

Teoria da Computação

Prof. Diego Buchinger diego.buchinger@outlook.com diego.buchinger@udesc.br





Introdução

O status de muitos problemas NP é desconhecido:

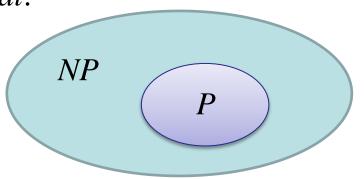
- existe um algoritmo determinista polinomial para o problema?

Investigar a complexidade relativa dos problemas da classe NP:

- Problema A é mais fácil ou mais difícil do que B?

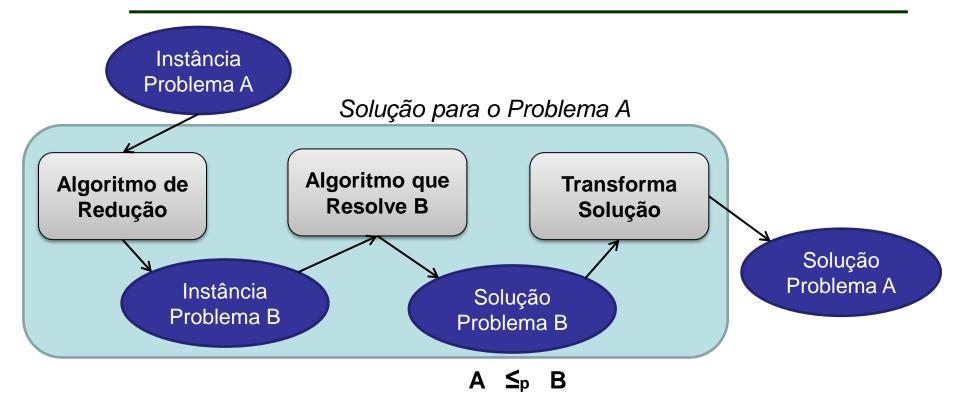
Recorremos à ideia de redução polinomial:

- Mostra que A <u>não é mais difícil que</u> B ou que A é <u>polinomialmente redutível</u> ao problema B.





Redução de Problemas



Se o "Algoritmo de Redução", o "Algoritmo que Resolve B" e a "Transformação de solução" forem polinomiais, então podemos concluir algo sobre a solução do Problema A?



Redução de Problemas

Conclusões provenientes da redução:

Se A é polinomialmente redutível a B então A não é mais difícil do que B.

A ≤_p B

Cenário 1: sabe-se que B está na classe P. Logo, A também deve estar na classe P.

Cenário 2: não se sabe se B está ou não em P, mas sabe-se que A não está em P. Como A não é mais difícil que B, então B deve estar fora de P.



Em 1970 Cook e Levin publicaram um importante trabalho sobre a questão P *versus* NP – Teorema de Cook-Levin

- Se podemos determinar que um problema não é mais difícil do que outro, podemos separar os problemas mais difíceis em NP!
- Dizemos que um problema A é NP-Difícil se todos os problemas em NP não são mais difíceis do que A
- Logo, um problema NP-Difícil é tão difícil quanto, ou mais difícil, do que qualquer problema em NP.

NP

NP-Completo

NP-Difícil

• Entre a classe NP-Difícil, alguns problemas podem ser verificados em tempo polinomial (i.e. pertence a NP), ao passo que outros não.



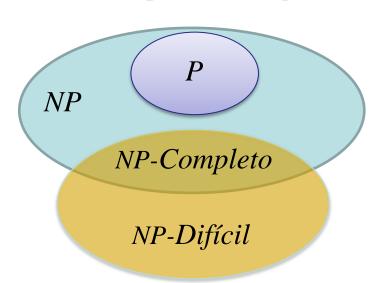
Um problema X é *NP-Completo* se:

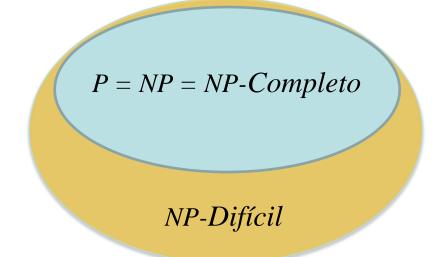
1. O problema deve ser NP:

- $X \in NP$
- a) Conseguir um algoritmo não determinista que resolva o problema em tempo polinomial
- b) Conseguir um algoritmo determinista que **verifica** em tempo polinomial se uma resposta é verdadeira ou não (**certificado**)
- 2. Fazer a redução de um problema NP-Completo (Y) conhecido para o problema X: $Y \leq_p X$ para todo $Y \in NP$



- Essa distinção entre problemas mais difíceis em NP é extremamente útil para a questão P *versus* NP porque:
 - Para provar que P = NP, basta mostrar que um problema NP-Completo é resolvível em tempo polinomial para mostrar que P = NP
 - Para provar que P ≠ NP pode-se focar apenas nos problemas NP-Completos visto que eles são os mais difíceis em NP







- Atualmente, provar que um problema é NP-Completo é uma forte evidência de sua não-polinomialidade!
- O ponto inicial com relação a NP-Completude veio através da primeira prova de que um problema é NP-Completo

Teorema de Cook-Levin: $SAT \in P$ sse P = NP

SAT – Problema da Satisfazibilidade

 $SAT = \{ \langle \phi \rangle \mid \phi \text{ \'e uma f\'ormula booleana satisfaz\'ivel} \}$



(SAT) Satisfazibilidade de Fórmulas Booleanas

O problema da *Satisfazibilidade de fórmulas booleanas* consiste em determinar se existe uma atribuição de valores booleanos, para as variáveis que ocorrem na fórmula, de tal forma que o resultado seja *verdadeiro*.

Um *literal* é uma variável proposicional ou sua negação.

Exemplo:

$$x_1 \wedge (x_2 \vee \neg x_1) \wedge (\neg x_2 \vee \neg x_3) \wedge (\neg x_1 \vee x_2 \vee x_3)$$

Problema de Decisão: existe uma combinação de valores para x_1 e x_2 que satisfazem esta equação? Complexidade algoritmo trivial: (2^n)

Classificando SAT como NP-Completo:

Passo 1: Algoritmo verificador (determinista e polinomial)

- 1. Para cada símbolo y da entrada w:
 - i. Simule a operação booleana sempre que possível, armazenando os resultados parciais ou os símbolos que ainda não puderam ser simplificados
- 2. Considerando uma fórmula booleana válida, retorne o último valor booleano restante como resposta (V = aceite / F = rejeite)

$$x_1 \wedge (x_2 \vee \neg x_1) \wedge (\neg x_2 \vee \neg x_3) \wedge (\neg x_1 \vee x_2 \vee x_3)$$

Qual seria a complexidade do algoritmo?



Passo 2: MTND \leq_p SAT

Qualquer linguagem A em NP pode ser reduzida em tempo polinomial para o problema SAT.

Ideia: com base em A e uma cadeia w produzimos uma fórmula booleana ϕ que simula uma máquina NP para A sobre w.

Se a máquina aceita então ϕ possui uma atribuição que a satisfaz (computação de aceitação). Se a máquina não aceita então nenhuma atribuição satisfaz ϕ .

Lembre-se que uma fórmula booleana possui os operadores que formam a base de circuitos usados em computadores eletrônicos, então, o fato de projetar uma fórmula que simula uma MT não é surpreendente.



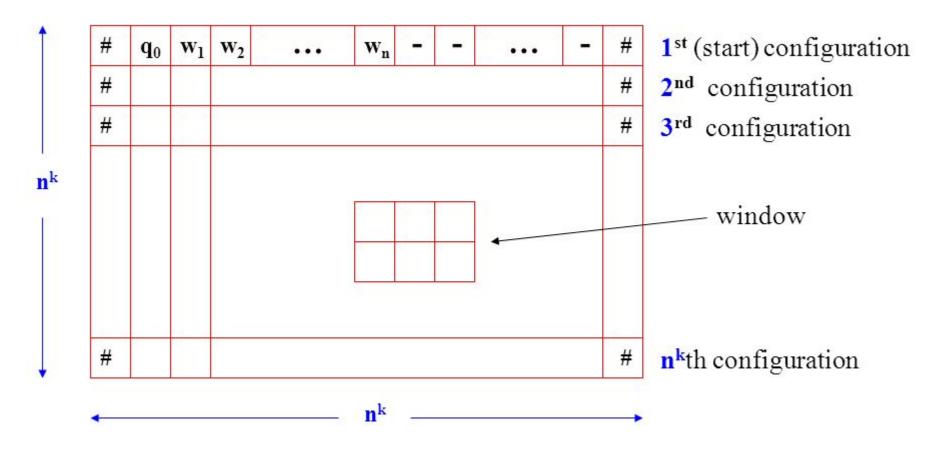
$SAT \in NP$ -Completo

Passo 2: MTND ≤p SAT

Ideia: construir um **tableau** para uma MTN N sobre uma entrada w (/w/=n) de tamanho $n^k \times n^k$ cujas linhas são configurações de um ramo da computação.



Passo 2: MTND ≤_p SAT





Passo 2: MTND \leq_p SAT

Ideia: construir um **tableau** para uma MTN N sobre uma entrada w (/w/=n) de tamanho $n^k \times n^k$ cujas linhas são configurações de um ramo da computação.

Dizemos que um **tableau** é de **aceitação** se qualquer linha dele for uma configuração de aceitação (i.e. algum caminho da MTN levou a um estado de aceitação para a entrada *w*).

A parte mais trabalhosa é projetar uma fórmula ϕ de modo que uma atribuição às variáveis que satisfaça ϕ corresponda a um **tableau** de aceitação para N com entrada w:

 $\phi_{c\'elula} \wedge \phi_{in\'icio} \wedge \phi_{movimento} \wedge \phi_{aceita}$



Passo 2: MTND \leq_p SAT

Ideia: $\phi_{c\'elula} \wedge \phi_{in\'icio} \wedge \phi_{movimento} \wedge \phi_{aceita}$

Examinar o tamanho de ϕ para garantir seu tamanho polinomial

- + Tamanho *tableau*: n^{2k}
- + $φ_{c\'elula}$: cada célula terá lit variáveis (# símbolos em {Q $U \Gamma U \{\#\}\}$ })

 Como lit depende somente da MTN N e não do comprimento da entrada w, então $|φ_{c\'elula}| = O(n^{2k})$
- $+\phi_{inicio}$: garante que a primeira linha seja uma configuração inicial $|\phi_{inicio}|=$ tamanho de uma linha do $tableau=O(n^k)$



Passo 2: MTND \leq_p SAT

Ideia: $\phi_{c\'elula} \wedge \phi_{in\'icio} \wedge \phi_{movimento} \wedge \phi_{aceita}$

Examinar o tamanho de ϕ para garantir seu tamanho polinomial

- $+\phi_{movimento}$: representa os movimentos que podem ser realizados. Contém um fragmento de tamanho fixo da fórmula para cada célula do tableau, então $|\phi_{movimento}| = O(n^{2k})$
- $+\phi_{aceita}$: representa linhas do tableau que são de aceitação. Contém um fragmento de tamanho fixo da fórmula para cada célula do tableau, então $|\phi_{aceita}| = O(n^{2k})$



$SAT \in NP$ -Completo

Passo 2: MTND ≤p SAT

Ideia:
$$\phi_{c\acute{e}lula} \wedge \phi_{in\acute{e}c\acute{o}} \wedge \phi_{movimento} \wedge \phi_{aceita}$$

$$= 0(n^{2k}) + 0(n^k) + 0(n^{2k}) + 0(n^{2k})$$

$$= 0(n^{2k})$$

[um polinômio!]



$SAT \in NP$ -Completo

Passo 2: MTND \leq_p SAT (passed)

Existem materiais escritos ou em forma de vídeo que mostram com mais ou menos detalhas os passos desta redução.

Dois links de exemplo são divulgados abaixo:

http://www.inf.ufrgs.br/~prestes/Courses/Complexity/aula27.pdf https://en.wikipedia.org/wiki/Cook%E2%80%93Levin_theorem



Classificando SAT como NP-Completo:

Passo 1: Algoritmo de certificado (passed)

Passo 2: MTND \leq_p SAT (passed)

Logo, provamos que SAT pertence ao conjunto de problemas NP-Completo!



Redução de Problemas

Relação entre Redução e Problemas NP-Completos:

Uma vez conhecido um problema NP-Completo, podemos usar *reduções polinomiais* para provar que algum problema X também é NP-Completo.

"se *Y* é um problema NP-Completo e *Y* não é mais difícil que um problema *X* (redução) então *X* também é NP-Completo"

$$Y \leq_p X$$

Ex: SAT $\leq_{D} X$

A definição do passo 2, na verdade fala que todo problema pertencente a NP-Completo deve ser redutível em tempo polinomial ao problema X. Então por quê podemos reduzimos apenas um?



Exercícios

Verifique se as afirmações abaixo são **verdadeiras** ou **falsas**, justificando as **falsas**:

- a) Se um problema NP for resolvido em tempo polinomial então P = NP.
- b) Se um problema NP-Difícil (ou NP-Hard) for resolvido em tempo polinomial então P = NP.
- c) Se P = NP então todos os problemas considerados NP-Difícil (ou NP-Hard) podem ser resolvidos em tempo polinomial.
- d) Podemos afirmar que os problemas NP-Completo possuem apenas soluções em tempo exponencial ou maior.
- e) Considerando um problema P1 que tem uma solução em tempo polinomial conhecida, e um problema P2 que é NP-Completo, apresentando uma redução que pode ser executada em tempo polinomial de P1 a P2 (P1 \leq_p P2) estamos provando que P = NP.
- f) Se $P \cap NP$ -Completo $\neq \emptyset$ então P = NP.