

MINICURSO

Como planejar e otimizar experimentos ?

ARARANGUÁ - AGOSTO 2019

6. Andando na Superfície de Resposta

- ▶ Técnica de otimização baseada em planejamentos fatoriais
- ▶ Etapas distintas: Modelagem e deslocamento
- ▶ Modelagem: ajuste de modelos simples (lineares ou quadráticos)
- ▶ Deslocamento: ocorre ao longo do caminho de máxima inclinação (trajetória na qual a resposta varia de forma mais pronunciada)

Exemplo

Avaliação do efeito de dois fatores no rendimento....

- ▶ Processo opera normalmente a 100 rpm e [50%] e $Y=68\%$
- ▶ Proposição inicial: investigar a região em torno das condições habituais
- ▶ Temos um fatorial em dois níveis com ponto central
- ▶ Concentrações [45] e [55]; agitação 90 e 110

Resultados do planejamento

▶ Ensaio	[%]	v(rpm)	x1	x2	Y(%)
▶ 1	45	90	-1	-1	69
▶ 2	55	90	1	-1	59
▶ 3	45	110	-1	1	78
▶ 4	55	110	1	1	67
▶ 5	50	100	0	0	68
▶ 6	50	100	0	0	66
▶ 7	50	100	0	0	69

- ▶ As repetições no ponto central permitem calcular o desvio padrão
- ▶ Suposições : Variância dos erros é constante; erros seguem uma distribuição normal.

	Coeficientes	Erro padrão (s)
Média	68,0	0,50
Conc. % (var 1)	-5,25	0,661
V rpm (var 2)	4,25	0,661
Int var1 x var2	-0,25	0,661

$$Y = 68,00 - 5,25 * x1 + 4,25 * x2$$

n = número total de observações; p = número de parâmetros do modelo
% explicado pelo modelo = SQ_R / SQ_T

Fonte de variação	Soma quadrática	Graus de liberdade	Média quadrática
Regressão	SQ_R	$p-1$	$MQ_R = SQ_R / p-1$
Resíduos	SQ_r	$n-p$	$MQ_r = s^2 = SQ_r / n-p$
Total	SQ_T	$n-1$	

- ▶ Os resultados das considerações são reunidos na tabela chamada Tabela de Análise de variância ou simplesmente (ANOVA).

$$F_{p-1, n-p} = \frac{MQ_R}{MQ_r}$$

Versão completa da ANOVA

Fonte de variação	Soma quadrática	Graus de liberdade	Média quadrática
Regressão	SQ_R	$p-1$	$MQ_R = SQ_R / (p-1)$
Resíduos	SQ_r	$n-p$	$MQ_r = SQ_r / (n-p)$
Falta de ajuste	SQ_{faj}	$m-p$	$MQ_{faj} = SQ_{faj} / (m-p)$
Erro Puro	SQ_{ep}	$n-m$	$MQ_{ep} = SQ_{ep} / (n-m)$
Total	SQ_T	$n-1$	

n = número total de observações; **m** = número de níveis distintos da variável independente; **p** = número de parâmetros do modelo % explicado pelo modelo = SQ_R / SQ_T

$$F_{m-p, n-m} = \frac{MQ_{faj}}{MQ_{ep}}$$

ANOVA do modelo

▶ Fonte de variação	SQ	GL	Média Qua.
▶ Regressão	182,5	2	91,25
▶ Resíduos	5,5	4	1,38
▶ Falta de Ajuste	0,83	2	0,42
▶ Erro puro	4,67	2	2,33
▶ TOTAL	188,00	6	
▶ $F_{2,4;0,05} = 6,94$		$F_{2,2} = 19,00$	

- ▶ A partir dos dados obtidos podemos avaliar o seu ajuste a região experimental investigada.
- ▶ **Valor de F para falta de ajuste**
- ▶ $F = [SQ_{faj} / (m-p)] / [SQ_{ep} / (n-m)] = 0,42 / 2,33$
- ▶ $F=0,18$ (comparar com $F_{(2;2;0,05)} = 19,00$)
- ▶ O valor não é estatisticamente significativo e não há evidência de falta de ajuste.
- ▶ Outras informações são também obtidas:
- ▶ $R^2 * 100$ (variação explicada pelo modelo) = 97,07
- ▶ **Obs** : Valores altos significarão muita falta de ajuste

- ▶ A equação $Y = 68,00 - 5,25 * x_1 + 4,25 * x_2$ descreve um plano inclinado obliquamente em relação aos eixos.
- ▶ Logo maiores rendimentos experimentais devem estar em regiões com menores valores de x_1 e maiores valores de x_2 .
- ▶ O progresso será mais rápido se o deslocamento for realizado ao longo de uma trajetória perpendicular às curvas de nível.

Caminho de máxima inclinação

- ▶ Para obtermos a máxima inclinação devemos fazer deslocamentos nos eixos x_2 e x_1 na proporção b_2/b_1 .
- ▶ O caminho pode ser determinado algebricamente pelos coeficientes do modelo.
- ▶ $b_2/b_1 = - 0,81$
- ▶ Para cada unidade recuada no eixo x_1 avançamos 0,81 unidades no eixo x_2 .

- ▶ As coordenadas ao longo de vários pontos ao longo dessa trajetória são determinadas seguindo um procedimento:
- ▶ 1- Escolhemos um dos coeficientes (o maior); tipicamente o seu deslocamento é de uma unidade .
- ▶ 2 - determinamos o deslocamento do(s) outro(s) fator(es)

Caminho de máxima inclinação

etapa	x1	x2	C(%)	V (rpm)	Y(%)
Centro	0	0,00	50	100	68,66,69
Centro + Δ	-1	0,81	45	108,1	77
Centro +2 Δ	-2	1,62	40	116,2	86
Centro +3 Δ	-3	2,43	35	124,3	88
Centro +4 Δ	-4	3,24	30	132,4	80
Centro +5 Δ	-5	4,05	25	140,5	70

- ▶ Podemos interpretar os resultados imaginando que a superfície é um morro.
- ▶ Escolhido o melhor ensaio podemos então fazer um planejamento idêntico ao primeiro.

Novo planejamento 2^2 com ponto central

Ensaio	C (%)	V (RPM)	X1	X2	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

ANOVA do modelo

▶ Fonte de variação	SQ	GL	Média
▶ Regressão	26,5	2	13,25
▶ Resíduos	70,93	4	17,73
▶ Falta de Ajuste	68,93	2	34,46
▶ Erro puro	2,00	2	1,00
▶ TOTAL	97,42	6	
▶ %variação explicada:	27,2		

- ▶ A ANOVA mostra uma situação diferente.
- ▶ O valor de F subiu para 34,46.
- ▶ Como $F_{2;2;0,05} = 19,0$; podemos concluir que na região onde chegamos, o modelo linear já não descreve satisfatoriamente a superfície de resposta.

Localização do ponto ótimo

- ▶ Como o modelo linear já não descreve a região experimental, devemos partir para um modelo quadrático.
- ▶ Para duas variáveis temos:

$$\hat{y}_i = b_o + b_1 * x_1 + b_2 * x_2 + b_{11} * x_1^2 + b_{22} * x_2^2 + b_{12} * x_1 * x_2$$

- ▶ Este modelo tem seis parâmetros e nosso planejamento tem apenas cinco “níveis”.
- ▶ Logo é necessário ampliar o planejamento
- ▶ A ampliação pode ser feita de várias maneiras, sendo a mais comum a construção do chamado Planejamento em estrela.

Planejamento estrela

- ▶ Acrescentamos simplesmente ao planejamento inicial um planejamento idêntico, porém girado de 45 graus em relação a orientação de partida.

- ▶ Os novos pontos estão a uma distância $\sqrt{2}$

Unidades codificadas do ponto central

Resultados do planejamento estrela

Ensaio	C (%)	V (RPM)	X1	X2	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	111	0	-1,41	87

ANOVA do modelo

▶ Fonte de variação	SQ	GL	Média
▶ Regressão	144,15	5	28,83
▶ Resíduos	2,76	5	0,55
▶ Falta de Ajuste	0,76	3	0,25
▶ Erro puro	2,00	2	1,00
▶ TOTAL	146,91	10	
▶ %variação explicada:	98,64		
▶ $F_R = 28,83 / 0,55$ e $F_{fa} = 0,25 / 1,00$			

▶ Modelo ajustado

▶
$$Y = 89,00 + 1,51*x_1 - 2,36*x_2 - 2,81*x_1^2 - 2,81*x_2^2 + 1,75*x_1*x_2$$

▶ O valor de $F = 0,25$ deve ser comparado com $F(3,2,0,05) = 19,16$

▶ Conclui-se que não há evidência de falta de ajuste para o modelo quadrático.

▶ Conclui-se também que a região investigada contém um ponto de máximo.

Planejamentos compostos centrais

- ▶ O planejamento estrela é um exemplo de planejamento composto central de dois fatores.
- ▶ Planejamento estrela = planejamento composto central

- ▶ Para um planejamento com K fatores temos:
- ▶ 1 - Uma parte fatorial (pontos de coordenadas -1 e +1)
- ▶ 2 - Uma parte axial (pontos com coordenadas nulas exceto um valor de α ou $-\alpha$)
- ▶ 3 - Um número de ensaios no ponto central

Considerações

- ▶ Valor de α :
- ▶ Pode ficar entre 1 e $(k)^{1/2}$
- ▶ Se $k=3$ $\alpha=1,68$; se $k=4$ $\alpha=2,0$
- ▶ Ponto central:
- ▶ 3 a 5 ensaios
- ▶ Fornece uma medida do erro puro
- ▶ Estabiliza a variância

Vantagens

- ▶ Os PE podem ser construídos de forma sequencial:
- ▶ **Inicialmente faz-se a parte fatorial com os pontos centrais.....**
- ▶ **AVALIA-SE OS RESULTADOS!!!**
- ▶ Opção 1 : deslocamento
- ▶ Opção 2 : realizam-se os experimentos axiais.

▶ Obrigado pela atenção !

▶ jose.muller@ufsc.br