

Form with fields: No. Classif., No. subcl., No. de páginas, No. de figuras, Tempo.

**UM MODELO GERAL NÃO PARAMÉTRICO**

*Belmer Garcia Negrillo*

**RELATÓRIO TÉCNICO Nº 34/89**

**RESUMO** – Neste trabalho generalizamos o modelo linear geral baseado em postos (GLM-R) apresentado por Hettmansperger and McKean (1977, 1983, 1984), onde sugerimos regras para a seleção dos escores, com a finalidade de obter estimadores mais eficientes e testes localmente mais poderosos

Universidade Estadual de Campinas  
Instituto de Matemática, Estatística e Ciência da Computação  
IMECC – UNICAMP  
Caixa Postal 6065  
13.081 – Campinas – SP  
BRASIL

O conteúdo do presente Relatório Técnico é de única responsabilidade do autor.

setembro – 1989

## UM MODELO LINEAR GERAL NÃO PARAMETRICO

Belmer Garcia Negrillo  
IMECC/UNICAMP

### Resumo

Neste trabalho generalizamos o modelo linear geral baseado em postos (GLM-R) apresentado por Hettmansperger and McKean (1977, 1983, 1984), onde sugerimos regras para a seleção dos escores, com a finalidade de obter estimadores mais eficientes e testes localmente mais poderosos.

### 1. Introdução

Consideremos o modelo linear geral para o vetor de respostas  $Y$ , como uma função de  $\alpha$ ,  $\beta$  e da matriz de desenho  $X$ .

$$Y = [I \ X] \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} + \epsilon$$

com  $Y_{N \times 1}$ ,  $X_{N \times k}$ ,  $\beta_{k \times 1}$ ,  $\alpha_{1 \times 1}$  e  $\epsilon_{N \times 1}$  vetor aleatório com componentes i.i.d. com distribuição  $F \in \Omega_0 = \{F: F \text{ absolutamente continua e } F(0) = 1/2\}$ .

Hettmansperger and McKean (1977, 1983, 1984), para obter o R-estimador de  $\beta$ , consideram a função distância de postos

$$D(Y - X\beta) = \sum_{i=1}^N a(R(Y_i - X_i'\beta)) (Y_i - X_i'\beta)$$

onde  $R(Y_i - X_i'\beta)$  é o posto de  $Y_i - X_i'\beta$  em  $Y_1 - X_1'\beta, \dots, Y_N - X_N'\beta$  e  $a(i)$  é uma função escore definida por

$$a(i) = -f' \left[ F^{-1} \left( \frac{i}{N+1} \right) \right] / f \left[ F^{-1} \left( \frac{i}{N+1} \right) \right] \quad i = 1, \dots, N$$

quando a função  $f$  de densidade de probabilidade dos erros é conhecida. Para o caso em que  $f$  é desconhecida, apresentamos na seção 6, algumas funções escores e regras para selecioná-los.

Para obter o R-estimador de  $\alpha$ , consideramos a função distância de postos

$$D_1(\alpha, \hat{\beta}) = \sum_{i=1}^N b(R^+(Y_i - \alpha - X_i' \hat{\beta})) \operatorname{sgn}(Y_i - \alpha - X_i' \hat{\beta})$$

onde

$R^+(Y_i - \alpha - X_i' \hat{\beta})$  é o posto de  $|Y_i - \alpha - X_i' \hat{\beta}|$  em  $|Y_1 - \alpha - X_1' \hat{\beta}|, \dots, |Y_N - \alpha - X_N' \hat{\beta}|$ .  
 $\hat{\beta}$  é o R-estimador de  $\beta$  e

$$b(i) = a((i + N + 1)/2) \text{ para } i = 1, \dots, N.$$

Com a finalidade de se estandarizar, os escores devem satisfazer

$$E(a(i)) = 0 \quad \text{Var}(a(i)) = 1$$

Por exemplo se  $a(i) = i/(N+1)$  para  $i=1, \dots, N$ , são os escores de Wilcoxon, para obter os escores estandarizados temos que:

$$E(a(i)) = 1/2 \quad \text{e} \quad \text{Var}(a(i)) = (1/12)N/(N+1)$$

do que resulta

$$a(i) = (a(i) - E(a(i))) / (\text{var}(a(i)))^{1/2} \\ = (12)^{1/2} (i/(N+1) - (1/2))$$

## 2. R-estimador de $\beta$ e $\alpha$

A função  $D(Y - X\beta)$ , definida na seção anterior, satisfaz a relação  $D(Y - X\beta) = D(Y - 1\alpha - X\beta)$  para  $\alpha$  escalar. Ademais é uma função não negativa, continua e convexa de  $\beta$  (Jaekel (1972)), portanto, existem as derivadas parciais de  $D(Y - X\beta)$ .

O R-estimador de  $\beta$  é o valor  $\hat{\beta}$  que minimiza  $D(Y - X\beta)$ . Assim, derivando em relação a  $\beta_j$  temos

$$\frac{\partial}{\partial \beta_j} D(Y - X\beta) = \sum_{i=1}^N (-x_{ij}) a(R(Y_i - X_i' \beta)) = - \sum_{i=1}^N x_{ij} a(R(Y_i - X_i' \beta)) \\ = -T_j(Y - X\beta) \quad \text{para } j = 1, \dots, k,$$

então, minimizar  $D(Y - X\beta)$  é resolver o conjunto de equações não lineares

$$T_j(Y - X\beta) = 0 \quad j = 1, \dots, k.$$

O R-estimador de  $\alpha$  é o valor  $\hat{\alpha}$  tal que  $D_1(\hat{\alpha}, \hat{\beta}) = 0$  para  $\hat{\beta}$  fixo.

Para determinar  $\hat{\alpha}$ , podemos usar um processo iterativo. Se  $D_1(\alpha_r, \hat{\beta}) \neq 0$  escolhemos

$$\alpha_{r+1} > \alpha_r \quad \text{se} \quad D(\alpha_r, \hat{\beta}) > 0 \quad \text{ou,}$$

$$\alpha_{r+1} < \alpha_r \quad \text{se} \quad D(\alpha_r, \hat{\beta}) < 0 \quad \text{para } r=1,2,\dots$$

$$\begin{aligned} \text{Se } D_1(\alpha, \hat{\beta}) = 0 \text{ para } \alpha' < \alpha < \alpha'' \text{ onde} \\ \alpha'' = \sup \{ \alpha : D_1(\alpha, \hat{\beta}) > 0 \} \\ \alpha' = \inf \{ \alpha : D_1(\alpha, \hat{\beta}) < 0 \} \end{aligned}$$

então

$$\hat{\alpha} = \frac{1}{2} (\alpha' + \alpha'')$$

### 3. Testes de Hipóteses para $\beta$

De Hettmansperger and McKean (1984), temos que para testar as hipóteses

$$H_0: H\beta = 0 \quad \text{vs} \quad H_1: H\beta \neq 0 \quad \text{com } H = (0, I_q)$$

a estatística do teste é dada por

$$F^* = \frac{(H\hat{\beta})' [HCX_c'X_c]^{-1}H']^{-1}(H\hat{\beta})}{\hat{\tau}^2}$$

onde  $\hat{\beta}$  é o R-estimador de  $\beta$ ,  $X_c = X - 1\bar{X}$  e  $\hat{\tau}$  é um estimador consistente de  $\tau = (12^{1/2} \int f^2(x)dx)^{-1}$ , sendo  $f$  a função de densidade dos erros.

A estatística  $F^*$  sob  $H_0$ , tem distribuição assintótica  $X_q^2$ .

Na seção seguinte será apresentado dois métodos para estimar  $\tau$ .

### 4. Estimação de $\tau$

Existem principalmente duas classes de estimadores propostos para  $\tau$ .

O primeiro, usando a função  $D_1(\cdot)$  utilizada para estimar  $\alpha$ , proposto por Hettmansperger and McKean (1983) é dado por

$$\hat{\tau} = (N^{1/2}(U - L) / 2 t_{\alpha/2}) \left( \frac{N}{N-k-1} \right)^{1/2}$$

onde U e L são as soluções C das equações

$$N^{1/2} \sum_{i=1}^N b(R^+(r_i - C)) \operatorname{sgn}(r_i - C) = t \quad \text{para}$$

$$t = t_{\alpha/2(N-k-1)} \quad \text{e} \quad t = -t_{\alpha/2(N-k-1)}$$

e  $r_i$  os resíduos.

A segunda classe de estimadores de  $\tau$  é obtida estimando a função  $f(\cdot)$ , dada por

$$\hat{\tau}_N(y) = \frac{1}{N h_N} \sum_{i=1}^N k \left( \frac{y - Y_i}{h_N} \right)$$

onde  $k(\cdot)$  é uma função peso, não negativa, integrável e simétrica em 0 e  $h_N$  é uma sequência de constantes tal que  $h_N \rightarrow 0$  e  $Nh_N \rightarrow \infty$ .

Para maior referência ver os trabalhos de Woodfield (1985); McDonald and Owen (1986).

### 5. Eficiência Relativa

A eficiência relativa entre os testes que utilizam o R-estimador e os que utilizam o estimador de mínimos quadrados é dado por

$$e(R, MQ) = \sigma^2 / \tau^2$$

Piere and Rauch (1984), compara os métodos GLM e GLMR para o modelo fatorial 3x4 com interação.

$$Y_{ijk} = \mu + \alpha_i + \beta_j + \alpha\beta_{ij} + e_{ijk}$$

usando a eficiência relativa assintótica de Pitman (ARE), para várias distribuições, cujos resultados são:

Distribuição	Normal	Normal contaminada	Exponencial dupla	Cauchy
ARE(GLMR, GLM)	0,9549	1,84	1,5	$\infty$

#### 6. Regras para a seleção da Função Escore $a(\cdot)$

Nossa preocupação principal neste trabalho é a seleção da função escore, para obter estimadores mais eficientes e testes localmente mais poderosos, porque a seleção errada dos escores podem acarretar erros maiores que aqueles que cometeríamos utilizando o modelo linear geral (GLM), quando os erros não tem distribuição normal. Para isso utilizamos dois indicadores. Um indicador, para medir a simetria da distribuição das observações  $Y$ , para uma amostra  $Y_1, \dots, Y_N$  é dado por

$$\varphi_2 = [\bar{U}(0.05) - \bar{M}(0.5)] / [\bar{M}(0.5) - \bar{L}(0.05)]$$

onde  $\bar{U}(\gamma)$ ,  $\bar{M}(\gamma)$  e  $\bar{L}(\gamma)$  são as médias aritméticas das  $[N\gamma + 1]$  maiores, centrais e inferiores estatísticas de ordem de  $Y$ , respectivamente e  $[ \ ]$  significa parte inteira. O outro é um indicador da longitude da cauda da distribuição das observações  $Y$ , dada por Hogg (1972) e definido como

$$\varphi_1 = [\bar{U}(0.05) - \bar{L}(0.05)] / [\bar{U}(0.5) - \bar{L}(0.5)]$$

Para o caso de  $c \geq 2$  amostras, para a  $i$ -ésima amostra determinamos  $\varphi_1$  e  $\varphi_2$  denotado por  $\varphi_{1,i}$  e  $\varphi_{2,i}$  respectivamente, para  $i = 1, \dots, c$  e determinamos

$$\bar{\varphi}_1 = \frac{1}{c} \sum_{i=1}^c \varphi_{1,i}, \quad \bar{\varphi}_2 = \frac{1}{c} \sum_{i=1}^c \varphi_{2,i}, \quad N = \sum_{i=1}^c n_i$$

Sugerimos ainda regras para a seleção da função escore, para teste de locação. Estes escores satisfazem as restrições dos teoremas de simetria, normalidade e obtenção de testes localmente mais poderosos (Negrillo (1988)).

i) Se  $1/2 \leq \bar{\varphi}_2 \leq 2$  e  $\bar{\varphi}_1 < 2.24$  (simétrica e cauda curta)

usar

$$a(i) = \begin{cases} (i - g - 1/2)/(N + 1) & \text{se } i < g \\ (i - N + g - 1/2)/(N + 1) & \text{se } i > N - g + 1 \\ 0 & \text{complemento} \end{cases}$$

onde  $g = \left[ \frac{N+3}{4} \right]$

ii) Se  $1/2 \leq \bar{\varphi}_2 \leq 2$  e  $\bar{\varphi}_1 \in [2.24, 2.92]$  (simétrica e cauda média<sup>-</sup>)

usar

$$a(i) = \bar{\Phi}^{-1} \left( \frac{i}{N+1} \right) \text{ onde } \bar{\Phi} \text{ e a distribuição } N(0,1)$$

iii) Se  $1/2 \leq \bar{\varphi}_2 \leq 2$  e  $\bar{\varphi}_1 \in (2.92, 3.8]$  (simétrica e cauda média<sup>+</sup>)

usar

$$a(i) = \frac{i}{N+1}$$

iv) Se  $1/2 \leq \bar{\varphi}_2 \leq 2$  e  $\bar{\varphi}_1 > 3.8$  (simétrica e cauda comprida)

usar

$$a(i) = \begin{cases} 1 & \text{se } i > \frac{1}{2} (N+1) \\ 0 & \text{se } i \leq \frac{1}{2} (N+1) \end{cases}$$

v) Se  $\bar{\varphi}_2 > 2$  (assimetria à direita)

usar

$$a(i) = \begin{cases} 1/(N+1) & \text{se } i \leq (N+1)/2 \\ \frac{1}{2} + \frac{1}{N+1} & \text{se } i > (N+1)/2 \end{cases}$$

vi) Se  $\bar{\varphi}_2 < \frac{1}{2}$  (assimetria à esquerda)

usar

$$a(i) = \begin{cases} 1/(N+1) & \text{se } i \geq (N+1)/2 \\ 1/2 & \text{se } i < (N+1)/2 \end{cases}$$

#### REFERÊNCIAS

1. Hettmansperger, T. P. and McKean, J. W. (1977). "A Robust Alternative Based on Ranks to Least Squares in Analyzing Linear Model"  
Technometrics, Vol. 19, n<sup>o</sup> 3, pg 275-284

2. Hettmansperger, T. P. and McKean, J. W. (1983). "A Geometric Interpretation of Inference Based on Rank in the Linear Model"  
Journal of the American Statistical Association, Vol. 78, n<sup>o</sup> 384, pg 885-893
3. Hettmansperger, T. P. (1984). "Statistical Inference Based on Ranks"  
John Wiley e Sons
4. Hogg, R. V. (1982). "On Adaptive Statistical Inference"  
Commun. Statist. Theor. Meth. 11 (22) pg 2531-2542
5. Jaeckel, L.A (1972). "Estimating regression Coefficients by Minimizing the Dispersion of The Residuals"  
Annals of Mathematical Statistics, 43, 1449-1458
6. McDonald, J. A. and Owen, A. B. (1986). "Smoothing with Split Linear Fits"  
Technometrics Vol. 28 n<sup>o</sup> 2, pg 195-208
7. Negrillo, B. G. (1988). "Metodos Não-Paramétricos Uni e Multivariados"  
Relatório Interno IMECC/UNICAMP, a ser publicado
8. Pirie, W. R. and Rauch, H. L. (1984). "Simulated Efficiencies of Tests and Estimators from General Linear Models Analysis based on Ranks: The Two-way Layout with Interaction"  
J. Statist. Comput. Simul., Vol. 20, pg 197-204
9. Woodfield, T. J. (1985). "The selection of Window Widths in Kernel Nonparametric Regression"  
J. Statist. Comput. Simul., Vol. 23, pg 113-122



## RELATÓRIOS TÉCNICOS — 1989

- 01/89 — Uniform Approximation of Continuous Functions With Values in  $[0, 1]$  — *João B. Prolla.*
- 02/89 — On Some Nonlinear Iterative Relaxation Methods in Remote Sensing — *A. R. De Pierro.*
- 03/89 — A Parallel Iterative Method for Convex Programming with Quadratic Objective — *Alfredo N. Iusem and Alvaro R. De Pierro.*
- 04/89 — Fifth Force, Sixth Force, and all that: a Theoretical (Classical) Comment — *Erasmus Recami and Vilson Tonin-Zanchin.*
- 05/89 — An Application of Singer's Theorem to Homogeneous Polynomials — *Raymundo Alencar.*
- 06/89 — Summhammer's Experimental Test of the Non-Ergodic Interpretation of Quantum Mechanics — *Vincent Buonomano.*
- 07/89 — Privileged Reference Frames in General Relativity — *Waldyr A. Rodrigues Jr. and Mirian E. F. Scanavini.*
- 08/89 — On the Numerical Solution of Bound Constrained Optimization Problems — *Ana Friedlander and José Mario Martínez.*
- 09/89 — Dual Extremum Principles for the Heat Equation Solved by Finite Element Methods I — *Vera Lucia da Rocha Lopes and José Vitório Zago.*
- 10/89 — Local Convergence Theory of Inexact Newton Methods Based on Structured Least Chance Updates — *José Mario Martínez.*
- 11/89 — Real Spin-Clifford Bundle and the Spinor Structure of Space-Time — *Waldyr A. Rodrigues Jr. and Vera L. Figueiredo.*
- 12/89 — A Multiplier Theorem on Weighted Orlicz Spaces — *B. Bordin and J. B. Garcia.*
- 13/89 — Dual Extremum Principles For The Heat Equation Solved By Finite Element Methods II — *Vera Lucia da Rocha Lopes and José Vitório Zago.*
- 14/89 — Dirac and Maxwell Equations in the Clifford and Spin-Clifford Bundles — *W. A. Rodrigues Jr. and E. Capelas de Oliveira.*
- 15/89 — Formal Structures, The Concepts of Covariance Invariance, Equivalent Reference Frames, and the Principle of Relativity — *W. A. Rodrigues Jr., M. E. F. Scanavini and L. P. de Alcantara.*
- 16/89 — Local Minimizers of a Quadratic Function With a Spherical Constraint — *José Mario Martínez.*
- 17/89 — On Pseudo-Convex Polycircular Domains In Banach Spaces — *Mário C. Matos.*
- 18/89 — On Circular and Special Units of an Abelian Number Field — *Trajano Nóbrega.*

- 19/89 — Implementing Algorithms for Solving Sparse Nonlinear Systems of Equations — *Márcia A. Gomes-Ruggiero, José Mario Martínez and Antonio Carlos Moretti.*
- 20/89 — An Algorithm for Solving Nonlinear Least-Squares Problems with a New Curvilinear Search — *José Mario Martínez and Rita Filomena Santos.*
- 21/89 — Covariant Spinors, Algebraic Spinors, Operator Spinors and their Relationship — *V. L. Figueiredo, E. Capelas de Oliveira and W. A. Rodrigues Jr.*
- 22/89 — The Column-Updating Method for Solving Nonlinear Equations in Hilbert Space — *Márcia A. Gomes-Ruggiero and José Mario Martínez.*
- 23/89 — Automorphisms Control Systems and Observability — *Victor Ayala Bravo*
- 24/89 — Adjoint Functors Arise Everywhere — *T. M. Viswánathan.*
- 25/89 — New Sum Rules of Special Functions — *E. Capelas de Oliveira.*
- 26/89 — Minimal Realizations Under Controllability — *Luiz A. B. San Martin and Victor Ayala Bravo.*
- 27/89 — Optimization of Burg's Entropy Over Linear Constraints — *Yair Censor, Alvaro R. De Pierro and Alfredo N. Iusem.*
- 28/89 — Magnetic Monopoles without String in the Kähler-Clifford Algebra Bundle: A Geometrical Interpretation — *Adolfo Maia Jr., Erasmo Recami, Waldyr A. Rodrigues Jr. and Marcio A. F. Rosa.*
- 29/89 — On the Asymptotic Behavior of Some Alternate Smoothing Series Expansion Iterative Methods — *Alvaro R. De Pierro and Alfredo N. Iusem.*
- 30/89 — Tamanho da Amostra para Testes de Hipóteses Não Paramétricos — *Belmer Garcia Negrillo.*
- 31/89 — Unusual Black-Holes: About Some Stable (Non-Evaporating) Extremal Solutions of Einstein Equations — *Vilson Tonin-Zanchin and Erasmo Recami.*
- 32/89 — Finite Form of Proper Orthochronous Lorentz Transformations and its Dynamical Interpretation — *J. Ricardo R. Zeni and Waldyr A. Rodrigues Jr.*
- 33/89 — Periodic Orbits Near the Boundary of a 3-Dimensional Manifold — *J. Sotomayor and M. A. Teixeira.*