Lista 2 modulo 3

César A. Galvão - 19/0011572

2022-09-20

Contents

| | 3 |
|---------------------------------|---|
| Efeitos dos fatores | 3 |
| Análise de variância | 3 |
| Modelo de efeitos e estimadores | 3 |
| Gráfico de interação | 4 |
| Modelo de regressão linear | 5 |
| Gráfico de superfície | 5 |
| Projeção de resposta | 6 |

Efeitos dos fatores

Para calcular os efeitos dos fatores, calcula-se os totais $(a, b, ab \in (1))$ utilizando os seguintes contrastes:

| Totais | Α | В | AB |
|--------|----|----|----|
| (1) | -1 | -1 | 1 |
| а | 1 | -1 | -1 |
| b | -1 | 1 | -1 |
| ab | 1 | 1 | 1 |

Para calcular a magnitude do efeito A, por exemplo, calcula-se:

$$A = \frac{a + ab - b - (1)}{2n} = \frac{58.081 + 59.299 + 55.686 + 59.156}{8} = -0.31725 \tag{1}$$

Obtem-se dessa forma os seguintes efeitos:

| Α | В | AB | |
|---------|-------|--------|--|
| -0.3173 | 0.586 | 0.2815 | |

Análise de variância

É possível observar na tabela de ANOVA a seguir que as diferenças entre níveis dos fatores não são significativas com $\alpha = 0,05$, bem como a interação entre os fatores.

| Fonte de variação | g.l. | SQ | MQ | Estatística F | p-valor |
|-------------------|------|--------|--------|---------------|---------|
| Α | 1 | 0.4026 | 0.4026 | 1.2619 | 0.2833 |
| В | 1 | 1.3736 | 1.3736 | 4.3054 | 0.0602 |
| A:B | 1 | 0.3170 | 0.3170 | 0.9935 | 0.3386 |
| Residuals | 12 | 3.8285 | 0.3190 | NA | NA |

Modelo de efeitos e estimadores

Considera-se o seguinte modelo de efeitos teórico

$$y_{ijk} = \mu + \tau_i + \beta_j + (\tau \beta)_{ij} + \varepsilon_{ijk},$$

$$\begin{cases} i = 1, ..., a \\ j = 1, ..., b \\ k = 1, ..., n \end{cases}$$
 (2)

em que μ é média geral da variável resposta, τ_i do i-ésimo nível do tratamento A, β_j do j-ésimo nível do tratamento B, $(\tau\beta)_{ij}$ é o efeito da interação dos fatores A e B e ε_{ijk} é o erro aleatório.

Considera-se como hipóteses nulas para a análise de variância a igualdade entre os níveis de cada tratamento e como hipóteses alternativas a existência de pelo menos um nível diferente dos demais.

Conforme a tabela de análise de variância apresentada, não foram rejeitadas as hipóteses nulas para nenhum dos tratamentos e, portanto, poderíamos considerar o modelo reduzido

$$y_{ijk} = \mu + \varepsilon_{ijk},$$

$$\begin{cases} i = 1, ..., a \\ j = 1, ..., b \\ k = 1, ..., n \end{cases}$$
 (3)

em que a variância pode ser explicada unicamente pelo erro aleatório.

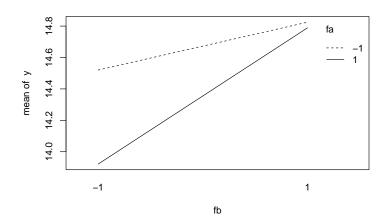
Para efeito de exercício, calculamos os estimadores:

| $\hat{\mu}$ | $\hat{\sigma}^2$ |
|-------------|------------------|
| 14.51 | 0.32 |

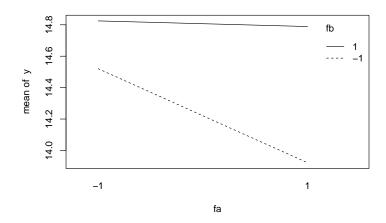
| $\overline{\tau_1}$ | $	au_2$ | β_1 | β_2 | $(\tau\beta)_1$ | $(\tau\beta)_2$ |
|---------------------|---------|-----------|-----------|-----------------|-----------------|
| 0.159 | -0.159 | -0.293 | 0.293 | -0.141 | 0.141 |

Gráfico de interação

O gráfico de interação a seguir sugere uma diferença entre níveis de resposta para o fator A quando o fator B está em nível baixo, mas não sugerem o mesmo para o nível alto do fator B. Além disso, o nível de resposta parece aumentar genericamente quando se aumenta o nível do fator B.



Já o seguinte sugere haver uma diferença maior entre os níveis de resposta quando se aumenta o fator A. O desempenho com nível baixo do fator B já parece inferior com nível baixo de A e parece decrescer quando se aumenta o nível de A. Já o nível alto de B parece pouco afetado em relação à variação de A.



Modelo de regressão linear

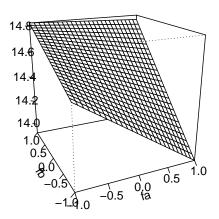
Considerando as variáveis codificadas $x_1, x_2, x_3 \in \{-1, 1\}$ correspondentes a níveis baixos e altos dos fatores A, B e a interação AB, é possível construir um modelo de regressão linear. Seus coeficientes estimados por mínimos quadrados ordinários são obtidos como a metade da magnitude de efeito dos fatores e o intercepto é obtido pela média geral da amostra.

$$\hat{y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_1 + \hat{\beta}_2 x_2 + \hat{\beta}_3 x_3$$

$$= 14.514 - 0.152x_1 + 0.293x_2 + 0.14x_3$$
(4)

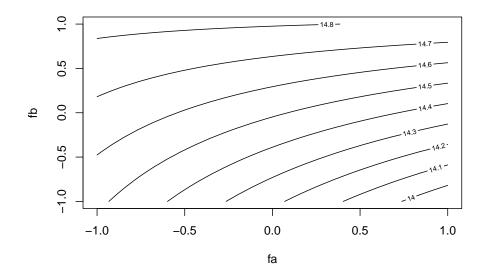
Gráfico de superfície

O gráfico de superfície correspondente a (4) é exibido a seguir:



Projeção de resposta

Para facilitar a análise e identicar níveis de resposta, podemos também avaliar graficamente os níveis de resposta utilizando o gráfico de curvas de nível a seguir.



Se desejamos obter um valor de $14.5 \mu m$ na variável resposta, podemos inicialmente tentar seguir a curva de nível correspondente no gráfico de curvas. Enquanto não fica claro qual deveria ser o nível do fator B se utilizamos o fator A em nível alto, o gráfico evidencia que ambos os fatores em nível baixo deveriam render a resposta desejada.

Para auxiliar a análise, construimos intervalos de confiança com $\alpha=0,95$ para a média de cada ponto fatorial. Como já avaliado, o ponto em que ambos os fatores têm nível baixo tem a média centrada exatamente no nível de resposta desejado, enquanto outros dois pontos teriam a média um pouco deslocada porém com IC que conteriam o valor desejado. Conclui-se que a recomendação seria a opção de fatores A e B ambos em nível baixo.

| Α | В | LI | $ar{Y}$ | LS |
|----|----|--------|---------|--------|
| -1 | -1 | 14.013 | 14.520 | 15.028 |
| 1 | -1 | 13.414 | 13.922 | 14.429 |
| -1 | 1 | 14.317 | 14.825 | 15.332 |
| 1 | 1 | 14.281 | 14.789 | 15.297 |