## Proceeding Series of the Brazilian Society of Computational and Applied Mathematics

## Ajuste de Funções não Lineares via Programação por Metas

Gabriela C. de Almeida<sup>1</sup>

UNESP, Programa de Pós-graduação em Biometria, Botucatu, SP, Brasil

Marta H. de Oliveira<sup>2</sup>

UNESP, Programa de Pós-graduação em Biometria, Botucatu, SP, Brasil

Leandro W. Marcucci<sup>3</sup>

UNESP, Programa de Pós-graduação em Biometria, Botucatu, SP, Brasil

Eduardo R. Pinto<sup>4</sup>

UNESP, Programa de Pós-graduação em Biometria, Botucatu, SP, Brasil

Helenice de O. Florentino<sup>5</sup>

UNESP, Departamento de Bioestatística, Instituto de Biociências, Botucatu, SP, Brasil

Daniela R. Cantane<sup>6</sup>

UNESP, Departamento de Bioestatística, Instituto de Biociências, Botucatu, SP, Brasil

Dylan F. Jones<sup>7</sup>

Departamento de Matemática, Universidade de Portsmouth, Inglaterra

A Programação por Metas (PM) é uma metodologia de modelagem matemática de problemas nos quais Q metas devem ser atingidas. Para isto, são definidas variáveis de desvios  $d_i^+$  (desvio acima dos alvos) e  $d_i^-$  (desvio abaixo dos alvos), em torno dos alvos a serem alcançados  $y_i$  ( $i=1,\ldots,Q$ ), obtendo valores acima ou abaixo dos alvos desejados, respectivamente. O objetivo de um modelo de PM é minimizar os desvios indesejados utilizando ferramentas clássicas de otimização para obtenção da solução ótima.

Neste trabalho são abordadas três variações da PM: a Ponderada (PMP), a de Chebyshev (PMC) e a Estendida (PME) [2]; estas diferem entre si pela formulação da função objetivo. A PMP estabelece pesos para cada um dos desvios em torno dos alvos a serem alcançados e seu objetivo é minimizar a soma ponderada dos desvios indesejados [3]. O propósito da abordagem de PMC é minimizar o desvio máximo para os alvos a serem alcançados, fornecendo assim, uma solução equilibrada em relação as metas declaradas. A terceira abordagem é PME, que é a combinação dos objetivos da PMP e PMC. Considerando Q metas a serem atingidas e  $\lambda > 0$  o limitante superior sobre os desvios, a

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>gabriela.colovati@unesp.br

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>marta.oliveira@unesp.br

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup>leandro.marcucci@unesp.br

<sup>&</sup>lt;sup>4</sup>eduardo.pinto@unesp.br

<sup>&</sup>lt;sup>5</sup>helenice.silva@unesp.br

<sup>&</sup>lt;sup>6</sup>daniela.cantane@unesp.br

<sup>&</sup>lt;sup>7</sup>dylan.jones@port.ac.uk

2

formulação algébrica da função objetivo da PME é  $\alpha\lambda + (1-\alpha)\sum_{i=1}^Q \frac{u_id_i^-}{|y_i|} + \frac{v_id_i^+}{|y_i|}$ , no qual  $u_i, v_i$  são pesos não-negativos, para cada um dos desvios, e  $\alpha \in [0,1]$ : se  $\alpha=0$  ou  $\alpha=1$ , tem-se a PMP ou PMC, respectivamente.

Considerou-se uma função não linear  $f(\overline{a}_0, \overline{a}_1, x_i)$ , definida em um conjunto de pontos  $(x_i, y_i)$ , em que  $i = 1, \ldots, Q$ , para o ajuste. Os parâmetros ótimos  $\overline{a}_0$  e  $\overline{a}_1$  são obtidos quando a função  $f_i$  se igualar aos alvos  $y_i$ , para todo i, ou seja,

$$f(\overline{a}_0, \overline{a}_1, x_i) = y_i,$$
 em que  $i = 1, \dots, Q$ . (1)

Utilizou-se a PM para determinação destes parâmetros. Nessa metodologia faz-se o relaxamento da equação (1) através da inserção das variáveis de desvios  $d_i^+$  e  $d_i^-$  obtendo a expressão  $f(a_0, a_1, x_i) - d_i^+ + d_i^- = y_i$ , para  $i = 1, \ldots, Q$ , a qual faz parte das restrições do problema de otimização. Dessa maneira, faz-se a minimização da função objetivo escrita em termos dos desvios  $d_i^+$  e  $d_i^-$ , e obtém-se os valores ótimos dos parâmetros  $a_0$  e  $a_1$  quando os desvios forem nulos.

Os métodos foram aplicados a dados experimentais da inativação de Salmonella spp. em carne moída suína, utilizada na fabricação de produtos cárneos embutidos [1]. As técnicas de PM foram comparadas com os métodos clássicos de ajustes: Método dos Mínimos Quadrados e Método de Levenberg-Marquardt e a eficiência de cada método foi analisada através do erro absoluto nas normas do máximo e da soma. Os resultados alcançados mostraram que a PM é eficaz tanto quanto, ou mais que, os métodos clássicos citados. Os valores dos parâmetros  $a_0 = 8.0449$  e  $a_1 = -1.7582$  forneceram o melhor ajuste da função f(x), sendo que foram obtidos pela PME, e apresentaram erro de 0.4265 na norma do máximo e 2.3408 na norma da soma. Assim, concluímos que a PME foi a melhor estratégia, para o ajuste de funções, quando comparada às demais metodologias da PM utilizadas.

## Agradecimentos

Esse trabalho foi realizado com apoio da Coordenação de Aperfeiçoamento de Pessoal de Nível Superior - Brasil (CAPES) - Código de Financiamento 001, CNPq Número 302454/2016-0, da Fundação de Amparo à Pesquisa do Estado de São Paulo (FAPESP), Processo: 2013/07375-0, PROPe UNESP, PROPG Edital 10/2017 e Famat/UFU.

## Referências

- [1] L. S. Caixeta, M. F. Zotarelli e M. H. Oliveira. Uso da microbiologia preditiva para a predição do crescimento microbiano em produtos cárneos embutidos, *Anais do II Simpósio de Tecnologia e Ciência*, p. 43, 2016.
- [2] D. Jones e M. Tamiz. Practical Goal Programming. Springer US, 2010.
- [3] M. Tamiz e D. F. Jones. A review of Goal Programming and its applications, *Annals of Operations Research*, 58:39–53, 1995. DOI: 10.1007/BF02032309.