

Regressão Aleatória

Pollyane Vieira da Silva

Universidade de São Paulo

Escola Superior de Agricultura Luiz de Queiroz - ESALQ

Novembro de 2016

- 1 Introdução
- 2 Modelos Mistos
- 3 Derivação das equações de modelos mistos
- 4 Discussão sobre diferentes aplicações
- 5 Exemplo ilustrativo
- 6 Conclusão
- 7 Referências bibliográficas

Um modelo linear que apresenta somente fatores de efeitos fixos, além do erro experimental, que é sempre aleatório, é denominado modelo fixo. Os modelos que apresentam apenas fatores de efeitos aleatórios, exceto a constante μ , que é sempre fixa, é denominado modelo aleatório. Um modelo misto é aquele que apresenta tanto fatores de efeitos fixos como aleatórios, além do erro experimental e da constante μ . Um motivo de se adotar um modelo linear misto é a possibilidade de se fazer a predição de efeitos aleatórios, na presença de efeitos fixos, através dos BLUP's (best linear unbiased prediction) que são de grande valia em genética e melhoramentos.

Matricialmente, o modelo misto geral é denotado por:

$$y = X\beta + Z\gamma + e$$

em que,

${}_n y_1$ é o vetor de observações;

${}_n X_{p+1}$ é a matriz de incidência dos efeitos fixos (conhecida);

${}_{p+1} \beta_1$ é o vetor de efeitos fixos desconhecidos;

${}_n Z_q$ é a matriz de incidência dos efeitos aleatórios (conhecida);

${}_q \gamma_1$ é o vetor de efeitos aleatórios desconhecidos;

${}_n e_1$ é o vetor de erros aleatórios.

Assumindo-se que os efeitos aleatórios e os erros (resíduos) têm distribuição normal com média zero e são não correlacionados, com matrizes de variâncias e covariâncias dadas por:

$$\text{Var}(\gamma) = E(\gamma\gamma') = D \quad \text{e} \quad \text{Var}(e) = E(ee') = R$$

Deste modo, tem-se que:

$$V = \text{Var}(y) = \text{Var}(X\beta + Z\gamma + e) = ZDZ' + R$$

Assume-se ainda que V é não singular, e

$$E(y) = E(X\beta + Z\gamma + e) = X\beta,$$

assim,

$$y \sim N(X\beta; ZDZ' + R)$$

Derivação das equações de modelos mistos

Maximização da função densidade de probabilidade conjunta de y e γ .
Considerando que a distribuição seja normal. A função densidade de probabilidade de y é dada por:

$$f(y, \gamma) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} (ZDZ' + R)^{1/2}} \exp[-1/2[(y - X\beta)'(ZDZ' + R)^{-1}(\gamma - X\beta)]]$$

A função densidade de probabilidade conjunta de y e γ pode ser escrita como o produto entre a função densidade condicional de y , dado γ , e a função densidade de probabilidade de γ .

$$f(y, \gamma) = f(y|\gamma)f(\gamma)$$

$$f(y, \gamma) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2}(R)^{1/2}} \exp[-1/2[(y - X\beta - Z\gamma)'(R)^{-1}(y - X\beta - Z\gamma)]] \\ \frac{1}{(2\pi)^{n/2}(D)^{1/2}} \exp[-1/2[(\gamma - 0)'(D)^{-1}(\gamma - 0)]]$$

Derivação das equações de modelos mistos

Para se proceder à maximização de $f(y, \gamma)$, pode-se usar o artifício da transformação por logaritmo. Isso é possível, visto que, sendo $f(y, \gamma)$ e $\log f(y, \gamma)$ funções contínuas e crescentes no espaço \mathbb{R}_+ , seus pontos de máximo são coincidentes dentro do espaço de $[\beta' \gamma']$ e $ZDZ' + R$. Assim, fazendo-se $L = \log f(y, \gamma)$, tem-se:

$$L = \frac{1}{2} 2n \log(2\pi) - \frac{1}{2} (\log R + \log D) - \frac{1}{2} (y' R^{-1} y - 2y' R^{-1} X \beta - 2y' R^{-1} Z \gamma + 2\beta' X' R^{-1} Z \gamma + \beta' X' R^{-1} X \beta + \gamma' Z' R^{-1} Z \gamma + \gamma' D^{-1} \gamma)$$

Derivando L em relação a β e γ , e tornando-se tais derivadas identicamente nulas, obtêm-se:

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial L}{\partial \beta} \\ \frac{\partial L}{\partial \gamma} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -X'R^{-1}y + X'R^{-1}X\beta_0 + X'R^{-1}Z\hat{\gamma} \\ -ZR^{-1}y + Z'R^{-1}X\beta_0 + Z'R^{-1}Z\hat{\gamma} + D^{-1}\hat{\gamma} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} X'R^{-1}X\beta_0 + X'R^{-1}Z\hat{\gamma} \\ -ZR^{-1}X\beta_0 + Z'R^{-1}Z\hat{\gamma} + D^{-1}\hat{\gamma} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X'R^{-1}y \\ Z'R^{-1}y \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} X'R^{-1}X & X'R^{-1}Z \\ -ZR^{-1}X & Z'R^{-1}Z\hat{\gamma} + D^{-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_0 \\ \hat{\gamma} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X'R^{-1}y \\ Z'R^{-1}y \end{bmatrix}$$

Essas são as equações de modelos mistos (MME), que permitem obter soluções para os efeitos fixos (β_0) e previsões para os efeitos aleatórios ($\hat{\gamma}$).

Soluções para os efeitos fixos e predições dos efeitos aleatórios

A solução do sistema de equações de modelos mistos pode ser obtida por absorção ou por obtenção da matriz inversa por partição. Em ambos os casos, os resultados serão:

$$\beta_0 = \{X'[R^{-1} - R^{-1}Z(Z'R^{-1}Z + D^{-1})^{-1}Z'R^{-1}]X\}^{-1} \\ X'[R^{-1} - R^{-1}Z(Z'R^{-1}Z + D^{-1})^{-1}Z'R^{-1}]y$$

$$\hat{\gamma} = (ZR^{-1}Z + D^{-1})^{-1}Z'R^{-1}(y - X\beta_0)$$

Outra alternativa para se obter soluções para os efeitos fixos é pelo uso de um modelo linear generalizado, ignorando-se os efeitos aleatórios, como a seguir:

Dado o modelo

$$y = X\beta + Z\gamma + e$$

anteriormente descrito, e com $\text{Var}(y) = ZDZ' + R$, tem-se que o sistema de equações normais generalizada é dado por:

$$X'V^{-1}X\beta_0 = X'V^{-1}y$$

cuja solução é:

$$\beta_0 = (X'V^{-1}X)^{-1}X'V^{-1}y$$

e a predição de γ seria obtida por:

$$\hat{\gamma} = DZ'V^{-1}(y - X\beta_0)$$

$$V^{-1} = R^{-1} - R^{-1}Z(Z'R^{-1}Z + D^{-1})^{-1}Z'R^{-1}$$

- a) A solução β_0 , obtida pelas MME é também uma solução de mínimos quadrados generalizados (GLS), utilizando o modelo que ignora os efeitos aleatórios.
- b) A variância de β_0 é dada por:

$$\text{Var}[\beta_0] = [X'R^{-1} - X'R^{-1}Z(Z'R^{-1}Z + D^{-1})^{-1}Z'R^{-1}X]^{-1}.$$

- c) Para um dado conjunto p de funções estimáveis, linearmente independentes, estabelecidas por uma matriz conhecida λ , a variância de $\lambda'\beta_0$, (BLUE) de $\lambda'\beta$ é dada por:

$$\text{Var}[\lambda'\beta_0] = \lambda'[X'R^{-1} - X'R^{-1}Z(Z'R^{-1}Z + D^{-1})^{-1}Z'R^{-1}X]^{-1}\lambda$$

Algumas propriedades da predição para os efeitos aleatórios

- a) O preditor $\hat{\gamma}$ é o Melhor Preditor Linear Não -viesado (BLUP) de γ .
- b) A variância de $\hat{\gamma}$ é dada por:

$$\text{Var}[\hat{\gamma}] = DZ'[V^{-1} - V^{-1}X(X'V^{-1}X)^{-1}V^{-1}]ZD'$$

- c) A variância do erro de predição é dada por:

$$\text{Var}[\gamma - \hat{\gamma}] = D - DZ'[V^{-1} - V^{-1}X(X'V^{-1}X)^{-1}X'V^{-1}]ZD'$$

- d) A correlação entre os valores reais e preditos é máxima. Dentre uma classe de funções lineares que gera predições não viciadas, o BLUP maximiza a correlação $(\gamma - \hat{\gamma})$.

Polinômios ortogonais

A utilização do modelo de regressão aleatória exige a escolha de uma função para a descrição das trajetórias dos efeitos fixos e aleatórios, estas funções podem ser ortogonais, paramétricas ou de covariância. Dentre estas, os polinômios ortogonais de Legendre, tem sido utilizados. Os polinômios de Legendre são regressões ortogonais, portanto possuem a vantagem computacional de reduzir a correlação entre os coeficientes estimados, facilitando a convergência.

Exemplo:

Avaliação genética do crescimento de codornas

Modelar as variações da produção de leite

Análise genética de pesos de bovinos

Vamos considerar o exemplo da apostila retirado do livro de Montgomery. O experimento estuda a variabilidade de lotes e fornecedores na pureza da matéria prima. A análise assume que os fornecedores são efeitos fixos enquanto que lotes são efeitos aleatórios.

No uso de modelos fixos, devem-se estimar os próprios efeitos fixos, enquanto que os modelos aleatórios prestam-se para estimar os componentes de variância (das variáveis aleatórias), bem como a predição das próprias variáveis aleatórias. Dessa forma, os modelos mistos podem servir para a estimação das médias de um modo mais preciso, uma vez que deve-se levar em conta a influência dos componentes de variância que podem ser estimados pelo modelo.

-  Nota metodológica sobre Modelos Lineares Mistos. Professor Jomar Antonio Camarinha Filho. UFPR - 2003.
-  Rovadoski, G. A. - Modelos de curvas de crescimento e regressão aleatória em linhagem nacionais de frango caipira. Dissertação de mestrado(2013) - ESALQ/USP.
-  Lucambio, F. - Modelos Lineares Mistos. UFPR (2008).
-  Macedo, O. J. - Modelos de regressão aleatória usando como bases as funções polinomiais de Legendre, de Jacobi modificadas e trigonométrica, com uma aplicação na análise genética dos pesos dos bovinos da raça Nelore. Tese -ESALQ/USP(2007).
-  Camarinha filho, J. A. - Modelos lineares mistos: estruturas de matrizes de variância e covariâncias e seleção de modelos. Tese - ESALQ/USP(2002).