

# DCC207 – Algoritmos 2

Aula 08 – Introdução a Teoria da Complexidade (Parte 02)

Professor Renato Vimieiro

DCC/ICEx/UFMG

# Introdução

- Na aula passada, vimos três classes de complexidade de tempo em que problemas podiam ser classificados
- Vimos que a classe dos problemas NP são aqueles que possuíam soluções não-determinísticas polinomiais
- Essas podiam ser transformadas em determinísticas com um custo exponencial, através da simulação da computação de uma MT não-determinística por uma determinística
- Uma pergunta que surge é: todos os problemas de uma mesma classe possuem a mesma dificuldade?
- Nessa aula, veremos como certos problemas resumem a dificuldade da classe:
  - Alguns problemas dessa classe são pelo menos tão difíceis quanto qualquer outro problema dela
- Esse conceito está apoiado na definição de redução de problemas
  - Focaremos no caso particular de redução polinomial entre problemas NP

# Redução de problemas

- A ideia de se reduzir um problema (A) a outro (B) consiste na computação de uma função  $f: A \rightarrow B$  que:
  - Dada uma entrada do problema A, a converte para uma do problema B
  - Existe solução para o problema A, se existe solução para o problema  $f(A)$
- Do ponto de vista de paradigmas de desenho de algoritmos, essa técnica pode ser usada também na construção de algoritmos
  - Reduz-se um problema para o qual não se conhece uma solução a outro que possua solução conhecida
- Em outras palavras, essa técnica possui utilidade tanto prática quanto teórica

# Redução polinomial de problemas

- Uma linguagem (problema)  $A$  é redutível a outra linguagem  $B$  em tempo polinomial,  $A \leq_p B$ , se existe uma função  $f: A \rightarrow B$ , computável deterministicamente em tempo polinomial, tal que, para toda palavra  $w$ :
  - $w \in A \iff f(w) \in B$
- Teorema: Se  $A \leq_p B$  e  $B \in P$ , então  $A \in P$ .
  - Prova: Segue direto da definição de redução.
- Exemplo:  $3SAT \leq_p CLIQUE$

# Redução polinomial de problemas

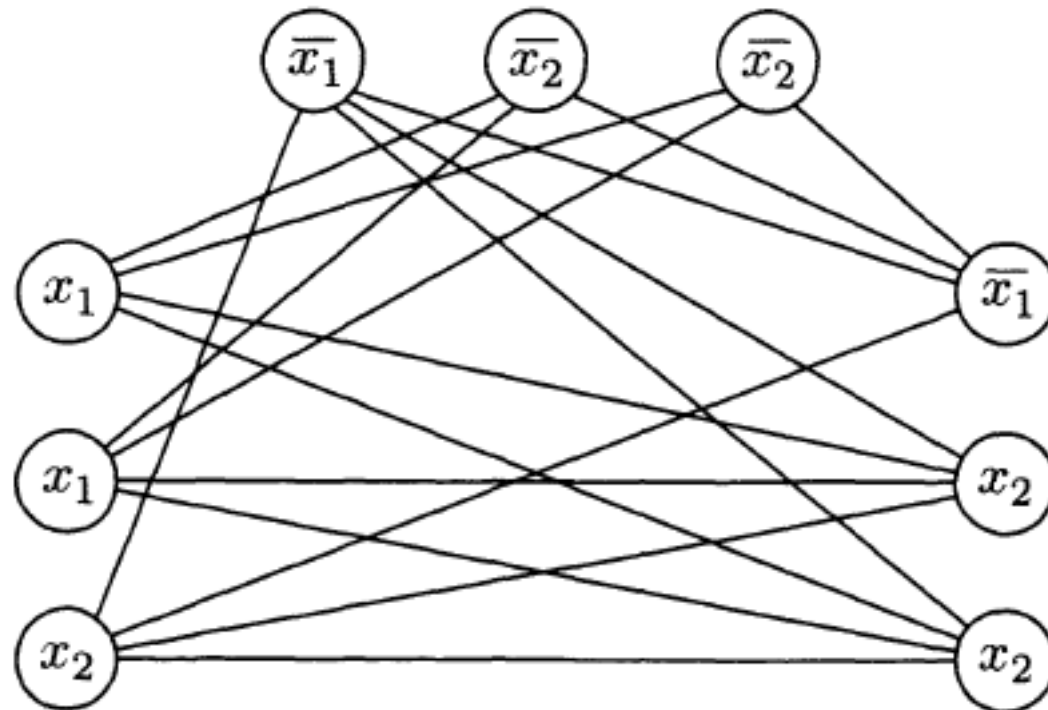
- Uma fórmula/função booleana é composta por literais (variáveis booleana ou sua negação) conectadas por operadores booleanos (conjunção/disjunção)
  - $f(x,y,z) = (x \wedge y) \vee (y \wedge \neg z)$
- Uma função booleana está na forma normal conjuntiva (CNF) se ela é composta pela conjunção de max-termos
  - Um max-termo é a disjunção (soma) de literais
- O problema do 3SAT consiste em determinar se uma função booleana na CNF em que cada max-termo tem tamanho 3 é satisfazível
  - Isto é, admite-se uma atribuição de valores às variáveis de forma que a função avalie para 1
  - $f(x,y,z) = (x \vee y \vee z) \wedge (\neg x \vee y \vee \neg z)$
  - A função avalia para 1 com  $f(x=1,y=1,z=0)$

# Redução polinomial de problemas

- Teorema: O problema 3SAT é redutível em tempo polinomial ao problema de CLIQUE
- Prova: Para demonstrar o teorema, precisamos descrever o algoritmo polinomial que mapeie um problema ao outro.
- Considere uma função booleana  $f$  na CNF, com  $k$  max-terms de tamanho 3.
  - $f = \bigwedge (a_i \vee b_i \vee c_i)$
- Dessa função, geramos o seguinte grafo:
  - $V = \{x \mid x \text{ é um literal de algum max-termo}\}$
  - $E = \{\{a,b\} \mid a \text{ e } b \text{ pertencem a max-terms distintos, e } a \text{ não é o complemento de } b\}$

# Redução polinomial de problemas

- $\phi = (x_1 \vee x_1 \vee x_2) \wedge (\overline{x_1} \vee \overline{x_2} \vee \overline{x_2}) \wedge (\overline{x_1} \vee x_2 \vee x_2)$



# Redução polinomial de problemas

- Note que uma solução para o 3SAT contém uma clique nesse grafo
  - Um vértice de cada max-termo é escolhido
  - Como um literal e seu complemento não podem ambos ser verdadeiros ao mesmo tempo, somente um dos dois consta na solução. Portanto, todos os literais escolhidos estão conectados entre si.
- Da mesma forma, uma k-clique nesse grafo é solução para o 3SAT. Basta atribuir verdadeiro a cada um dos literais escolhidos
- Como a construção do grafo pode ser feita em tempo  $O(n^2)$ ,  $3SAT \leq_p \text{CLIQUE}$
- Assim, podemos resolver 3SAT em tempo polinomial de forma não determinística



# Problemas NP-Completo

- Como discutimos, existem problemas na classe NP que são pelo menos tão difíceis quanto qualquer outro da classe.
- Esses problemas são conhecidos como problemas NP-completos
- Formalmente, um problema B é NP-completo se:
  - $B \in NP$
  - Todo problema  $A \in NP$  é redutível em tempo polinomial a B,  $A \leq_p B$ . (**NP-Difícil**)
- Teorema: Se B é NP-completo e  $B \in P$ , então  $P=NP$ .
- Prova: Segue da definição de redução.

# Problemas NP-completos

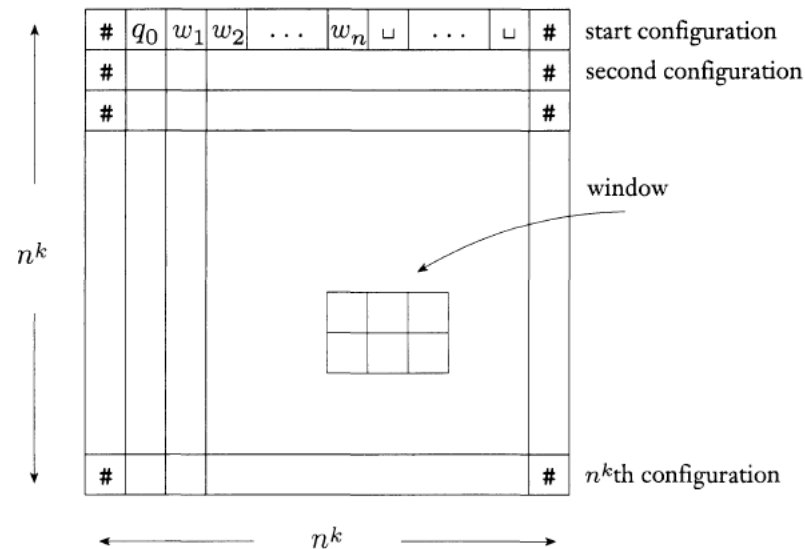
- Um corolário do teorema anterior é que, se  $A$  é NP-completo,  $B \in \text{NP}$ , e  $A \leq_p B$ , então  $B$  também é NP-completo.
- Esse corolário permite demonstrar que um problema é NP-Completo a partir de um outro conhecido.
- No entanto, como determinar o ‘primeiro’ problema NP-Completo, a partir do qual os outros podem ser determinados?
- Esse é o teorema postulado, de forma independente, pelos cientistas da computação Stephen Cook (americano-canadense) e Leonid Levin (ucraniano-soviético) na década de 1970

# Teorema de Cook-Levin

- Teorema (Cook-Levin): SAT é NP-Completo.
- Prova: Discutiremos somente a intuição.
- A demonstração de que  $SAT \in NP$  é relativamente fácil de ser obtida. Podemos construir uma MT que escolha de forma não-determinística um subconjunto de literais a serem marcados como verdadeiro. Depois, a máquina verifica se a função avalia a 1, retornando verdadeiro/falso.
- A segunda parte, de que todo problema pode ser reduzido em tempo polinomial a SAT, é consideravelmente mais complexa.
- A ideia da prova é mostrar como as computações da MT não-determinística podem ser modeladas como funções booleana.

# Teorema de Cook-Levin

- Seja  $A \in \text{NP}$  e a MT  $M$  sua solução não-determinística polinomial (ela existe pela definição de NP)
- Suponha que  $M$  execute suas computações em tempo  $n^k$
- Podemos representar as computações do ramo que aceita ou rejeita uma palavra em forma tabular como:



# Teorema de Cook-Levin

- M termina a computação em estado de aceitação se em alguma linha da matriz aparece algum estado final
- Analogamente, a primeira linha deve conter a configuração inicial da máquina
- Assim criamos uma função que, quando satisfeita, garanta que cada linha da matriz contenha uma configuração instantânea válida da máquina; ela inicie na configuração inicial; execute transições (mude de uma configuração para outra conforme sua função de transição); e termine num estado de aceitação
  - $f(A) = f_{\text{matriz}} \wedge f_{\text{inicial}} \wedge f_{\text{transição}} \wedge f_{\text{final}}$

# Teorema de Cook-Levin

- $f_{\text{matriz}} = \bigwedge_{1 \leq i, j \leq n^k} \left[ \left( \bigvee_{s \in C} x_{i,j,s} \right) \wedge \left( \bigwedge_{\substack{s, t \in C \\ s \neq t}} (\overline{x_{i,j,s}} \vee \overline{x_{i,j,t}}) \right) \right]$

- $f_{\text{inicial}} = x_{1,1,\#} \wedge x_{1,2,q_0} \wedge x_{1,3,w_1} \wedge x_{1,4,w_2} \wedge \dots \wedge x_{1,n+2,w_n} \wedge x_{1,n+3,\sqcup} \wedge \dots \wedge x_{1,n^k-1,\sqcup} \wedge x_{1,n^k,\#}$

- $f_{\text{transição}} = \bigwedge_{1 \leq i < n^k, 1 < j < n^k} (\text{the } (i, j)\text{-window is legal})$

- $f_{\text{final}} = \bigvee_{1 \leq i, j \leq n^k} x_{i,j,q_{\text{accept}}}$

# Teorema de Cook-Levin

- As transições entre configurações da máquina usam somente informações locais
- Pode-se usar uma janela 2x3 para verificar se a mudança de uma configuração (linha da matriz) para outra é válida
- Considere:  $\delta(q_1, a) = \{(q_1, b, D)\}$ ; e  $\delta(q_1, b) = \{(q_2, c, E), (q_2, a, D)\}$

a	$q_1$	b
$q_2$	a	c

a	$q_1$	b
a	a	$q_2$

Transições legais

a	$q_1$	b
$q_1$	a	a

b	$q_1$	b
$q_2$	b	$q_2$

Transições ilegais

# Teorema de Cook-Levin

- Note que todas as funções são montadas sobre células da tabela
- Assim, o número total de literais será da ordem  $O(n^{2k})$ ; ou seja, ele é polinomial. Portanto, a redução executada dessa forma será realizada em tempo polinomial.
- Como descrevemos um mecanismo genérico para reduzir a computação de uma MT não-determinística a uma função booleana, qualquer problema NP poderá ser reduzido a SAT.



# 3SAT é NP-completo

- Uma forma de demonstrar que 3SAT é NP-completo é reduzir polinomialmente SAT a ele
- Essa tarefa não é exatamente difícil já que toda função booleana possui uma equivalente na CNF
- A partir daí poderíamos restringir que cada max-termo tivesse exatamente 3 literais
- Alternativamente, podemos impor tal restrição já na construção da função booleana obtida na prova do teorema de Cook-Levin
- Uma expressão  $(a_1 \vee a_2 \vee a_3 \vee a_4)$  pode ser reescrita como:
  - $(a_1 \vee a_2 \vee z) \wedge (\neg z \vee a_3 \vee a_4)$
  - No caso geral,  $(a_1 \vee a_2 \vee \dots \vee a_k) \rightarrow (a_1 \vee a_2 \vee z_1) \wedge (\neg z_1 \vee a_3 \vee z_2) \wedge (\neg z_2 \vee a_4 \vee z_3) \wedge \dots (\neg z_{k-3} \vee a_{k-1} \vee a_k)$
- Essa transformação introduz uma quantidade linear de novos literais, e, portanto, mantém a complexidade da redução polinomial

# CLIQUE é NP-completo

- A redução que fizemos mais cedo de 3SAT a CLIQUE prova que o último também é NP-completo
- Como 3SAT é NP-completo, por transitividade da redução polinomial (a composição de duas reduções polinomiais continua sendo polinomial), CLIQUE também é NP-completo

# Leitura

- Seções 7.4 (Introduction to the Theory of Computation, 2nd ed., Michael Sipser)

# DCC207 – Algoritmos 2

Aula 08 – Introdução a Teoria da Complexidade (Parte 02)

Professor Renato Vimieiro

DCC/ICEx/UFMG