

UNIVERSIDADE FEDERAL DE JUIZ DE FORA FACULDADE DE ENGENHARIA PROGRAMA DE PÓS-GRADUAÇÃO EM ENGENHARIA ELÉTRICA - PPEE



BAT ALGORITHM

Ivo Chaves da Silva Junior

<u>ivo.junior@ufjf.edu.br</u>



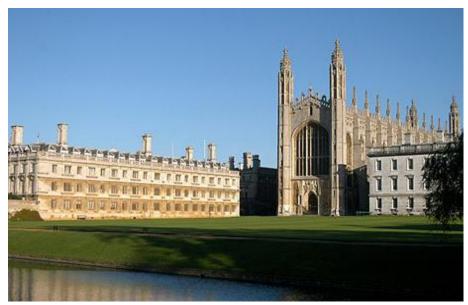
Otimização via ecolocalização de morcegos 🚧



Xin-She Yang, Universidade de Cambridge, Reino Unido, 2010

Técnica de otimização Multimodal – Técnica de otimização GLOBAL







A New Metaheuristic Bat-Inspired Algorithm

Xin-She Yang
Department of Engineering, University of Cambridge,
Trumpington Street, Cambridge CB2 1PZ, UK

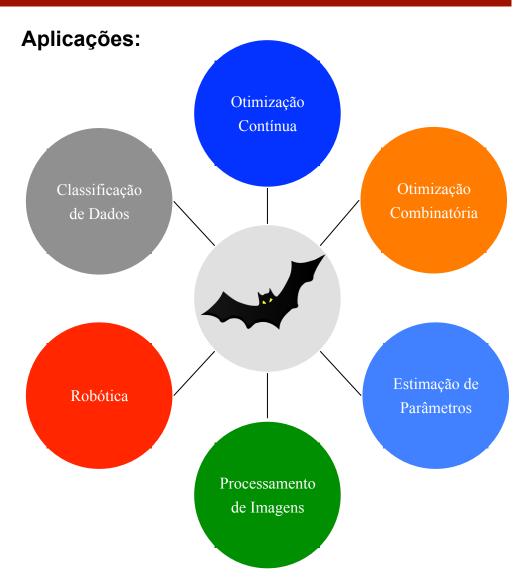
Abstract

Metaheuristic algorithms such as particle swarm optimization, firefly algorithm and harmony search are now becoming powerful methods for solving many tough optimization problems. In this paper, we propose a new metaheuristic method, the Bat Algorithm, based on the echolocation behaviour of bats. We also intend to combine the advantages of existing algorithms into the new bat algorithm. After a detailed formulation and explanation of its implementation, we will then compare the proposed algorithm with other existing algorithms, including genetic algorithms and particle swarm optimization. Simulations show that the proposed algorithm seems much superior to other algorithms, and further studies are also discussed.

Citation detail:

X.-S. Yang, A New Metaheuristic Bat-Inspired Algorithm, in: *Nature Inspired Cooperative Strategies for Optimization (NISCO 2010)* (Eds. J. R. Gonzalez et al.), Studies in Computational Intelligence, Springer Berlin, **284**, Springer, 65-74 (2010).





Bat Algorithm: Literature Review and Applications

Xin-She Yang

School of Science and Technology, Middlesex University, The Burroughs, London NW4 4BT, United Kingdom.

Xingshi He

School of Science, Xian Polytechnic University, No. 19 Jinhua South Road, Xian 710048, China

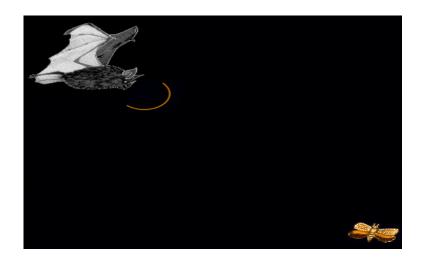
Abstract: Bat algorithm (BA) is a bio-inspired algorithm developed by Xin-She Yang in 2010 and BA has been found to be very efficient. As a result, the literature has expanded significantly in the last three years. This paper provides a timely review of the bat algorithm and its new variants. A wide range of diverse applications and case studies are also reviewed and summarized briefly here. In addition, we also discuss the essence of an algorithm and the links between algorithms and self-organization. Further research topics are also discussed.

Keywords: Algorithm; bat algorithm; cuckoo search; firefly algorithm; eagle strategy; nature-inspired algorithm; optimisation; metaheuristics.

Reference to this paper should be made as follows: Yang, X.-S., and He, X., (2013) 'Bat Algorithm: Literature review and applications', *Int. J. Bio-Inspired Computation*, Vol. 5, No. 3, pp.141–149.



Inspiração Biológica: ECOLOCALIZAÇÃO



Amplitude do pulso sonoro

Taxa de Emissão de pulso

Procurando a Presa

ALTA

BAIXA

Presa Localizada

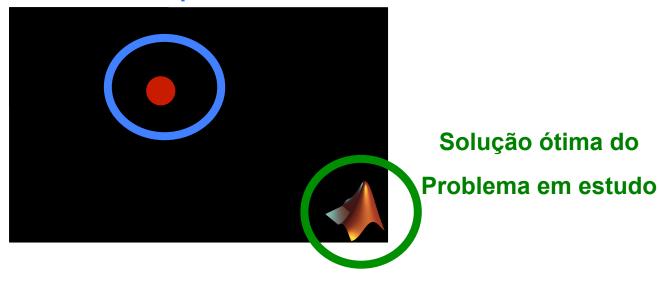
BAIXA

ALTA



Analogia Matemática:

Possível solução do problema em estudo



Amplitude do pulso sonoro

Taxa de Emissão de pulso

Busca Global

ALTA

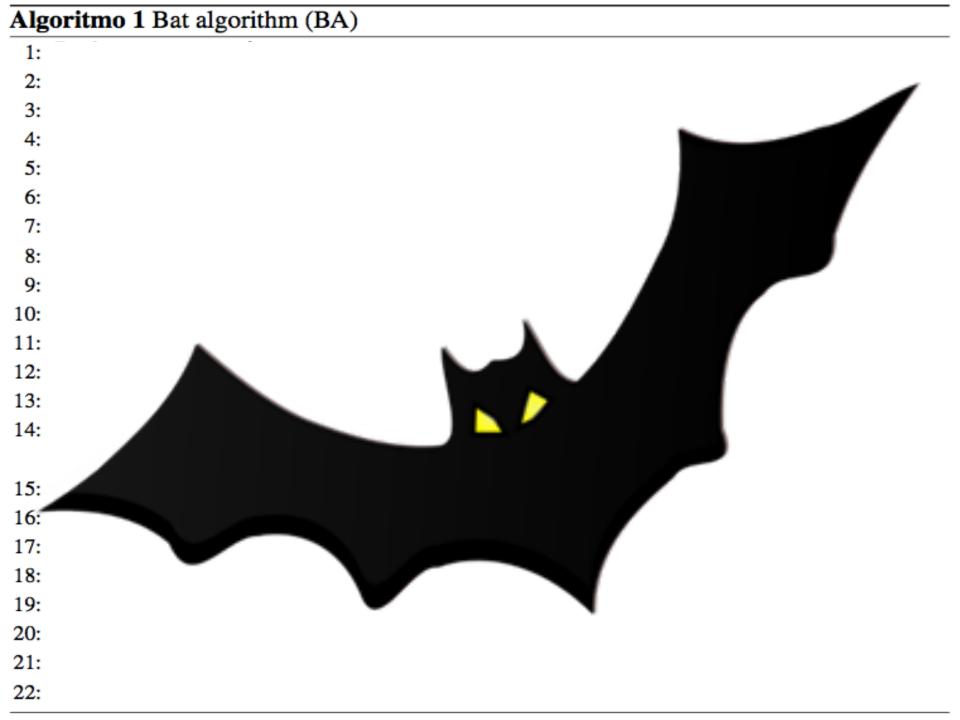
BAIXA

Busca Local

BAIXA

ALTA

Xin-She Yang em 2010 modelou esse comportamento através de um algoritmo:



1: Parâmetros: n, α, λ



$$\eta \longrightarrow$$

Número de morcegos que farão a busca pela melhor solução;

$$\alpha \longrightarrow$$

Taxa de decréscimo da amplitude da onda sonora;

$$0 < \alpha < 1$$

$$\lambda \longrightarrow$$

Taxa de aumento da emissão do pulso da onda sonora.

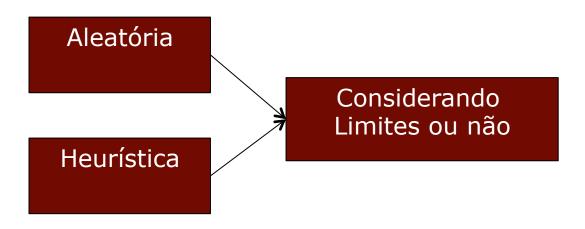
$$0.001 < \lambda < 0.9$$

- 1: Parâmetros: n, α, λ
- 2: Inicializa morcegos \vec{x}_i



Cada morcego corresponde a uma possível solução que pode ser viável ou não.

A solução inicial pode ser gerada de duas formas:



1: Parâmetros: n, α, λ

2: Inicializa morcegos \vec{x}_i

3: Avalia $f(\vec{x}_i)$ para todos os morcegos



Com a população inicial de morcegos conhecida (soluções iniciais), o próximo passo é a avaliação de cada uma das soluções através do valor numérico da função objetivo do problema em análise.



1: Parâmetros: n, α, λ

2: Inicializa morcegos \vec{x}_i

3: Avalia $f(\vec{x}_i)$ para todos os morcegos

4: Atualiza melhor morcego \vec{x}_*



Com a população inicial avaliada através do valor numérico da função objetivo pode-se determinar a melhor solução corrente (melhor morcego).



1: Parâmetros: n, α, λ

2: Inicializa morcegos \vec{x}_i

3: Avalia $f(\vec{x}_i)$ para todos os morcegos

4: Atualiza melhor morcego \vec{x}_*

5: while critério de parada não atingido do



Inúmeros são os critérios de parada que podem ser considerados:

- Tempo de Simulação
- Estagnação da melhor solução durante o processo
- Número máximo de iterações
- Distância mínima entre a melhor solução e a média das soluções
- Entre outras



- 1: Parâmetros: n, α, λ
- 2: Inicializa morcegos \vec{x}_i
- 3: Avalia $f(\vec{x}_i)$ para todos os morcegos
- 4: Atualiza melhor morcego \vec{x}_*
- 5: while critério de parada não atingido do
- 6: **for** i = 1 **to** n **do**

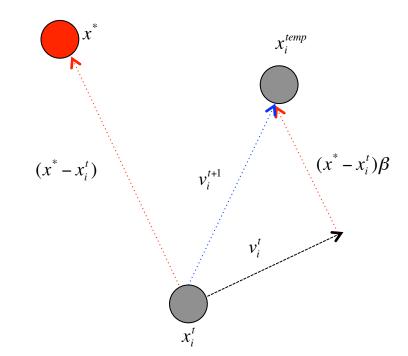


7:
8:
$$\vec{v_i}^{t+1} = \vec{v_i}^t + (\vec{x_*}^t - \vec{x_i}^t) \beta, \beta \in [0, 1]$$

9: $\vec{x}_{temp} = \vec{x_i}^t + \vec{v_i}^{t+1}$

$$obs: v_i^0 = 0$$
 $t = contadoriterações$

A atualização das soluções é feita através da equações 8 e 9, velocidade e deslocamento.



- 1: Parâmetros: n, α, λ
- 2: Inicializa morcegos \vec{x}_i
- 3: Avalia $f(\vec{x}_i)$ para todos os morcegos
- 4: Atualiza melhor morcego \vec{x}_*
- 5: while critério de parada não atingido do
- 6: **for** i = 1 **to** n **do**

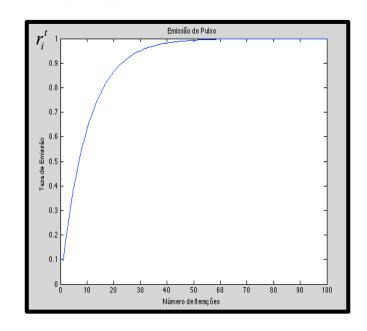


7:
8:
$$\vec{v_i}^{t+1} = \vec{v_i}^t + (\vec{x_*}^t - \vec{x_i}^t) \beta, \beta \in [0, 1]$$

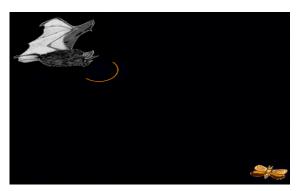
9: $\vec{x}_{temp} = \vec{x_i}^t + \vec{v_i}^{t+1}$

- 10: **if** $rand < r_i, rand \in [0, 1]$
- 11: $\vec{x}_{temp} = \vec{x}_* + \epsilon A_m, \epsilon \in [-1, 1]$
- 12: **end if**

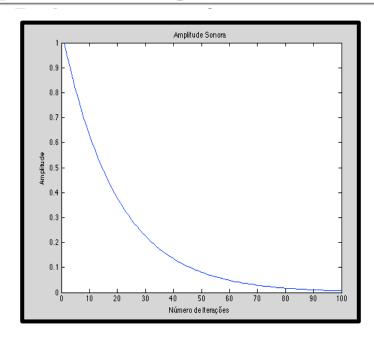
Etapa de Busca Local



Taxa de Emissão de pulso
$$r_i^{t+1} = 1 - \exp(-\lambda t)$$



 $t \rightarrow n^{\circ} de iterações$



Amplitude Sonora

$$A_i^{t+1} = \alpha A_i^t$$



13: Realiza pertubação em uma dimensão de
$$\vec{x}_{temp}$$

if
$$rand < A_i$$
 or $f(\vec{x}_{temp}) \leq f(\vec{x}_i)$, $rand \in [0,1]$

15:
$$\vec{x}_i = \vec{x}_{temp}$$
16: $r_i^{t+1} = 1 - exp(-\lambda t)$
17: $A_i^{t+1} = \alpha A_i^t$

$$A_i^{t+1} = \alpha A_i^t$$

end if 18:

14:

$$obs: A_i^0 = 1$$
 $t = contador iterações$

Etapa de Busca Global

A busca global é baseada em três informações:



- 1) Alteração da solução corrente
- 2) Amplitude Sonora
- 3) Avaliação das soluções correntes



Com a população corrente avaliada através do valor numérico da função objetivo

Pode-se atualizar a melhor solução corrente (melhor morcego).



19: Atualiza melhor morcego \vec{x}_*

Algoritmo 1 Bat algorithm (BA) 1: Parâmetros: n, α, λ 2: Inicializa morcegos \vec{x}_i 3: Avalia $f(\vec{x}_i)$ para todos os morcegos 4: Atualiza melhor morcego \vec{x}_* 5: while critério de parada não atingido do

for i=1 to n do 6:

$$\vec{v_i}^{t+1} = \vec{v_i}^t + (\vec{x} - \vec{v_i}^t)$$

end if

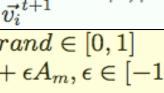
end for

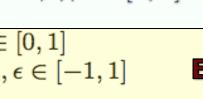
21: end while

$$v_i = v_i + (v_i) + (v_i) = \vec{x_i}^t + (v_i)$$

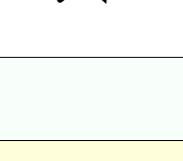
 $\vec{v_i}^{t+1} = \vec{v_i}^t + (\vec{x_*}^t - \vec{x_i}^t) \beta, \beta \in [0, 1]$ $\vec{x}_{temp} = \vec{x_i}^t + \vec{v_i}^{t+1}$ if $rand < r_i, rand \in [0, 1]$

Atualiza melhor morcego \vec{x}_*

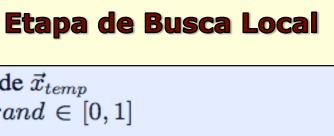






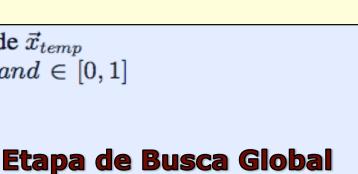






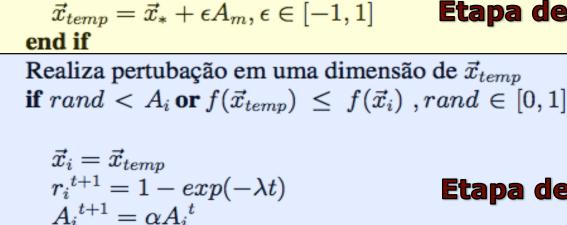












14: 15: 16:

17:

18:

19:

20:

22:

13:

7:

8:

9:

10:

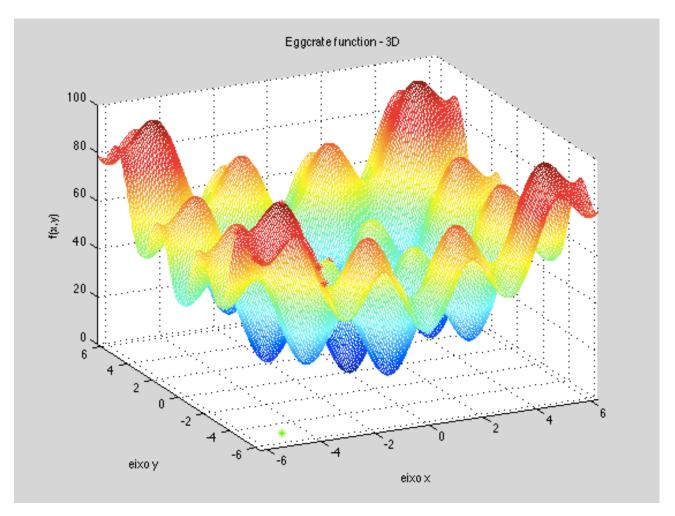
11:

12:

APLICAÇÃO



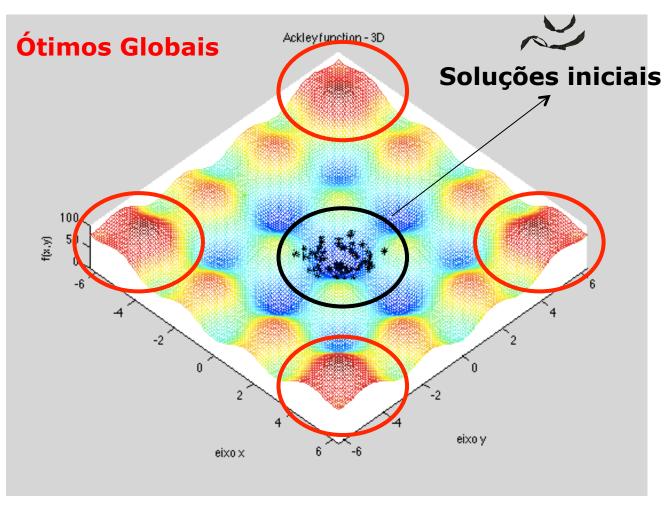
1) Função multimodal - Função Eggcrate



APLICAÇÃO

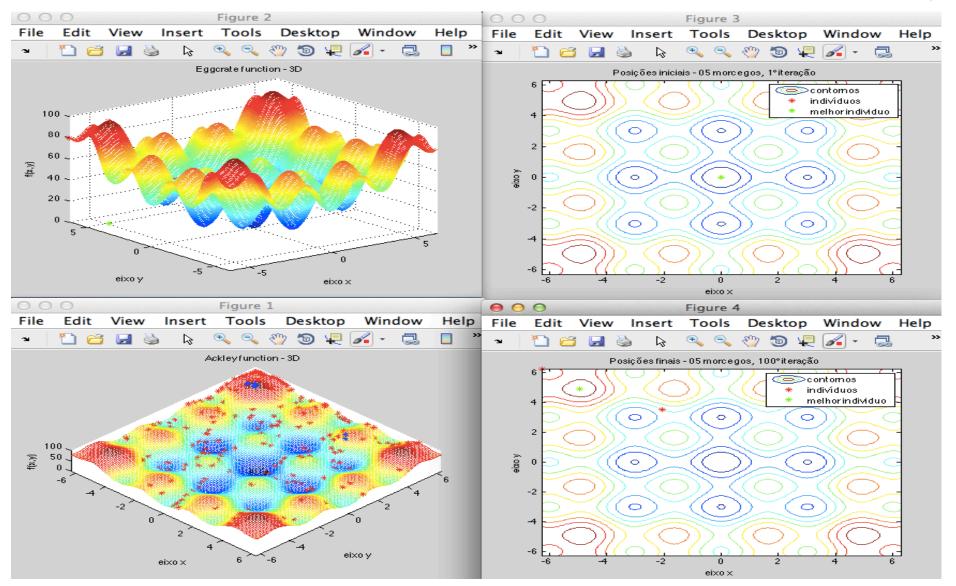


Maximização da Função Eggcrate



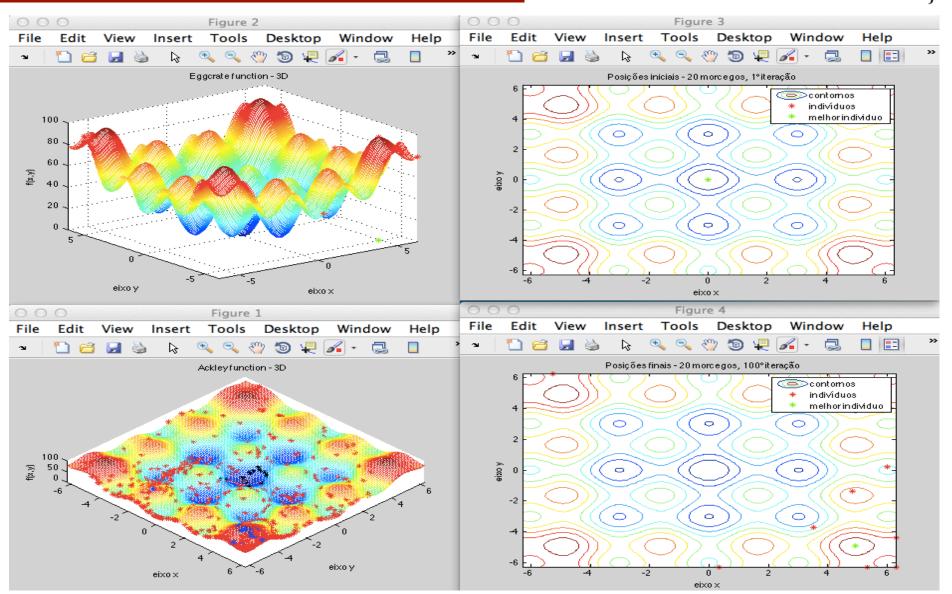
APLICAÇÃO 1 – Max.Eggcrate – 05





APLICAÇÃO 2 – Max.Eggcrate – 20

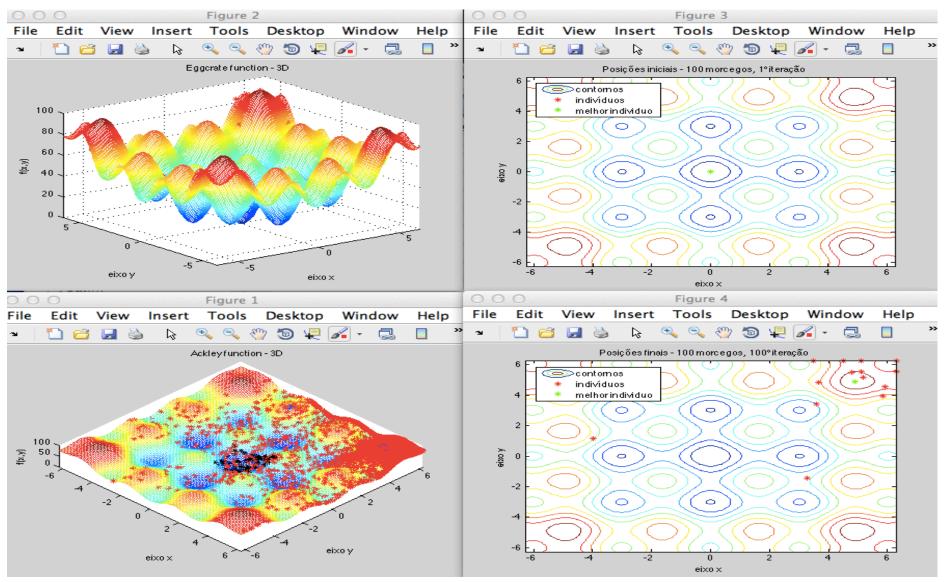




APLICAÇÃO 3 – Max.Eggcrate – 100



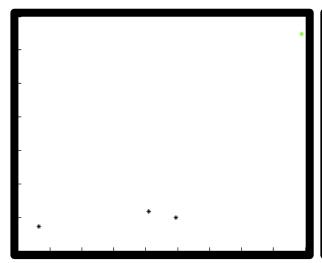


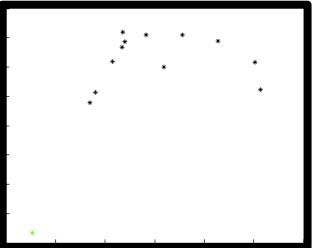


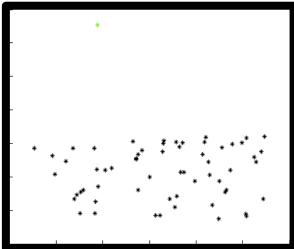
APLICAÇÃO – Max.Eggcrate



Maximização da Função Eggcrate Visualização do Processo de Busca









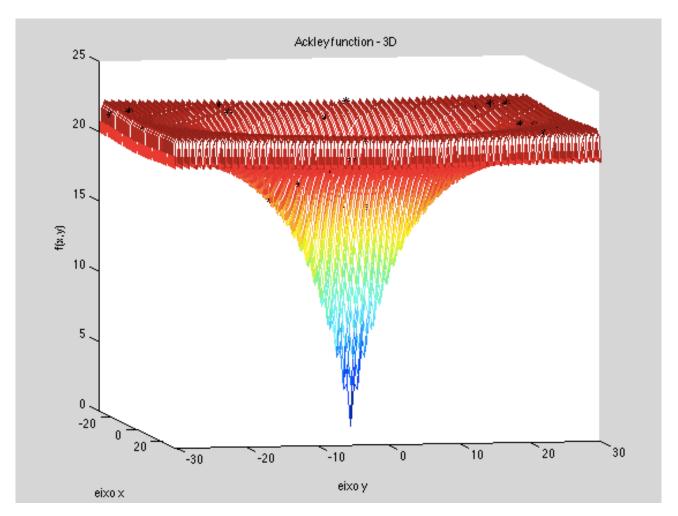




APLICAÇÃO



2) Função multimodal - Minimização da Função Ackley

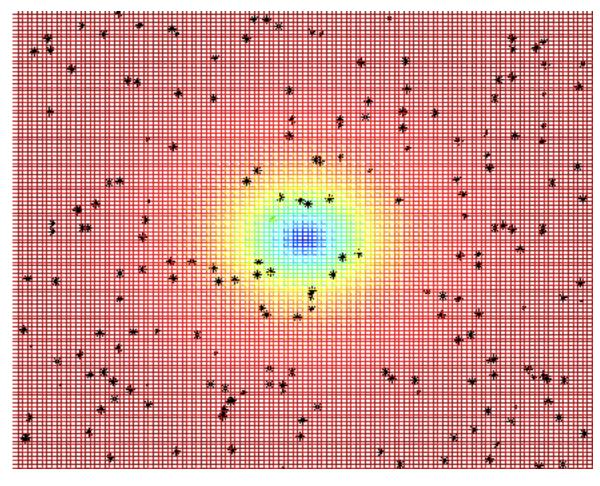


APLICAÇÃO – Min Ackley – 200





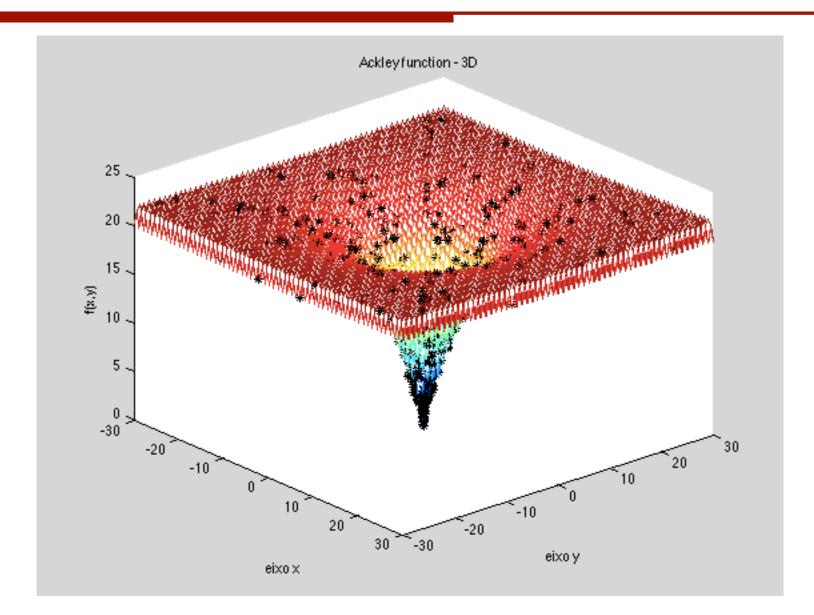
Minimização da Função Ackley



APLICAÇÃO – Min Ackley – 200







Outras Aplicações



Non-convex Thermal Economic Dispatch using Bat Inspired Optimization

ABSTRACT

The Economic Dispatch is an important step in power systems planning and operation. It aims at optimize the cost of load supply considering the set of generators available in the whole or part of the system. This paper presents the Bat Algorithm (BA) method applied to this issue. In this paper the thermal units economic dispatch problem is modeled considering valve point effects and multiple fuels. Though this represents a complex non-linear and non-smooth cost function. Some study cases composed of sets of thermal generators is presented to validate the proposed methodology.

Table 5: Comparison of fuel cost for 10 Generator Units [8] - Load 2700MW

Method	Total Power (MW)	Cost (\$/h)		
HNUM [8]	2702.2	625.18		
HNN [13]	2699.7	626.12		
MPSO [14]	2700	623.809		
DE [10]	2700	623.809		
EALHN [18]	2700	623.809		
BA	2700	607.3197		

PONTOS POSITIVOS DO BAT ALGORITHM





Simples, Flexível e de Fácil Implementação



Resolução de Problemas Não lineaes de Forma Eficiente



Localização Rápida de Ótimos Locais e Globais



As taxas de emissão de pulso e amplitude constituem um mecanismo de controle automático na busca pela região.



Eficiente para problemas de grande porte

PONTOS NEGATIVOS DO BAT ALGORITHM





Convergência muito rápida já na fase inicial da busca



A solução pode ficar comprometida se o número de avaliações da função objetivo for baixo.



Escolha das taxas relacionadas a emissão de pulso e amplitude

PONTOS NEGATIVOS DO BAT ALGORITHM



Análise de Sensibilidade dos Parâmetros do Bat Algorithm e Comparação de Desempenho

Jelson A. Cordeiro¹, Rafael Stubs Parpinelli¹ e Heitor Silvério Lopes¹

Laboratório de Bioinformática – Universidade Tecnológica Federal do Paraná (UTFPR) Curitiba – PR – Brasil

jelsoncordeiro@gmail.com, parpinelli@joinville.udesc.br e hslopes@utfpr.edu.br

Abstract. This article analyzes the performance of a recently proposed bioinspired algorithm, the Bat Algorithm (BA). Firstly, a sensitivity analysis of all
control parameters of the algorithm is performed. Next, using the best performing set of parameters, comparisons are done with other three well known
population-based algorithms, namely, Particle Swarm Optimization (PSO), Differential Evolution (DE) and Artificial Bee Colony (ABC). The performance of
the BA algorithm was evaluated using four mathematical functions. Results
show that BA is very promising.

BAT ALGORITHM NA LITERATURA



Aplicações IEEE: BAT ALGORITHM OPTIMIZATION

Load frequency control (LFC) of micro-hydro power plant with Capacitive Energy Storage (CES) using Bat Algorithm (BA)

Irna Tri Yuniahastuti; Izza Anshori; Imam Robandi

2016 International Seminar on Application for Technology of Information and

Communication (ISemantic)

Year: 2016

Pages: 147 - 151, DOI: 10.1109/ISEMANTIC.2016.7873828

IEEE Conference Publications

Abstract ((html))

(952 Kb)



Optimal placement and sizing of DG for power loss minimization and VSI improvement using bat algorithm

Ram Prakash; B. C. Sujatha

2016 National Power Systems Conference (NPSC)

Year: 2016

Pages: 1 - 6, DOI: 10.1109/NPSC.2016.7858964

IEEE Conference Publications



BAT ALGORITHM NA LITERATURA



Aplicações IEEE: BAT ALGORITHM OPTIMIZATION



Economic Load Dispatch using Novel Bat Algorithm

S. Gautham; J. Rajamohan

2016 IEEE 1st International Conference on Power Electronics, Intelligent Control and Energy Systems (ICPEICES)

Year: 2016

Pages: 1 - 4, DOI: 10.1109/ICPEICES.2016.7853728

IEEE Conference Publications

Abstract

((html))

(659 Kb)



Load frequency control using BAT algorithm

S. Gupta; G. Shankar; K. Kumari; S. Kumari 2016 IEEE 1st International Conference on Power Electronics, Intelligent Control and Energy Systems (ICPEICES)

Year: 2016

Pages: 1 - 5, DOI: 10.1109/ICPEICES.2016.7853511

IEEE Conference Publications



BAT ALGORITHM NA LITERATURA



Aplicações IEEE: BAT ALGORITHM OPTIMIZATION

Optimization of revenue generated by hydro power plant by Bat Algorithm(BA)

Shrey Gupta; Kapil Sharma

2016 3rd International Conference on Computing for Sustainable Global

Development (INDIACom)

Year: 2016

Pages: 3576 - 3580

IEEE Conference Publications

Abstract ((html))





Application of bat optimization algorithm in optimal power flow

H. Delkhosh Abatari; M. Seydali Seyf Abad; H. Seifi

2016 24th Iranian Conference on Electrical Engineering (ICEE)

Year: 2016

Pages: 793 - 798, DOI: 10.1109/IranianCEE.2016.7585628

IEEE Conference Publications

Abstract ((html))









TRABALHO COMPUTACIONAL





Determinar, via BA, os coeficiente da equação:

$$y = A + Bx_1 + Cx_2$$

que melhor se ajustam à tabela abaixo

x_{1_i}	-1	0	1	2	4	5	5	6
x_{2_i}	-2	-1	0	1	1	2	3	4
y_i	13	11	9	4	11	9	1	-1

$$3 \le A, B, C \le 10$$



TRABALHO COMPUTACIONAL



Observações:

- Trabalho deve ser elaborado em dupla
- Trabalho entregue na forma de relatório junto com o programa desenvolvido.
- Trabalho deve ser genérico. Ou seja, deve funcionar para qualquer alteração prévia dos valores da tabela
- Entrega até o dia 01/05/2017 (segunda-feira).