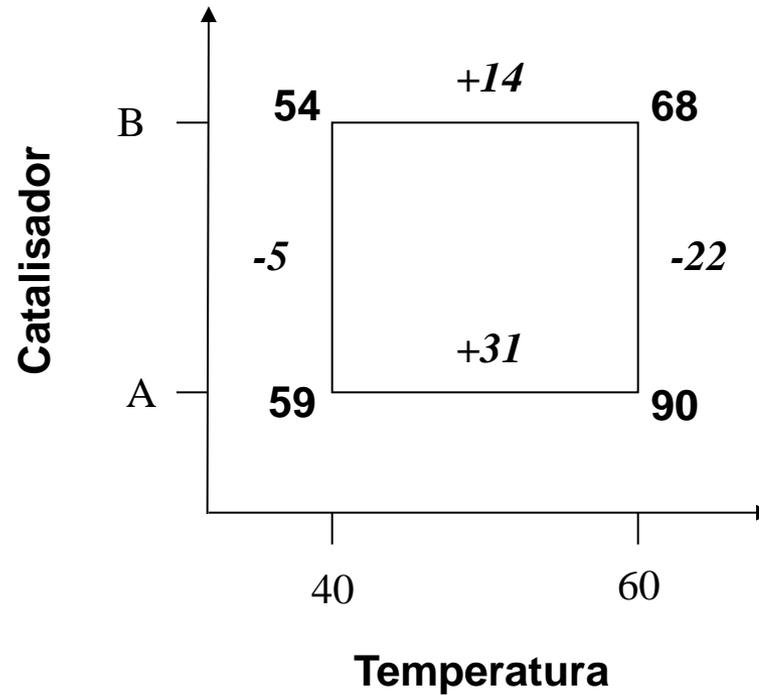
T $22,5 \pm 1,8$

C $-13,5 \pm 1,8$

Efeitos de interação:

TC $-8,5 \pm 1,8$

INTERPRETAÇÃO GEOMÉTRICA DOS RESULTADOS



CÁLCULO DOS EFEITOS POR NOTAÇÃO MATRICIAL

$$EFEITO = X^t Y$$

Divisor para os efeitos: 2^{k-1}

Divisor para a média: 2^k

PLANEJAMENTO FATORIAL 2²

$$X := \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$Y := \begin{pmatrix} 59 \\ 90 \\ 54 \\ 68 \end{pmatrix}$$

$$X^T \cdot Y = \begin{pmatrix} 271 \\ 45 \\ -27 \\ -17 \end{pmatrix}$$

$$Z := \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$T := \begin{pmatrix} 57 \\ 92 \\ 55 \\ 66 \\ 61 \\ 88 \\ 53 \\ 70 \end{pmatrix}$$

$$Z^T \cdot T = \begin{pmatrix} 542 \\ 90 \\ -54 \\ -34 \end{pmatrix}$$

PLANEJAMENTO FATORIAL 2³

	Níveis	
Fatores	-	+
1: Temperatura (°C)	40	60
2: Catalisador (tipo)	A	B
3: Concentração (M)	1,0	1,5

Ensaio	1	2	3	Rendimento(%)		Média
1	-	-	-	56(7)	52(12)	54,0
2	+	-	-	85(9)	88(10)	86,5
3	-	+	-	49(11)	47(15)	48,0
4	+	+	-	64(2)	62(1)	63,0
5	-	-	+	65(13)	61(5)	63,0
6	+	-	+	92(6)	95(16)	93,5
7	-	+	+	57(14)	60(13)	56,5
8	+	+	+	70(8)	74(4)	72,0

Média	1	2	3	12	13	23	123	\bar{y}
+	-	-	-	+	+	+	-	54,0
+	+	-	-	-	-	+	+	86,5
+	-	+	-	-	+	-	+	48,0
+	+	+	-	+	-	-	-	63,0
+	-	-	+	+	-	-	+	63,0
+	+	-	+	-	+	-	-	93,5
+	-	+	+	-	-	+	-	56,5
+	+	+	+	+	+	+	+	72,0

PLANEJAMENTO FATORIAL 2^3

$$X := \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 & 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 & -1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 & -1 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & -1 & 1 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 & 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & 1 & -1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & -1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$Y := \begin{pmatrix} 54.0 \\ 86.5 \\ 48.0 \\ 63.0 \\ 63.0 \\ 93.5 \\ 58.5 \\ 72.0 \end{pmatrix}$$

$$X^T Y = \begin{pmatrix} 538.5 \\ 91.5 \\ -55.5 \\ 35.5 \\ -34.5 \\ -3.5 \\ 3.5 \\ 0.5 \end{pmatrix}$$

$$\bar{y} = \frac{538.50}{8} = 67.31$$

$$1 = \frac{91.50}{4} = 22.88$$

$$2 = \frac{-55.50}{4} = -13.88$$

$$3 = \frac{35.50}{4} = 8.88$$

$$12 = \frac{-34.50}{4} = -8.63$$

$$13 = \frac{-3.50}{4} = -0.88$$

$$23 = \frac{3.50}{4} = 0.88$$

$$123 = \frac{0.50}{4} = -0.13$$

PLANEJAMENTO FATORIAL 2³

Ensaio	1	2	3	Rendimento(%)	Média	Desvio padrão
1	-	-	-	56(7) 52(12)	54,0	8
2	+	-	-	85(9) 88(10)	86,5	4,5
3	-	+	-	49(11) 47(15)	48,0	2
4	+	+	-	64(2) 62(1)	63,0	2
5	-	-	+	65(13) 61(5)	63,0	8
6	+	-	+	92(6) 95(16)	93,5	4,5
7	-	+	+	57(14) 60(13)	56,5	4,5
8	+	+	+	70(8) 74(4)	72,0	8

$$s^2 = \frac{(1 \times 8) + (1 \times 4,5) + (1 \times 2) + (1 \times 2) + (1 \times 8) + (1 \times 4,5) + (1 \times 4,5) + (1 \times 8)}{8} = 5,2$$

$$\hat{V}(\text{efeito}) = \left(\frac{1}{16} + \frac{1}{16} \right) \sigma_{\bar{y}}^2 = \left(\frac{8}{16} \right) \times \left(\frac{5,2}{2} \right) = 1,30$$

$$\hat{V}(\text{efeito}) = \hat{V}(\bar{y}_+ - \bar{y}_-) = \hat{V}(\bar{y}_+) + \hat{V}(\bar{y}_-) = \frac{s^2}{8} + \frac{s^2}{8} = \frac{s^2}{4} = \frac{5,2}{4} = 1,30$$

$$\hat{V}(\text{média}) = \frac{5,2}{16} = 0,325$$

$$\text{Erro padrão da média} = \sqrt{0,325} = 0,57$$

$$\text{Erro padrão do efeito} = \sqrt{1,30} = 1,14$$

Média	67,3±0,55
-------	-----------

Efeitos principais:

1 (Temperatura)	22,9±1,1
2 (Catalisador)	-13,9±1,1
3 (concentração)	8,9±1,1

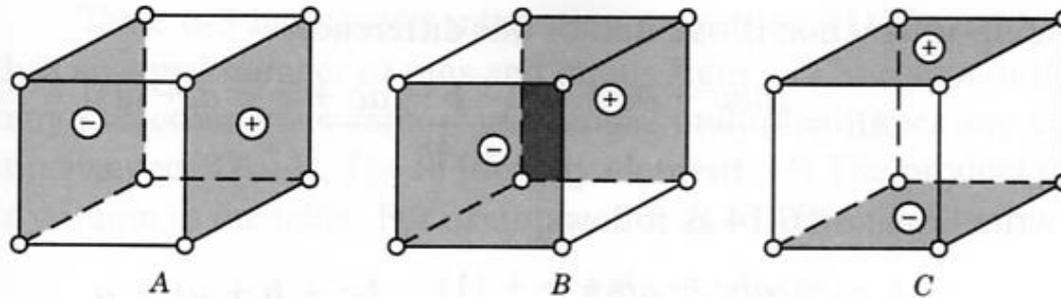
Interação de dois fatores:

12	-8,6±1,1
13	-0,9±1,1
23	0,9±1,1

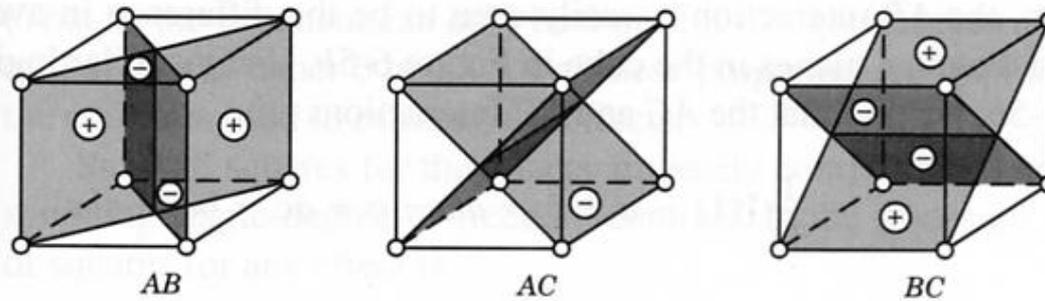
Interação de três fatores:

123	0,1±1,1
------------	---------

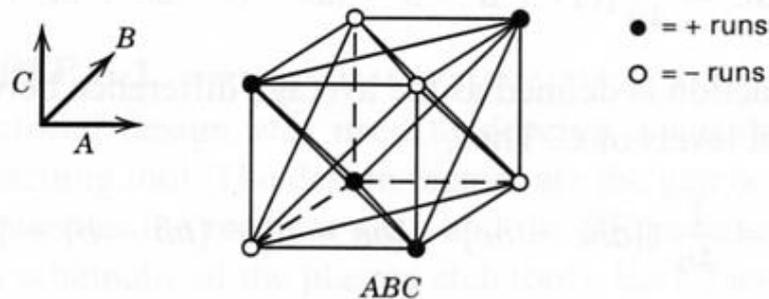
INTERPRETAÇÃO GEOMÉTRICA PARA O CÁLCULO DOS EFEITOS



(a) Efeitos principais



(b) Interações de dois fatores



(c) Interações de três fatores

PLANEJAMENTO FATORIAL 2⁴

Fatores	Níveis	
	(-)	(+)
1:Temperatura	40	60
2:Catalisador	A	B
3:Concentração	1,0	1,5
4:pH	7,0	6,0

PLANEJAMENTO FATORIAL 2⁴

Ensaio	1	2	3	4	Resposta
1	-	-	-	-	54
2	+	-	-	-	85
3	-	+	-	-	49
4	+	+	-	-	62
5	-	-	+	-	64
6	+	-	+	-	94
7	-	+	+	-	56
8	+	+	+	-	70
9	-	-	-	+	52
10	+	-	-	+	87
11	-	+	-	+	49
12	+	+	-	+	64
13	-	-	+	+	64
14	+	-	+	+	94
15	-	+	+	+	58
16	+	+	+	+	73

M	1	2	3	4	12	13	14	23	24	34	123	124	134	234	1234
+	-	-	-	-											
+	+	-	-	-											
+	-	+	-	-											
+	+	+	-	-											
+	-	-	+	-											
+	+	-	+	-											
+	-	+	+	-											
+	+	+	+	-											
+	-	-	-	+											
+	+	-	-	+											
+	-	+	-	+											
+	+	+	-	+											
+	-	-	+	+											
+	+	-	+	+											
+	-	+	+	+											
+	+	+	+	+											

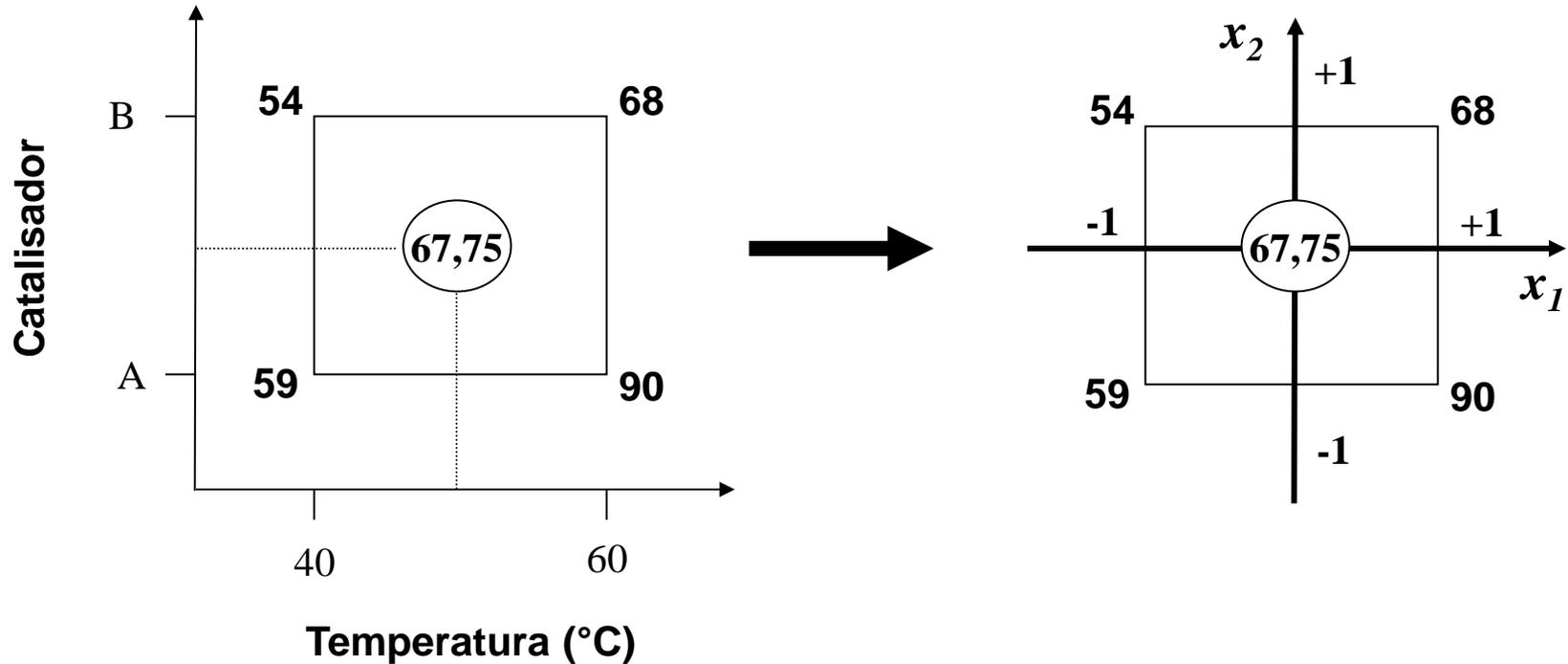
Média		67,188	
Efeitos principais:			
1 (Temperatura)	22,875		
2 (Catalisador)	-14,125		
3 (Concentração)	8,875		
4 (pH)	0,875		
Interação de dois fatores:			
12	-8,625	23	-0,625
13	0,875	24	-0,625
14	0,875	34	0,375
Interação de três fatores:			
123	0,875	124	-0,125
234	-0,625	234	0,375
Interação de quatro fatores:			
1234	0,375		

Como calcular o erro padrão do efeito ?

PLANEJAMENTO FATORIAL 2² COM TRIPLICATA NO PONTO CENTRAL

Ensaio	C(%)	V(rpm)	X ₁	X ₂	Y(%)
1	30	115	-1	-1	86
2	40	115	1	-1	85
3	30	135	-1	1	78
4	40	135	1	1	84
5	35	125	0	0	90
6	35	125	0	0	88
7	35	125	0	0	89

O MODELO ESTATÍSTICO



$$y(x_1, x_2) = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_{12} x_1 x_2 + \varepsilon(x_1, x_2)$$

$$\hat{y}(x_1, x_2) = b_0 + b_1 x_1 + b_2 x_2 + b_{12} x_1 x_2$$

CÁLCULO DOS ESTIMADORES DO MODELO POR MÍNIMOS QUADRADOS

$$\mathbf{b} = (\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t \mathbf{y}$$

Para que a solução exista, é preciso que:

- (a) A matriz $(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1}$ possa ser calculada, isto é, é preciso que a matriz $\mathbf{X}^t \mathbf{X}$ não seja singular;
- (b) os modelos sejam lineares nos parâmetros, ou seja, eles não podem conter termos como b_0^2 ou $b_0 b_1$.

CÁLCULO DAS INCERTEZAS DOS ESTIMADORES DOS PARÂMETROS

$$v(b) = (X^t X)^{-1} \sigma^2$$

Esta equação se aplica ao ajuste por mínimos quadrados de qualquer modelo linear nos parâmetros

Pressupostos:

- 1- A variância dos erros é constante ao longo de toda a faixa estudada, e igual a um certo valor de σ^2 (homocedasticidade).
- 2- Os erros correspondentes as respostas observadas em valores diferentes da variável independentes não são correlacionados.
- 3- Os erros seguem uma distribuição normal.

CALCULO DOS COEFICIENTES DO MODELO

*EXPLANAÇÃO EM SALA ATRAVÉS DA REALIZAÇÃO
DOS CÁLCULOS EM PLANILHA DE EXCEL
(baseado em referência 2)*

ADIÇÃO DE PONTOS AXIAIS

Muitas vezes temos interesse em ajustar às respostas experimentais um modelo de segunda ordem, que em nosso exemplo tem a forma:

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_{12} x_1 x_2 + \beta_{11} x_1^2 + \beta_{22} x_2^2 + \varepsilon$$

DELINEAMENTO COMPOSTO CENTRAL ROTACIONAL (DCCR)

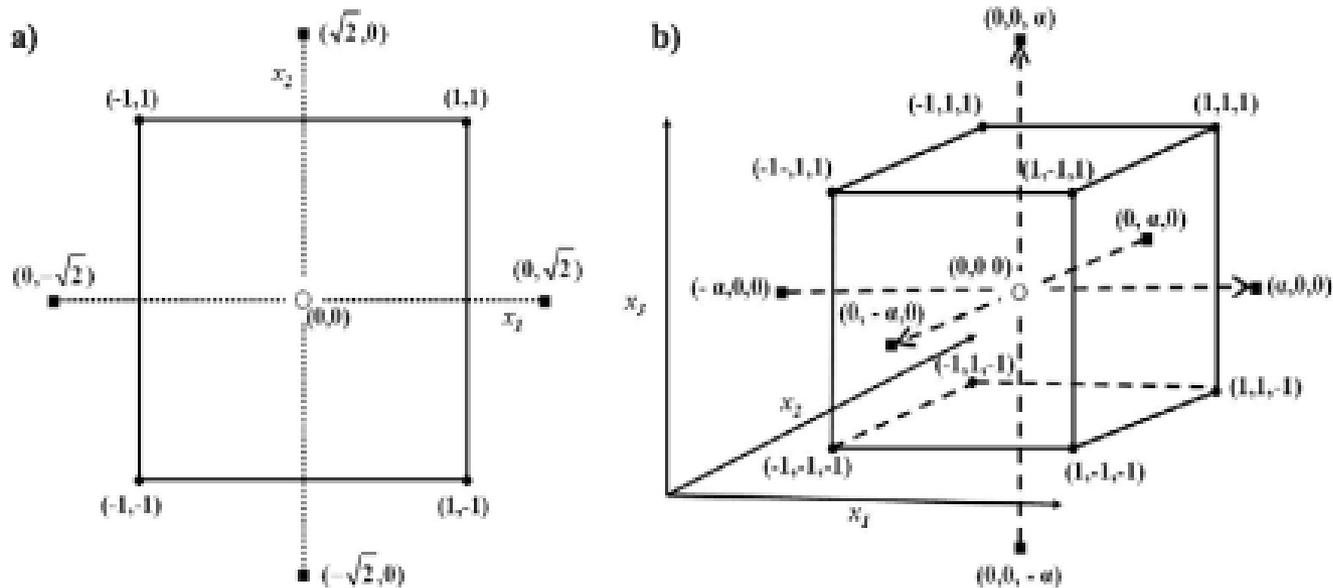
$$\pm\alpha = (2^K)^{1/4}$$

De um modo geral, num DCCR com 2 níveis originais, temos:

2^K pontos fatoriais + 2K pontos axiais + um número arbitrário de pontos centrais

K	2	3	4	5	6
α	$\pm 1,4142$	$\pm 1,6818$	$\pm 2,0000$	$\pm 2,3784$	$\pm 2,8284$

DELINEAMENTO COMPOSTO CENTRAL ROTACIONAL (DCCR) “Planejamento Estrela”



PLANEJAMENTO ESTRELA 2² COM TRIPLICATA NO PONTO CENTRAL

Ensaio	C(%)	V(rpm)	X_1	X_2	Y(%)
1	30	115	-1	-1	86
2	40	115	1	1	85
3	30	135	-1	-1	78
4	40	135	1	1	84
5	35	125	0	0	90
6	35	125	0	0	88
7	35	125	0	0	89
8	28	125	-1,41	0	81
9	35	139	0	1,41	80
10	42	125	1,41	0	86
11	35	119	0	-1,41	87

$$\hat{y} = 89,00 + 1,51x_1 - 2,36x_2 - 2,81x_1^2 - 2,81x_2^2 + 1,75x_1x_2$$

VALIDAÇÃO DO MODELO

A validade do modelo e a significância estatística da curva ajustada podem ser testadas por meio de **Análise Da Variância**.

H_0 : A equação da reta é adequada para descrever os dados
 H_a : A equação da reta não é adequada para descrever os dados

Tabela 5.8 – Tabela de análise da variância para o ajuste, pelo método dos mínimos quadrados, de um modelo linear nos parâmetros. n_i = número de repetições no nível i ; m = número de níveis distintos da variável independente; $n = \sum n_i$ = número total de observações; p = número de parâmetros do modelo.

Fonte de variação	Soma Quadrática	Nº de g. l.	Média Quadrática
Regressão	$SQ_R = \sum_i \sum_j (\hat{y}_i - \bar{y})^2$	$p - 1$	$MQ_R = \frac{SQ_R}{p - 1}$
Resíduos	$SQ_r = \sum_i \sum_j (y_{ij} - \hat{y}_i)^2$	$n - p$	$MQ_r = \frac{SQ_r}{n - p}$
Falta de ajuste	$SQ_{faj} = \sum_i \sum_j (\hat{y}_i - \bar{y}_i)^2$	$m - p$	$MQ_{faj} = \frac{SQ_{faj}}{m - p}$
Erro puro	$SQ_{ep} = \sum_i \sum_j (y_{ij} - \bar{y}_i)^2$	$n - m$	$MQ_{ep} = \frac{SQ_{ep}}{n - m}$
Total	$SQ_T = \sum_i \sum_j (y_{ij} - \bar{y})^2$	$n - 1$	

TESTE DA FALTA DE AJUSTE

$$MQ_{faj} / MQ_{ep} = F_{calc}$$

$$\text{Se } *F_{calc} < F_{vfaj, vep}$$

*Indica ausência de falta de ajuste

TESTE DA SIGNIFICÂNCIA DA REGRESSÃO

$$MQ_{reg} / MQ_r = F_{calc}$$

$$\text{Se } **F_{vreg, vr} > F_{calc}$$

**indica a existência de uma relação entre as duas variáveis; quanto maior for a razão entre MQ_{reg} / MQ_r , mais significativa será a relação

TABELA F : VALORES CRÍTICOS PARA UM TESTE UNILATERAL ($\alpha = 0,05$)

$v_1 \backslash v_2$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	12	15	20	24	30	40	60	120	∞
1	161,4	199,5	215,7	224,6	230,2	234,0	236,8	238,9	240,5	241,9	243,9	245,9	248,0	249,1	250,1	251,1	252,2	253,3	254,3
2	18,51	19,00	19,16	19,25	19,30	19,33	19,35	19,37	19,38	19,40	19,41	19,43	19,45	19,45	19,46	19,47	19,48	19,49	19,50
3	10,13	9,55	9,28	9,12	9,01	8,94	8,89	8,85	8,81	8,79	8,74	8,70	8,66	8,64	8,62	8,59	8,57	8,55	8,53
4	7,71	6,94	6,59	6,39	6,26	6,16	6,09	6,04	6,00	5,96	5,91	5,86	5,80	5,77	5,75	5,72	5,69	5,66	5,63
5	6,61	5,79	5,41	5,19	5,05	4,95	4,88	4,82	4,77	4,74	4,68	4,62	4,56	4,53	4,50	4,46	4,43	4,40	4,36
6	5,99	5,14	4,76	4,53	4,39	4,28	4,21	4,15	4,10	4,06	4,00	3,94	3,87	3,84	3,81	3,77	3,74	3,70	3,67
7	5,59	4,74	4,35	4,12	3,97	3,87	3,79	3,73	3,68	3,64	3,57	3,51	3,44	3,41	3,38	3,34	3,30	3,27	3,23
8	5,32	4,46	4,07	3,84	3,69	3,58	3,50	3,44	3,39	3,35	3,28	3,22	3,15	3,12	3,08	3,04	3,01	2,97	2,93
9	5,12	4,26	3,86	3,63	3,48	3,37	3,29	3,23	3,18	3,14	3,07	3,01	2,94	2,90	2,86	2,83	2,79	2,75	2,71
10	4,96	4,10	3,71	3,48	3,33	3,22	3,14	3,07	3,02	2,98	2,91	2,85	2,77	2,74	2,70	2,66	2,62	2,58	2,54
11	4,84	3,98	3,59	3,36	3,20	3,09	3,01	2,95	2,90	2,85	2,79	2,72	2,65	2,61	2,57	2,53	2,49	2,45	2,40
12	4,75	3,89	3,49	3,26	3,11	3,00	2,91	2,85	2,80	2,75	2,69	2,62	2,54	2,51	2,47	2,43	2,38	2,34	2,30
13	4,67	3,81	3,41	3,18	3,03	2,92	2,83	2,77	2,71	2,67	2,60	2,53	2,46	2,42	2,38	2,34	2,30	2,25	2,21
14	4,60	3,74	3,34	3,11	2,96	2,85	2,76	2,70	2,65	2,60	2,53	2,46	2,39	2,35	2,31	2,27	2,22	2,18	2,13
15	4,54	3,68	3,29	3,06	2,90	2,79	2,71	2,64	2,59	2,54	2,48	2,40	2,33	2,29	2,25	2,20	2,16	2,11	2,07
16	4,49	3,63	3,24	3,01	2,85	2,74	2,66	2,59	2,54	2,49	2,42	2,35	2,28	2,24	2,19	2,15	2,11	2,06	2,01
17	4,45	3,59	3,20	2,96	2,81	2,70	2,61	2,55	2,49	2,45	2,38	2,31	2,23	2,19	2,15	2,10	2,06	2,01	1,96
18	4,41	3,55	3,16	2,93	2,77	2,66	2,58	2,51	2,46	2,41	2,34	2,27	2,19	2,15	2,11	2,06	2,02	1,97	1,92
19	4,38	3,52	3,13	2,90	2,74	2,63	2,54	2,48	2,42	2,38	2,31	2,23	2,16	2,11	2,07	2,03	1,98	1,93	1,88
20	4,35	3,49	3,10	2,87	2,71	2,60	2,51	2,45	2,39	2,35	2,28	2,20	2,12	2,08	2,04	1,99	1,95	1,90	1,84
21	4,32	3,47	3,07	2,84	2,68	2,57	2,49	2,42	2,37	2,32	2,25	2,18	2,10	2,05	2,01	1,96	1,92	1,87	1,81
22	4,30	3,44	3,05	2,82	2,66	2,55	2,46	2,40	2,34	2,30	2,23	2,15	2,07	2,03	1,98	1,94	1,89	1,84	1,78
23	4,28	3,42	3,03	2,80	2,64	2,53	2,44	2,37	2,32	2,27	2,20	2,13	2,05	2,01	1,96	1,91	1,86	1,81	1,76
24	4,26	3,40	3,01	2,78	2,62	2,51	2,42	2,36	2,30	2,25	2,18	2,11	2,03	1,98	1,94	1,89	1,84	1,79	1,73
25	4,24	3,39	2,99	2,76	2,60	2,49	2,40	2,34	2,28	2,24	2,16	2,09	2,01	1,96	1,92	1,87	1,82	1,77	1,71
26	4,23	3,37	2,98	2,74	2,59	2,47	2,39	2,32	2,27	2,22	2,15	2,07	1,99	1,95	1,90	1,85	1,80	1,75	1,69
27	4,21	3,35	2,96	2,73	2,57	2,46	2,37	2,31	2,25	2,20	2,13	2,06	1,97	1,93	1,88	1,84	1,79	1,73	1,67
28	4,20	3,34	2,95	2,71	2,56	2,45	2,36	2,29	2,24	2,19	2,12	2,04	1,96	1,91	1,87	1,82	1,77	1,71	1,65
29	4,18	3,33	2,93	2,70	2,55	2,43	2,35	2,28	2,22	2,18	2,10	2,03	1,94	1,90	1,85	1,81	1,75	1,70	1,64
30	4,17	3,32	2,92	2,69	2,53	2,42	2,33	2,27	2,21	2,16	2,09	2,01	1,93	1,89	1,84	1,79	1,74	1,68	1,62
40	4,08	3,23	2,84	2,61	2,45	2,34	2,25	2,18	2,12	2,08	2,00	1,92	1,84	1,79	1,74	1,69	1,64	1,58	1,51
60	4,00	3,15	2,76	2,53	2,37	2,25	2,17	2,10	2,04	1,99	1,92	1,84	1,75	1,70	1,65	1,59	1,53	1,47	1,39
120	3,92	3,07	2,68	2,45	2,29	2,17	2,09	2,02	1,96	1,91	1,83	1,75	1,66	1,61	1,55	1,50	1,43	1,35	1,25
∞	3,84	3,00	2,60	2,37	2,21	2,10	2,01	1,94	1,88	1,83	1,75	1,67	1,57	1,52	1,46	1,39	1,32	1,22	1,00

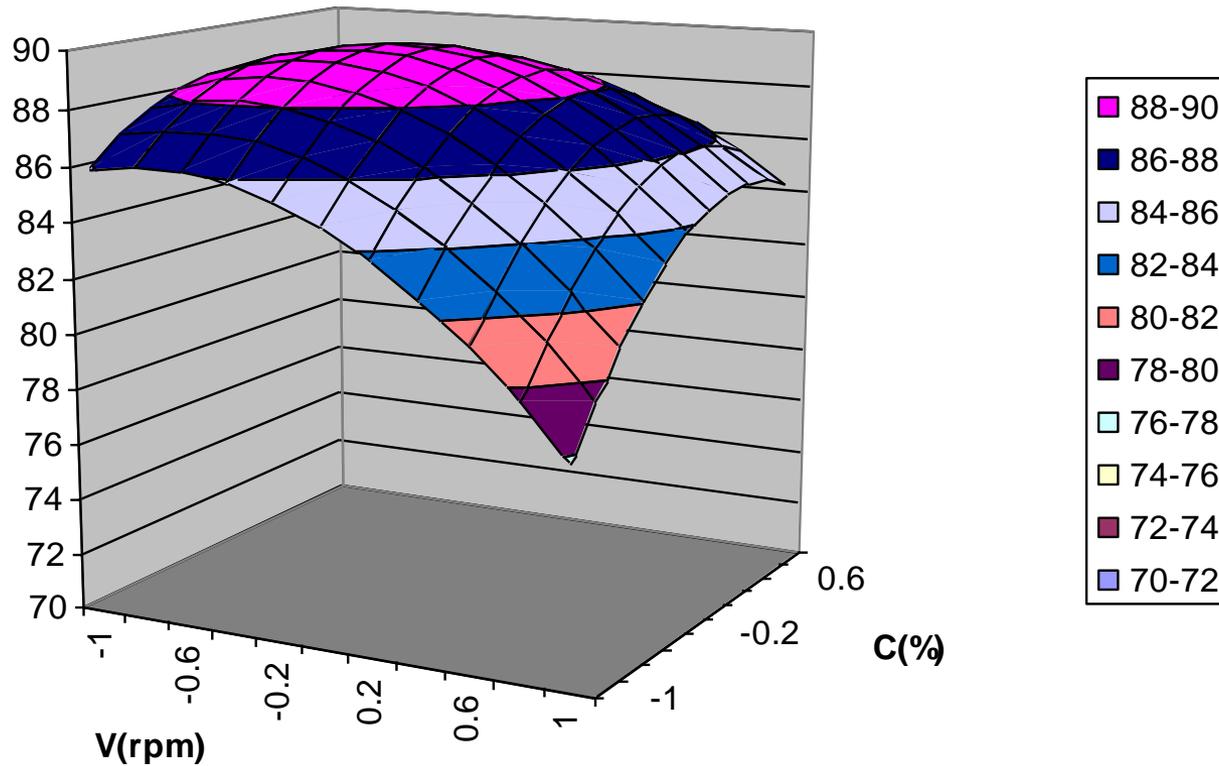
$$\hat{y} = 89,00 + 1,51x_1 - 2,36x_2 - 2,81x_1^2 - 2,81x_2^2 + 1,75x_1x_2$$

Fonte de variação	Soma quadrática	Nº de g.l.	Média quadrática
Regressão	144,15	5	28,83
Resíduos	2,76	5	0,55
F. Ajuste	0,76	3	0,25
Erro puro	2,00	2	1,00
Total	146,91	10	

$$F_{cal(\nu_1=3, \nu_2=2, \alpha=0,05)} = \frac{MQ_{faj}}{MQ_{ep}} = \frac{0,25}{1}$$

SUPERFÍCIE DE RESPOSTA

RENDIMENTO



A superfície de resposta tem sentido físico ?

REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

1-COMO FAZER EXPERIMENTOS, Benício de Barros Neto, Ieda Spacino Scarminio, Roy Edward Bruns, Editora Unicamp, 2007

2-PREPARO DE AMOSTRAS PARA ANÁLISE DE COMPOSTOS ORGÂNICOS, Marccone Augusto Leal de oliveira, Brenda Lee Simas Porto, Fernando Antonio Simas Vaz, Renata Takabayashi Sato, capítulo 4: planejamento de experimento aplicado ao preparo de amostra, Editora LTC, 2015

FEMM