

#### SERVIÇO PÚBLICO FEDERAL MINISTÉRIO DA EDUCAÇÃO

V SEMINÁRIO INTEGRADO DE ENSINO, PESQUISA E EXTENSÃO – SIEPEX

"Inovação e Sustentabilidade para a Educação Profissional e Tecnológica na Amazônia Brasileira"





# A TERMODINÂMICA COMO ALGORITMO DE OTIMIZAÇÃO THERMODYNAMICS AS AN OPTIMIZATION ALGORITHM

Ariane Cristina Fernandes Reis<sup>1</sup>

IFPA Campus Ananindeua/arianecfr@gmail.com

Adriane Cristina Fernandes Reis<sup>2</sup>

IFPA Campus Ananindeua/adriane.fr22@gmail.com

Taís Tavares Chagas<sup>3</sup>

IFPA Campus Ananindeua/taiscardoso366@gmail.com

Thiago dos Santos Miranda<sup>4</sup>

IFPA Campus Ananindeua/thiago45thiago@yahoo.com

Lucas Oliveira Reis<sup>5</sup>

IFPA Campus Ananindeua/reis.lor22@gmail.com

Orientador - Denis Carlos Lima Costa<sup>6</sup>

IFPA Campus Ananindeua/denis.costa@ifpa.edu.br

Modalidade: Pesquisa

**RESUMO:** O *Simulated Annealing* é fundamentado nas Leis da Termodinâmica e determina a menor energia à transferência de Calor. As transições de Temperatura ocorrem para baixas energias, permitindo encontrar o valor ótimo no espaço de soluções. Esse artigo fundamenta-se nessas premissas para estipular a melhor distribuição de Temperatura em uma superfície, utilizando para isso um sistema meta heurístico.

Palavras-chave: Otimização - Arrefecimento Simulado - Energia - Matemática - Física

## 1 - INTRODUÇÃO

O Simulated Annealing (SA) é um método probabilístico apresentado por Kirkpatrick, Gelett e Vecchi, em 1983 e complementado por Cerny, em 1985. O mecanismo dedica-se a encontrar o valor mínimo global de uma função custo, que poderá apresentar mais de um mínimo local. O funcionamento ocorre emulando o processo térmico pelo qual um sólido é resfriado lentamente para que, quando eventualmente sua estrutura estiver congelada, isso aconteça em uma estrutura de energia mínima (Bertsimas, 1993).

Para Moriguchi et al (2015), durante as transições de energia, a variação da temperatura indica estados diferentes de Entropia e isto permite encontrar o valor ótimo global em um amplo espaço de soluções.

A técnica avalia que, a redução da temperatura diminui a frequência das transições entre estados mais altos de energia. Dessa forma, o sistema tende a fazer a transição para um estado

de energia mais baixa e com mais frequência. Interpretando, matematicamente, o procedimento, é possível encontrar heuristicamente, com satisfatória acurácia e precisão, os valores ótimos de um modelo matemático.

#### 2 - METODOLOGIA

O SA é um método adaptável que requer quatro componentes: (1) uma função de resfriamento, que controla a taxa de diminuição da temperatura; (2) uma proposta função de densidade, que é uma função de distribuição de probabilidade que gera variáveis candidatas, ou seja, desbaste cotações; (3) uma função energética, que é o meta objetivo da função a ser minimizada; e (4) uma probabilidade de aceitação, ou seja, uma função de distribuição de probabilidade dependente da temperatura, que decide se o estado proposto é satisfatório. A Figura 1, representa o fluxograma do algoritmo.

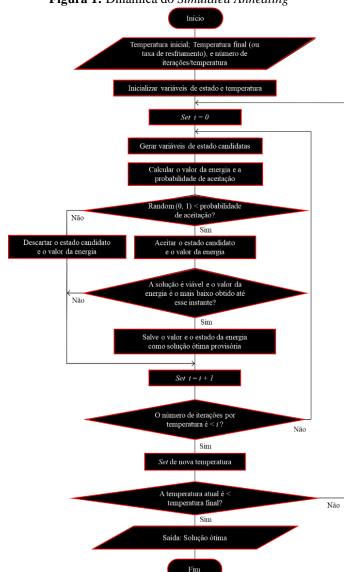


Figura 1: Dinâmica do Simulated Annealing

Fonte: Adaptado de Moriguchi et al (2015).

A Figura 2 descreve o modelo Matemático-Computacional, que poderá ser executado em Linguagem MATLAB/OCTAVE. O comando *meshgrid* foi aplicado para gerar uma estrutura em 3 dimensões. O espaço de busca foi delimitado no intervalo operacional, representado por

$$x = [-3; 3] e y = [-3; 3]$$

O Conjunto dos valores iniciais,  $V_0$ , utilizado na busca da Temperatura ótima, está representado por

$$x_0 = [1; -1].$$

Figura 2: Código-fonte do Simulated Annealing

```
1
      clc;
2
      disp('-----')
3
      disp('V SIEPEX - Semana Integrada de Ensino, Pesquisa e Extensão - 2023')
4
      disp('Bacharelado em Ciência & Tecnologia ')
      disp('Algoritmo de Arrefecimento Simulado')
5
6
      disp('Autoras e Autores: ')
7
      disp('Adriane Reis, Ariane Reis, Lucas Reis, Taís Chagas, Thiago Miranda')
8
      disp('-----')
9
      % Espaço de observações
10
      x1=[-3:0.1:3]; y1=[-3:0.1:3];
      [X,Y]=meshgrid(x1,y1);
11
12
      % Modelo Matemático da Distribuição da Temperatura
13
      Z = (2*X.^2+Y.^2)*exp(1-X.^2-Y.^2);
14
      % Representação Gráfica do Modelo
15
      meshc(X,Y,Z)
16
      xlabel('x (m)')
      ylabel('y (m)')
17
18
      zlabel('T (°C)')
19
      pause
      % Processo de Otimização
20
21
      options = optimoptions('simulannealbnd','PlotFcns',...
22
                {@saplotbestx,@saplotbestf,@saplotx,@saplotf});
23
      rng default % For reproducibility
24
      fun = @(x) -1*((2*x(1)^2+x(2)^2)*exp(1-x(1)^2-x(2)^2));
25
      x0 = [1,-1]; lb = [-3,-3]; ub = [3,3];
26
      [x,fval,exitflag,output] = simulannealbnd(fun,x0,lb,ub,options)
```

#### RESULTADOS E DISCUSSÃO

Nessa seção foram aplicados os princípios do *Simulated Annealing* com o objetivo de encontrar as coordenadas (x,y) que definem o ponto em que a Temperatura (em °C) é ótima. A distribuição da Temperatura, sobre uma superfície S, está definida pela Equação (1), como apresentado no trabalho de Larwa e Kupiec (2019).

**Fonte:** Autoras(es).

$$T(x,y) = (2x^2 + y^2).e^{1-[x^2+y^2]}$$
(1)

Os valores ótimos encontrados são:

$$x = 0.9956 m; y = 0.0015 m; T = -1.9999 °C$$

Foram realizadas 1156 iterações. Tempo médio para execução do algoritmo, 59.0618 segundos.

A Figura 3 destaca o comportamento do *Simulated Annealing* durante a execução computacional em linguagem MATLAB/OCTAVE.

Figura 3: Execução Computacional Best point Best Function Value: -1.99992 0.8 Function value Best point 0.4 0.2 0 400 600 Number of variables (2) Iteration Current Function Value: -0.506591 **Current Point** 2 1.5 Function value Current point 1 0.5 600 800 Number of variables (2) Iteration

Fonte: Autoras(es).

As Figuras 4, 5 e 6 mostram o comportamento da Distribuição da Temperatura, em diferentes perspectivas.

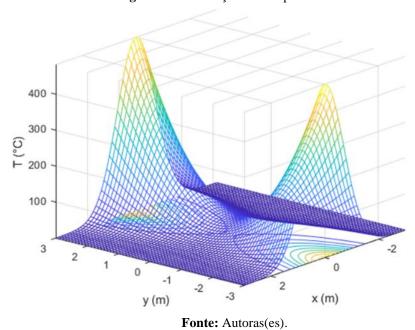
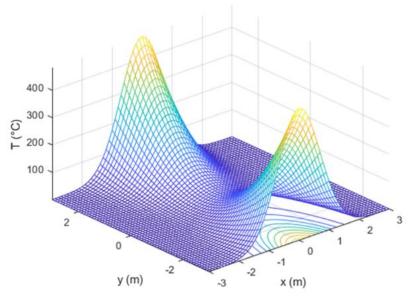


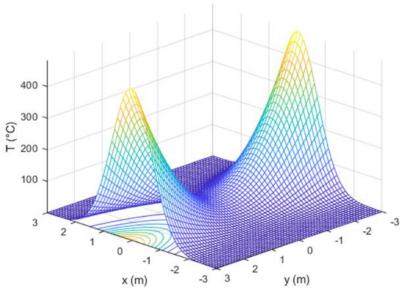
Figura 4: Distribuição da Temperatura - 01

Figura 5: Distribuição da Temperatura – 02



Fonte: Autoras(es).

Figura 6: Distribuição da Temperatura - 03



Fonte: Autoras(es).

## **CONCLUSÃO**

A estratégia de otimização *Simulated Annealing* é, comprovadamente, estável e confiável. Para aplicações, em uma função Transcendente de múltiplas variáveis, o algoritmo demonstrou excelentes níveis de precisão e acurácia. Para futuros trabalhos serão inseridos, à modelagem, condições de contorno e restrições do sistema termodinâmico.

## REFERENCIAL BIBLIOGRÁFICO

BERTSIMAS, Dimitris; TSITSIKLIS, John. Simulated Annealing. Statist. Sci. Institute of Mathematical Statistics. https://doi.org/10.1214/ss/1177011077. 1993.

BORGES, P.; EID, T.; BERGSENG, E. Applying simulated anneal using different methods for the neighborhood search in forest planning problems. European Journal of Operational Research. 2014.

LARWA, Barbara; KUPIEC, Krzysztof. Study of Temperature Distribution in the Ground. Chemical and Process Engineering. DOI: 10.24425/cpe.2019.126106. http://journals.pan.pl/dlibra/journal/98834. 2019.

MORIGUCHI, Kai; UEKI, Tatsuhito; SAITO, Masashi. An Evaluation of the use of Simulated Annealing to Optimize Thinning Rates for Single Even-Aged Stands. International Journal of Forestry Research. http://dx.doi.org/10.1155/2015/173042. 2015.

#### **AGRADECIMENTOS**

Aos Docentes e Discentes do Bacharelado em Ciência e Tecnologia, que executam com maestria o processo de ensino-aprendizagem.

Ao Grupo de Pesquisa Gradiente de Modelagem Matemática e Simulação Computacional - GM<sup>2</sup>SC, por possibilitar e incentivar a curiosidade e a investigação.