



## Inteligência Artificial

Profº - Dr. Thales Levi Azevedo Valente thales.l.a.valente@gmail.com.br

#### Grupo da turma 2024.2



https://chat.whatsapp.com/JFB6CgOI7IMCoYmoIKEK62

## Sejam Bem-vindos!



Os celulares devem ficar no silencioso ou desligados

Pode ser utilizado apenas em caso de emergência



Boa tarde/noite, por favor e com licença DEVEM ser usados

Educação é essencial

## Objetivos de hoje



Apresentar os principais conceitos de busca sem informação;

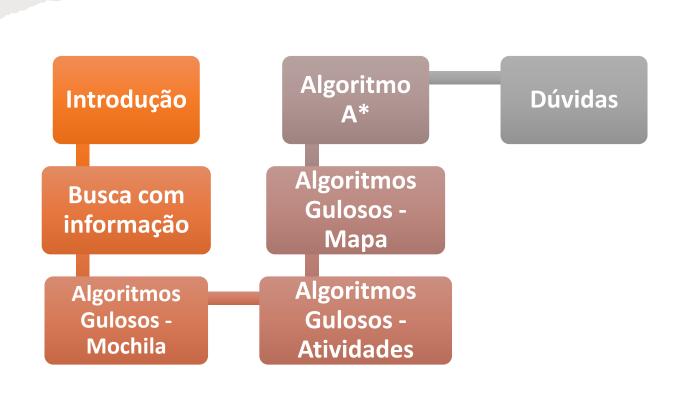


Ao final da aula, os alunos serão capazes de ter uma visão geral do funcionamento dos principais algoritmos de busca cem informação.



#### Roteiro: Metodologias de busca





## Introdução

- Na área de otimização um problema comum é determinar uma solução que seja a melhor possível (a solução ótima)
  - ✓ Considera-se um conjunto de restrições
  - ✓ A solução ótima também é chamada de solução global ou melhor escolha

- Podemos fazer a seguinte pergunta: como chegar a melhor escolha?
  - ✓ Devo usar estratégias exaustivas (que exploram todos os caminhos possíveis)?
  - ✓ Devo reduzir o espaço de busca?
  - ✓ Devo considerer escolhas locais?

## Busca com informação (ou heurística)

- Utiliza conhecimento específico sobre o problema para encontrar soluções de forma mais eficiente do que a busca cega
  - ✓ Conhecimento específico além da definição do problema

- Abordagem geral: busca pela melhor escolha
  - ✓ Utiliza uma função <u>de avaliação para cada nó</u>
  - ✓ Expande o nó que tem a função de avaliação mais baixa
  - ✓ Dependendo da função de avaliação, a estratégia de busca muda

### Busca pela melhor escolha

#### ■ Ideia: usar uma função de avaliação f(n) para cada nó

- ✓ Estimativa do quanto aquele nó é desejável
- ✓ Expandir nó mais desejável que ainda não foi expandido

#### Implementação

✓ Ordenar nós na borda em ordem decrescente de acordo com a função de avaliação

- Ideia: em cada etapa do processo de construção da solução, faz-se a escolha local que parece ser a melhor naquele momento
  - ✓ Esperança de que a soma dessas boas escolhas locais resulte em uma solução globalmente ótima
  - ✓ Mesmo quando não há garantia de otimalidade, o guloso pode fornecer uma solução boa o suficiente em tempo reduzido, sendo útil em situações práticas em que tempo é mais crítico do que alcançar a perfeição

#### Definição

✓ Um algoritmo guloso é uma estratégia de solução de problemas que constrói a resposta passo a passo, sempre fazendo a escolha que parece trazer o maior benefício ou a menor perda imediata, sem reconsiderar decisões anteriores

#### Passos

- 1. Identifica-se o conjunto de escolhas possíveis para resolver uma parte do problema
- 2. Escolhe-se aquela que parece a melhor do ponto de vista local (ou seja, a que traz a maior vantagem imediata)
- 3. Essa escolha é incorporada à solução parcial
- 4. Passa-se então para o próximo subproblema, repetindo o processo até não haver mais o que decidir

#### Particularidade

- ✓ Algoritmo guloso não volta atrás em suas decisões. Cada escolha é definitiva.
- ✓ Normalmente mais simples e rápido, porém não é garantido que encontre sempre a solução globalmente ótima

Exemplo - O Problema da Mochila Fracionária

- Considere o seguinte cenário clássico: você tem uma mochila com uma certa capacidade de peso e uma coleção de itens, cada um com um valor monetário e um peso. Você quer encher a mochila para obter o maior valor possível. Porém, neste exemplo, é permitido colocar partes (frações) de um item na mochila.
  - ✓ Esse é o chamado problema da mochila fracionária.
- Enunciado. Suponha que você tenha uma mochila que aguenta 50 kg. Há três itens disponíveis:
  - ✓ Item A: valor = 60 reais, peso = 10 kg
  - ✓ Item B: valor = 100 reais, peso = 20 kg
  - ✓ Item C: valor = 120 reais, peso = 30 kg

Exemplo - O Problema da Mochila Fracionária

- Qual seria a idéia gulosa para resolver o problema? O objetivo é maximizar o valor dentro da mochila
  - ✓ Carga mochila: 50 kg
  - ✓ Item A: valor = 60, peso = 10 kg
  - ✓ Item B: valor = 100, peso = 20 kg
  - ✓ Item C: valor = 120, peso = 30 kg

Exemplo - O Problema da Mochila Fracionária

#### • Qual seria a idéia gulosa para resolver o problema?

- ✓ Carga mochila: 50 kg
- ✓ Item A: valor = 60, peso = 10 kg
- ✓ Item B: valor = 100, peso = 20 kg
- ✓ Item C: valor = 120, peso = 30 kg

- O <u>algoritmo guloso</u> diz: "Escolha primeiramente o item que lhe dá o maior valor por quilo".
  - ✓ Calculemos a razão valor/peso

Exemplo - O Problema da Mochila Fracionária

- O <u>algoritmo guloso</u> diz: "Escolha primeiramente o item que lhe dá o maior valor por quilo".
  - ✓ Calculemos a razão valor/peso
  - ✓ Item A: 60/10 = 6 por kg
  - ✓ Item B: 100/20 = 5 por kg
  - ✓ Item C: 120/30 = 4 por kg
- O item A apresenta a melhor razão (6), seguido do item B (5) e depois o item C
  (4)
- Com essa informação, qual a solução algorítmica?

Exemplo - O Problema da Mochila Fracionária

- Começamos então colocando o Item A inteiro na mochila
  - ✓ Agora, a mochila tem 10 kg preenchidos, restam 40 kg de capacidade

- **Próxima escolha**: o Item B, com a segunda melhor razão. Colocamos o Item B inteiro (20 kg).
  - ✓ A mochila agora contém 30 kg (10 do A + 20 do B). Há ainda 20 kg disponíveis.

- Finalmente, o Item C: não é possível colocar ele inteiro (30 kg) porque só temos capacidade para 20 kg restantes
  - ✓ Porém, como é a versão fracionária do problema, podemos colocar 20/30 do Item C. Isso nos dá 2/3 do valor do C, ou seja, 2/3 de 120 = 80.

Exemplo - O Problema da Mochila Fracionária

#### O valor total obtido

- $\checkmark$  A: valor completo = 60
- ✓ B: valor completo = 100
- $\checkmark$  C: 2/3 de 120 = 80
- $\checkmark$  Valor total = 60 + 100 + 80 = 240.

Esta estratégia gulosa, no caso da mochila fracionária, é ótima. Ou seja, a melhor escolha local (itens com maior razão valor/peso primeiro) leva à solução globalmente ótima. Este exemplo ilustra um caso em que o paradigma guloso funciona perfeitamente

Comparando com outras abordagens

#### Versus Busca Cega ou Força Bruta

- ✓ A busca cega tentaria enumerar todas as combinações possíveis, encontrando com certeza a solução ótima, mas gastando muito mais tempo.
- ✓ O guloso encontra rapidamente uma solução, embora não necessariamente a melhor, exceto em problemas muito bem estruturados.

#### Versus Programação Dinâmica (PD)

✓ Enquanto o algoritmo guloso faz uma escolha imediata e definitiva, a programação dinâmica geralmente requer armazenar soluções de subproblemas, compará-las e então montar uma solução global ótima

Quando o Algoritmo Guloso é Adequado?

#### Subestrutura Ótima

- ✓ A solução ótima global pode ser construída a partir de soluções ótimas de subproblemas.
- ✓ Na mochila fracionária, a melhor distribuição final é composta por escolhas ótimas em cada etapa (selecionar o item com melhor valor/peso primeiro)

#### Escolha Gulosa Segura

- ✓ Sempre há uma escolha local que faz parte de alguma solução ótima global
- ✓ Assim, no caso da mochila fracionária, escolher o item com maior valor/peso não inviabiliza a solução ótima final

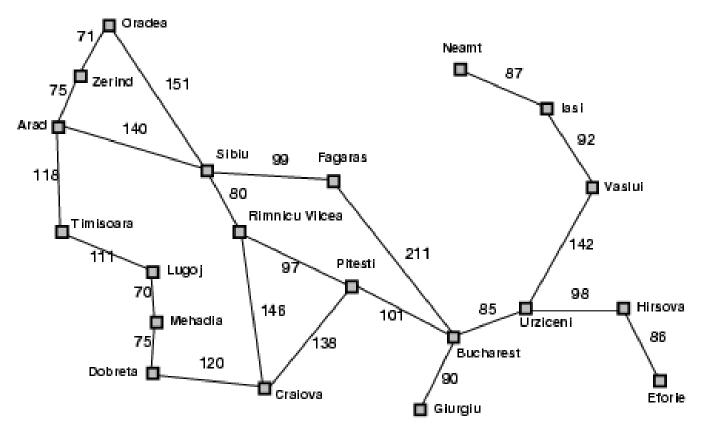
Exemplo - Seleção de Atividades

- Considere um conjunto de atividades, cada uma com um horário de início e término, e você deseja selecionar o máximo número possível de atividades que não se sobreponham no tempo. O algoritmo guloso para esse problema é simples e ótimo:
  - ✓ Ordene as atividades pelo seu horário de término.
  - ✓ Escolha a atividade que termina mais cedo.
  - ✓ Em seguida, escolha a próxima atividade que começar depois que a primeira tiver terminado.
  - ✓ Repita o processo até não haver mais atividades compatíveis.

Exemplo - Seleção de Atividades

- Essa estratégia gulosa escolher sempre a atividade que termina mais cedo
   é provavelmente ótima. Ou seja, os algoritmos gulosos não apenas são heurísticas: em diversos problemas eles são a melhor solução, simples e elegante
- Função de avaliação f(n) = h(n) (heurística) = estimativa do custo de n até o objetivo
- Busca gulosa pela melhor escolha expande o nó que parece mais próximo ao objetivo de acordo com a função heurística local.

Exemplo: movimento no mapa com heurística

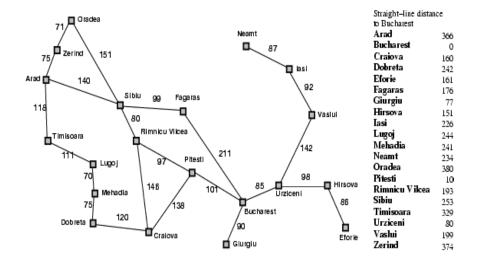


#### Distância em linha reta para Bucareste

Arad	36/
Bucharest	
Craiova	164
Dobreta	243
Eforie	16
Fagaras	170
Giurgiu	7
Hirsova	15
Iasi	22/
Lugoj	24
Mehadia	24
Neamt	23-
Oradea	3.89
Pitesti	10
Rimnicu Vilcea	190
Sibiu	250
Timisoara	32/
Urziceni	8
Vaslui	195
Zerind	37

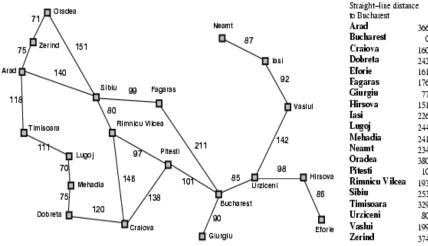
Exemplo: movimento no mapa com heurística





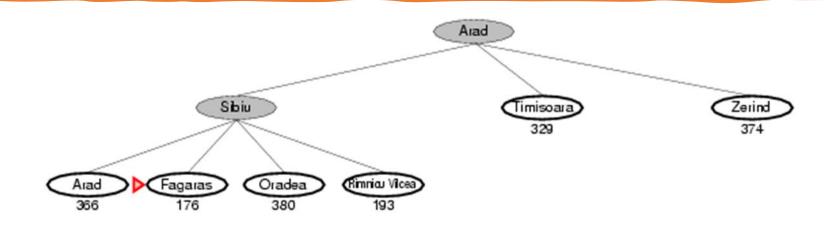
Exemplo: movimento no mapa com heurística

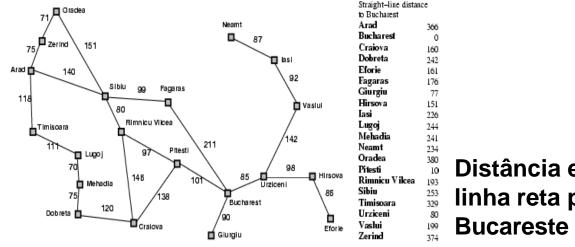




Distância em linha reta para **Bucareste** 

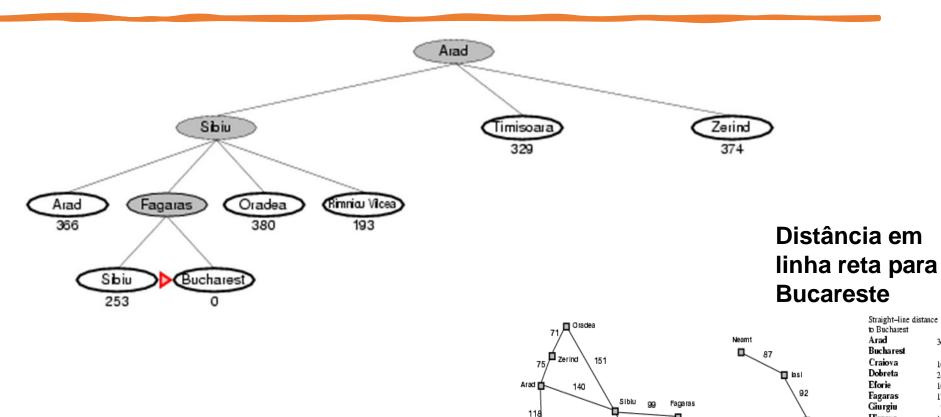
Exemplo: movimento no mapa com heurística





Distância em linha reta para

Exemplo: movimento no mapa com heurística



to Bucharest

Pitesti Rimnicu Vilcea

Rimnicu Vilcea

Bucharest

■ Em alguns casos, não é ótima, pois segue o melhor passo considerando somente o estado atual

✓ Pode haver um caminho melhor seguindo algumas opções piores em alguns pontos

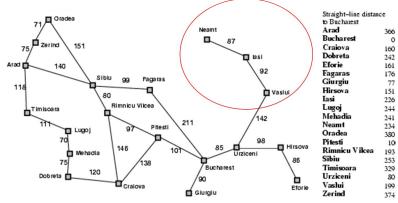
da árvore de busca

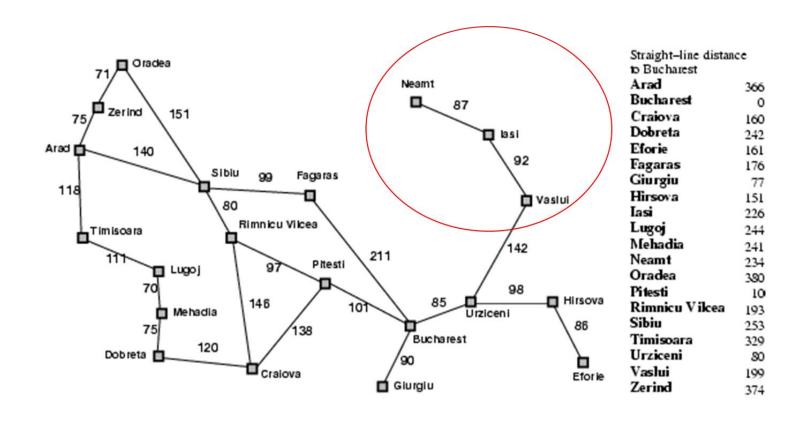
Minimizar h(n) é suscetível a falsos inícios

✓ Ex. Ir de Iasi a Fagaras

✓ Heurística sugerirá ir a Neamt, que é um beco sem saída.

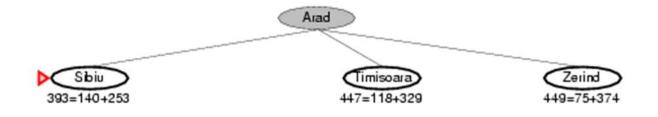
✓ Se repetições não forem detectadas a busca entrará em loop

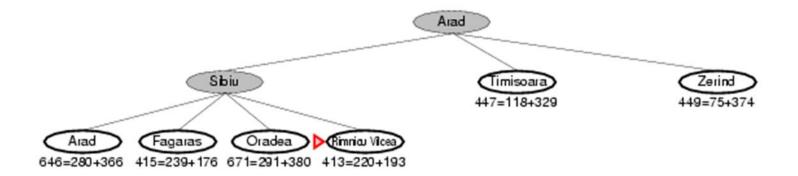


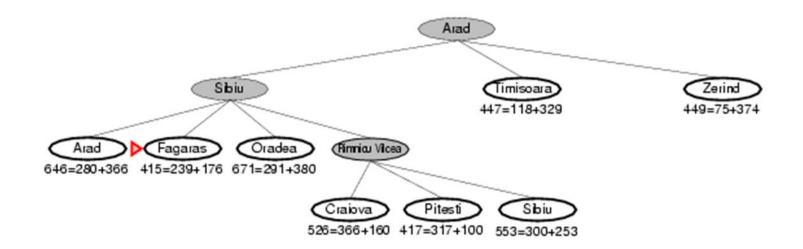


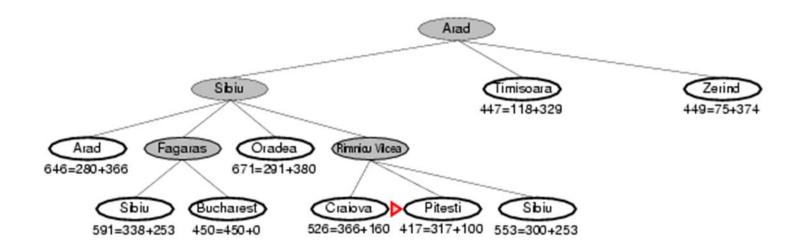
- Idéia: evitar expandir caminhos que já são caros
- Função de avaliação f(n) = g(n) + h(n)
  - g(n) = custo até o momento para alcançar n
  - h(n) = custo estimado de n até o objetivo
  - f(n) = custo total estimado do caminho através de n até o objetivo

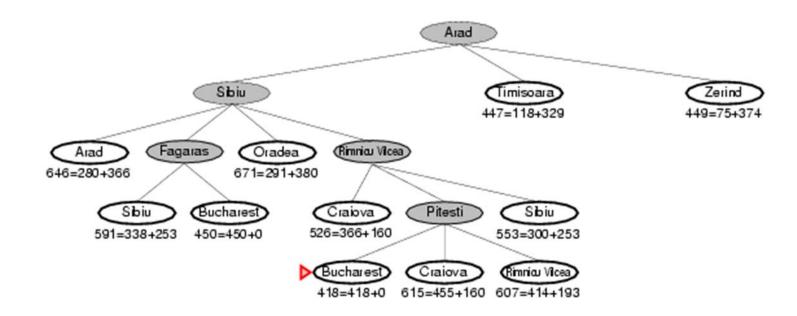












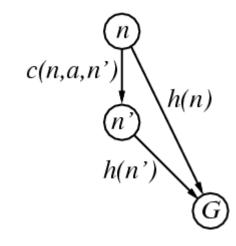
## Algoritmo A\* - heurística admissível

- Uma heurística h(n) é admissível se para cada nó n, h(n) ≤ h\*(n), onde h\*(n)
  é o custo verdadeiro de alcançar o estado objetivo a partir de n.
- Uma heurística admissível nunca superestima o custo de alcançar o objetivo, isto é, ela é otimista.
- Exemplo: hDLR(n) (distância em linha reta nunca é maior que distância pela estrada).

## Algoritmo A\* - heurística consistente

- Uma heurística é consistente (ou monotônica) se para cada nó n, cada sucessor n' de n gerado por qualquer ação a, apresenta:
  - $h(n) \le c(n,a,n') + h(n')$
- Se h é consistente, temos

$$f(n') = g(n') + h(n')$$
  
=  $g(n) + c(n,a,n') + h(n')$   
\geq  $g(n) + h(n)$   
 $f(n') \ge f(n)$ 



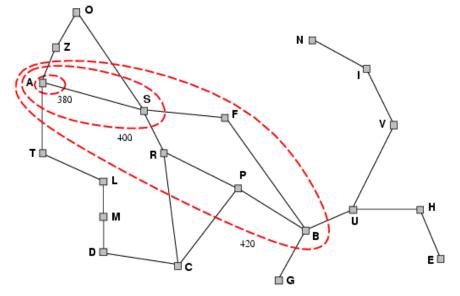
- Isto é, f(n) é não-decrescente ao longo de qualquer caminho. O custo total aumenta.
- Teorema: Se h(n) é consistente, A\* usando BUSCA-EM-GRAFOS é ótima

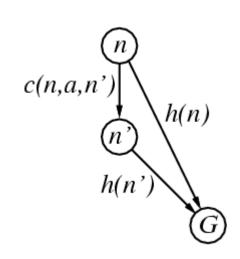
## Algoritmo A\* - otimicidade

Nenhum outro algoritmo de busca ótimo tem garantia de expandir um número de nós menor que A\*. Isso porque qualquer algoritmo que não expande todos os nós com f(n) < C\* corre o risco de omitir uma solução ótima</p>

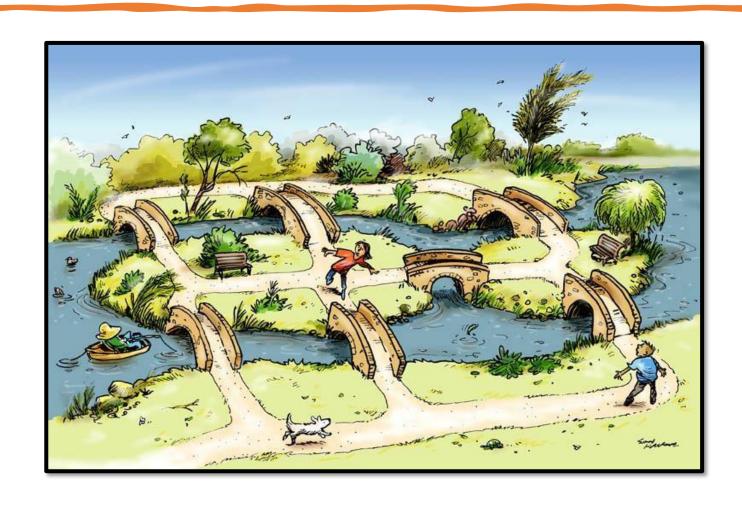
Quanto melhor a heurística mais direcionados ao objetivo será o

algoritmo



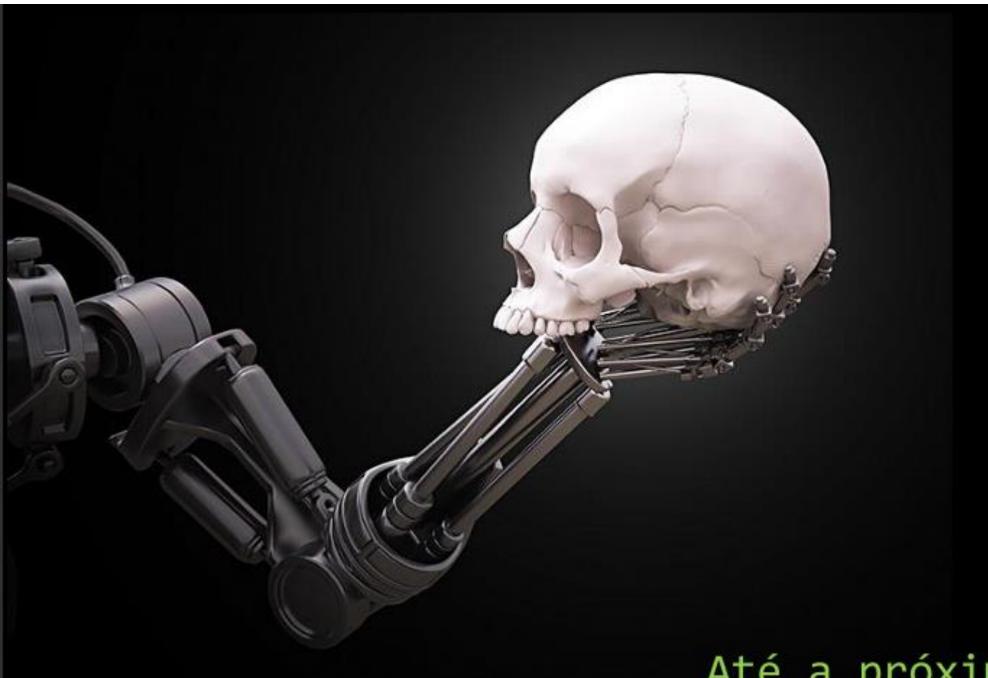


# Obrigado!





# Dúvidas?



Até a próxima...



Apresentador

#### Thales Levi Azevedo Valente

E-mail:

thales.l.a.valente@gmail.com

#### Referências

- Links referenciados nos respectivos slides.
- T.B. Borchartt . *Introdução à Inteligência Artificial*. 2024. 37 slides. Universidade Federal do Maranhão.
- A.O. B. Filho. Inteligência Artificial Introdução. 2024. 31 slides.
  Universidade Federal do Maranhão.