

Computação Bioinspirada

Introdução

Paulo Henrique Ribeiro Gabriel

Faculdade de Computação
Universidade Federal de Uberlândia

2023/1

Nesta aula

- ▶ O que é a Computação Bioinspirada?
- ▶ Por que estudar/usar a Computação Bioinspirada?
- ▶ Exemplos de Computação Bioinspirada

O que é Computação Bioinspirada?

- ▶ A Computação Bioinspirada é uma importante área de pesquisa da Ciência de Computação
- ▶ Tem como foco o aprendizado de máquina e técnicas de otimização
- ▶ É inspirada por princípios biológicos, os quais podem ser utilizados para resolver problemas complexos
 - ▶ Uso de sistemas inteligentes

O que é Computação Bioinspirada?

Exemplos dessas técnicas:

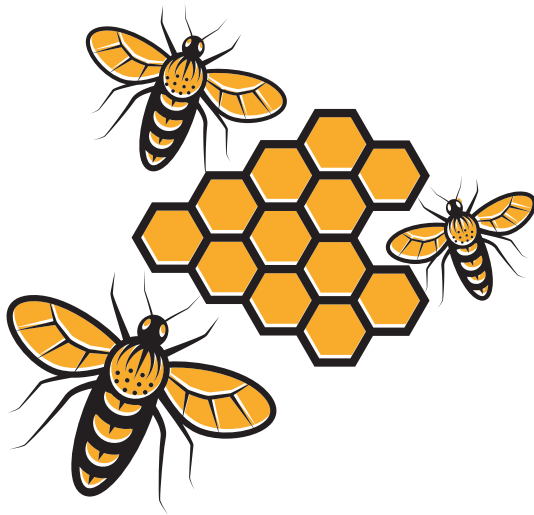
- ▶ Redes neurais artificiais
- ▶ Algoritmos genéticos
- ▶ Inteligência coletiva
- ▶ Sistemas imunológicos artificiais
- ▶ Técnicas de híbridas

O que é Computação Bioinspirada?

Exemplos de aplicações:

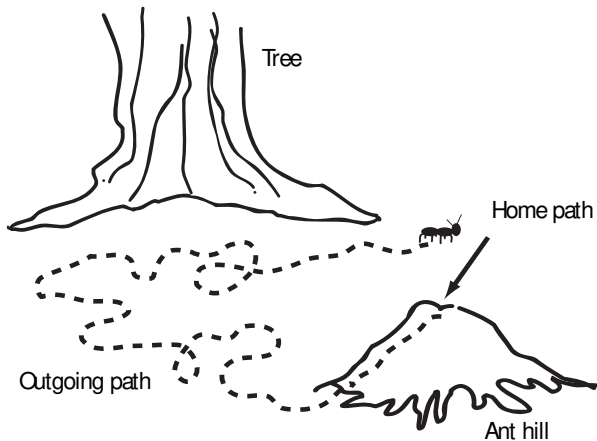
- ▶ Bioinformática
- ▶ Finanças
- ▶ Robótica
- ▶ Modelagem e predição de séries temporais
- ▶ Modelagem de redes complexas
- ▶ Mineração/Agrupamento de dados

Inspiração na natureza



publicdomainvectors.org

Inspiração na natureza



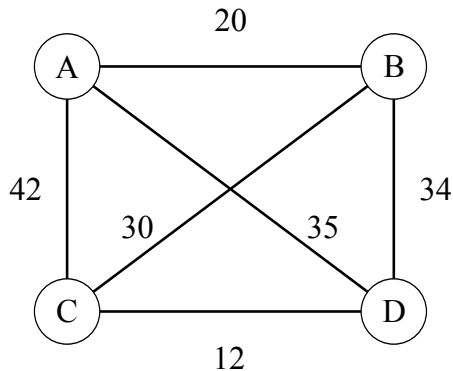
Por que usar a Computação Bioinspirada?

- ▶ No mundo real, existem diversos problemas que podem ser resolvidos utilizando algoritmos e computadores
- ▶ Porém, muitos desses problemas são complexos, não podendo ser resolvidos por métodos “convencionais”
- ▶ Vamos acompanhar um exemplo. . .

Problema do Caixeiro Viajante

- ▶ Um vendedor (caixeiro viajante) tem que visitar n cidades diferentes
 - ▶ A viagem começa e termina na *mesma cidade*
- ▶ Não importa a *ordem* com que as cidades são visitadas
- ▶ De cada uma delas é possível ir diretamente a qualquer outra
- ▶ O problema do caixeiro viajante consiste em descobrir a rota que torna *mínima* a viagem total

Problema do Caixeiro Viajante



Para $n = 4$

1. ABCDA
2. ABDCA
3. ACBDA
4. ACDBA
5. ADBCA
6. ADCBA

Problema do Caixeiro Viajante

- ▶ O problema do caixeiro é um clássico exemplo de **problema de otimização combinatória**
- ▶ Podemos reduzi-lo a um **problema de enumeração**
 - ▶ Achamos todas as rotas possíveis
 - ▶ Calculamos o comprimento de cada uma delas
 - ▶ Escolhemos a melhor

Problema do Caixeiro Viajante

Seja $R(n)$ o número de rotas para n cidades

- ▶ A primeira e a última são as mesmas, logo, não precisam entrar no cálculo
- ▶ Para a segunda posição, temos $n - 1$ possíveis cidades
- ▶ Para a terceira posição, temos $n - 2$ possíveis cidades
- ▶ ...
- ▶ Para a penúltima cidade, sobrarão apenas 1 opção

Logo, temos:

$$R(n) = (n - 1) \times (n - 2) \times \dots \times 2 \times 1 = (n - 1)!$$

Problema do Caixeiro Viajante

É fácil encontrar $(n - 1)!$ rotas?

- ▶ Considere o caso em que $n = 20$
- ▶ Considere um computador capaz de fazer 1 bilhão de adições por segundo (10^9)
 - ▶ Isso significa que, para calcular o comprimento (custo) de uma rota entre 20 cidades, precisamos de 19 somas
 - ▶ Ou seja, podemos computar:
 $10^9 / 19 \approx 53$ milhões de rotas por segundo
- ▶ Porém: $19! \approx 1.2 \times 10^{17}$
- ▶ Consequentemente, precisamos de

$$\frac{1.2 \times 10^{17}}{53 \times 10^6} \approx 2.3 \times 10^9 \text{ segundos}$$

Problema do Caixeiro Viajante

A quantidade $(n - 1)!$ a uma taxa muito maior que a capacidade que nós temos de processá-la

n	rotas por segundo	$(n - 1)!$	cálculo total
5	250 milhões	24	insignificante
10	110 milhões	362880	0.003 seg
15	71 milhões	87 bilhões	20 min
20	53 milhões	1.2×10^{17}	73 anos
25	42 milhões	6.2×10^{23}	470 milhões de anos

Problema do Caixeiro Viajante

Vamos reformular esse problema:

- ▶ Tempo que um robô industrial gasta para soldar a carcaça de um automóvel
- ▶ Custo (ou combustível) na rota da distribuição diária de marmita em uma grande cidade
- ▶ Tempo na rota de abastecimento das vários centros logísticos de uma distribuidora

Problema do Caixeiro Viajante

- ▶ A existência ou não de um método eficiente para resolver o problema do caixeiro viajante é um dos grandes problemas em aberto da Matemática
- ▶ Uma grande quantidade de problemas importantes podem ser reduzidos ao problema do caixeiro

COOK, S. A. The complexity of theorem-proving procedures. Proceedings of the third annual ACM symposium on Theory of computing - STOC '71. Em: THE THIRD ANNUAL ACM SYMPOSIUM. ACM Press, 1971. Disponível em: <http://dx.doi.org/10.1145/800157.805047>

KARP, R. M. Reducibility among Combinatorial Problems. Complexity of Computer Computations Springer US, 1972. Disponível em: http://dx.doi.org/10.1007/978-1-4684-2001-2_9

Otimização Combinatória

- ▶ Um problema de otimização tem como objetivo encontrar a melhor solução possível para uma determinada função sobre algum domínio

Otimização Combinatória

- ▶ Um problema de otimização tem como objetivo encontrar a melhor solução possível para uma determinada função sobre algum domínio
- ▶ Quando o domínio é **finito**, dizemos que o problema é de otimização combinatória

Otimização Combinatória

Formalmente

Um problema de otimização combinatória é uma 4-upla $\Pi = (X, Y, F, O)$ tal que:

- ▶ X : Espaço de instâncias ou entrada do problema
- ▶ Y : Espaço de soluções do problema
- ▶ F : Função de viabilidade do problema, $F : X \times Y \rightarrow \{0, 1\}$
- ▶ O : Função objetivo do problema, $O : X \times Y \rightarrow \mathbb{R}$

Otimização Combinatória

Mais alguns termos:

- ▶ $x \in X$ é uma instância do problema Π
- ▶ $y \in Y$ é uma solução do problema Π
- ▶ Uma solução y para uma instância x é factível se $F(x, y) = 1$

Otimização Combinatória

Meta

Encontrar $y^* \in Y$ factível que minimize (ou maximize) a função objetivo $O(x, y)$

- ▶ y^* é chamado **solução ótima**
- ▶ $OPT(x)$ é o valor de $O(x, y^*)$

Exemplo

Problema do caixeiro viajante

Entrada: Grafo não-dirigido $\mathcal{G} = (V, E)$ e custos $c_e \geq 0$, para todo $e \in E$.

Saída: Encontrar um circuito de menor custo que visita cada “cidade” ($v \in V$) exatamente uma vez.

Otimização Combinatória

A partir de um problema $\Pi = (X, Y, F, O)$, podemos definir alguns problemas algorítmicos:

- ▶ Problema de busca: Dado $x \in X$, encontrar um ótimo y^*
- ▶ Problema computacional: Dado $x \in X$, encontrar $OPT(x)$
- ▶ Problema de decisão: Dado $x \in X$ e $k \in \mathbb{R}^+$, existe $OPT(x) \geq k$?

Otimização Combinatória

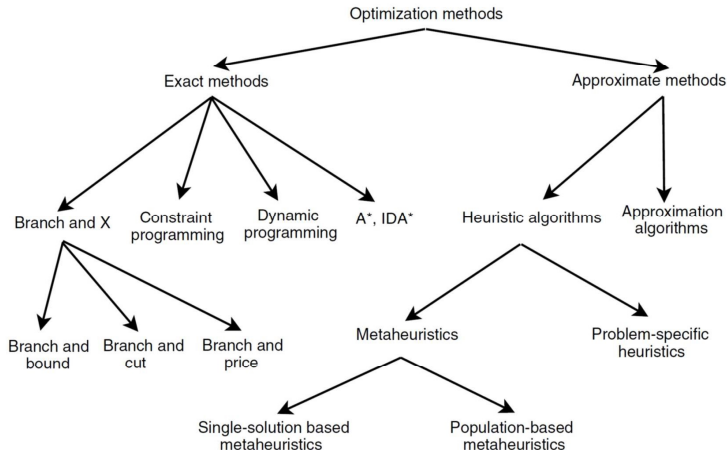
A partir de um problema $\Pi = (X, Y, F, O)$, podemos definir alguns problemas algorítmicos:

- ▶ Problema de busca: Dado $x \in X$, encontrar um ótimo y^*
- ▶ Problema computacional: Dado $x \in X$, encontrar $OPT(x)$
- ▶ Problema de decisão: Dado $x \in X$ e $k \in \mathbb{R}^+$, existe $OPT(x) \geq k$?

Ou seja...

- ▶ Para cada problema de otimização combinatória, existe um problema de decisão correspondente que pergunta se existe uma solução factível
- ▶ Muitos desses problemas de decisão são do tipo \mathcal{NP} -Completo

Métodos de Otimização



Meta-heurísticas

- ▶ Técnicas iterativas que buscam melhorar uma ou mais soluções
- ▶ Requerem pouco conhecimento do problema
- ▶ Precisam distinguir boas soluções
- ▶ **Geralmente**, encontram boas soluções (mas não garantem o ótimo)
- ▶ São adaptáveis: possuem parâmetros ajustáveis

Meta-heurísticas

Algorithm 3.1: General Optimization Algorithm

```
1 set initial control parameters
2 begin
3    $t = 0$ 
4   initialize candidate(s)
5   evaluate initial candidate(s)
6   while not termination-condition do
7      $t = t + 1$ 
8     generate new candidate(s)
9     evaluate new candidate(s)
10    select solution(s) for next iteration
11    optional: update control parameters
12  end
13 end
```

Meta-heurísticas

- ▶ Grande área: Inteligência Computacional
- ▶ Tratam o problema a ser resolvido como um conjunto de informações a partir das quais algo deverá ser extraído ou inferido
- ▶ O processo de solução corresponde a uma sequência de ações que levam a um desempenho desejado ou melhoram o desempenho relativo de soluções candidatas
- ▶ Este processo de procura por um desempenho desejado é denominado **busca**

Meta-heurísticas

- ▶ Técnicas de inteligência computacional são técnicas alternativas
- ▶ Ou seja, existem outras maneiras para se resolver um mesmo problema
- ▶ É preciso avaliar com cuidado se há ou não a necessidade de aplicação dessas técnicas a um dado problema

Meta-heurísticas: Quando usar?

- ▶ Em problemas para os quais existe pouca informação
- ▶ Quando uma exploração completa é impossível devido ao tamanho do espaço
- ▶ Porém se você tem uma solução candidata, ela pode ser avaliada

Agradecimentos

Esse material foi baseado em notas escritas pelos professores Dra. Aurora Pozo (UFPR)