# Análise e Síntese de Algoritmos Complexidade Computacional [CLRS, Cap. 34]

2011/2012

### Contexto 5

- Revisão [CLRS, Cap.1-13]
  - Fundamentos; notação; exemplos
- Algoritmos em Grafos [CLRS, Cap.21-26]
  - Algoritmos elementares
  - Árvores abrangentes
  - Caminhos mais curtos
  - Fluxos máximos
- Programação Linear [CLRS, Cap.29]
  - Algoritmos e modelação de problemas com restrições lineares
- Técnicas de Síntese de Algoritmos [CLRS, Cap.15-16]
  - Programação dinâmica
  - Algoritmos greedy
- Tópicos Adicionais [CLRS, Cap.32-35]
  - Emparelhamento de Cadeias de Caracteres
  - Complexidade Computacional
  - Algoritmos de Aproximação



### Resumo

- Motivação
- Problemas Resolúveis em Tempo Polinomial
  - Problemas Resolúveis em Tempo Polinomial
  - Utilização de Linguagens Formais
- Problemas Verificáveis em Tempo Polinomial
  - Algoritmos de Verificação
  - Classe de Complexidade NP
- Redutibilidade e Completude-NP
  - Redutibilidade
  - Completude-NP
  - Problema NP-Completo: SAT

### Prespectiva

- Problemas de decisão
  - Resposta sim(1)/não(0)
- Classe de complexidade P
  - Problemas resolúveis em tempo polinomial
- Codificação de problemas
- Linguagens formais
- Algoritmos de verificação
- Classe de complexidade NP
  - Problemas verificáveis em tempo polinomial
- Redutibilidade entre problemas de decisão
- Problemas NP-completos

### Algoritmos Polinomiais

- Complexidade em O(n<sup>k</sup>)
- Todos os algoritmos estudados em ASA (até agora)
- Excepção: algoritmo para o problema da mochila: O(nW); Simplex
- Existem algoritmos polinomiais para qualquer problema? Não!
  - Existem problemas n\u00e3o resol\u00faveis
  - Existem problemas n\u00e3o resol\u00faveis em tempo O(n^k) para qualquer k
  - Problemas intratáveis: requerem tempo superpolinomial

#### Problemas NP-completos (desde 1971)

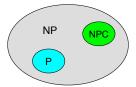
- Não provado que são tratáveis ou que são intratáveis
- Conjectura: problemas NP-completos são intratáveis

### Problemas Resolúveis em Tempo Polinomial vs. NP-completos

- Caminhos mais curtos vs. caminhos mais longos
  - Mesmo com arcos com peso negativo é possível determinar caminhos mais curtos em tempo O(VE)
  - Determinar o caminho mais longo entre dois vértices é NP-completo
- 2-CNF SAT vs. 3-CNF SAT
  - Determinar valores de  $x_1, x_2, x_3, x_4$  que satisfazem  $(\overline{x}_1 + x_2)(x_2 + x_3)(x_1 + \overline{x}_4) = 1$  pode ser feito em tempo polinomial
  - Determinar valores de  $x_1, x_2, x_3, x_4$  que satisfazem  $(\overline{x}_1 + x_2 + \overline{x}_4)(x_2 + \overline{x}_3 + x_4) = 1$  é um problema NP-completo

#### Classes de Problemas P, NP e NPC

- Classe P: problemas resolúveis em tempo polinomial
- Classe NP: problemas verificáveis em tempo polinominal
  - Dado um certificado de uma solução, é possível verificar que o certificado é correcto, em tempo polinomial na dimensão do problema
- Classe NPC: problemas NP-completos
  - Problemas tão difíceis como qualquer problema em NP
  - Se algum problema NP-completo puder ser resolvido em tempo polinomial, então todos os problemas NP-completos podem ser resolvidos em tempo polinomial



### Porquê admitir problemas resolúveis em tempo polinomial como tratáveis?

- Algoritmos polinomiais são normalmente limitados em  $O(n^k)$ , com k "baixo"
- Para modelos de computação usuais, algoritmo polinomial num modelo é polinomial noutros modelos
- Propriedades de fecho dos algoritmos polinomiais (soma, multiplicação e composição)

#### Problema Abstracto Q

Relação binária entre conjunto I de instâncias e conjunto S de soluções

#### Exemplo

#### Problema SHORTEST-PATH

- Instância:  $i = \langle G, u, v \rangle$ , grafo G, vértice origem u e vértice destino v
- Solução: sequência de vértices do caminho mais curto
- O problema é a relação que associa a cada instância uma ou mais soluções

#### Problemas de Decisão

- Problemas cuja resposta/solução é sim/não (1/0), Q(i) ∈ {0,1}
- Problemas de optimização:
  - Reformulados como problemas de decisão
  - Se problema de optimização é tratável, então reformulação como problema de decisão também é tratável

#### Exemplo

#### Problema PATH

- Instância:  $i = \langle G, u, v, k \rangle$ , número máximo de arcos k
- Solução: 1/0, se um caminho mais curto entre u e v tem ou não no máximo k arcos

## Problemas Resolúveis em Tempo Polinomial

#### Codificação de Problemas

Problemas Resolúveis em Tempo Polinomial

- Codificação:
  - Dado conjunto abstracto de objectos S, uma codificação e é uma função que mapeia os elementos de S em strings binárias
- Problema concreto:
  - Problema com conjunto de instâncias / representadas como strings binárias
- Uma codificação e permite mapear um problema abstracto, Q, num problema concreto, e(Q)

#### Exemplo

- Codificação dos números naturais  $IN = \{0,1,2,3,4,...\}$  nas strings binárias  $\{0,1,10,11,100,...\}$
- Utilizando esta codificação, e(17) = 10001

## Problemas Resolúveis em Tempo Polinomial

#### Codificação de Problemas

- Problema resolúvel em tempo polinomial
  - Solução para instância  $i \in I$ , n = |i|, pode ser encontrada em tempo  $O(n^k)$ , com k constante
- Classe de complexidade P
  - Conjunto de problemas de decisão concretos resolúveis em tempo polinomial

## Problemas Resolúveis em Tempo Polinomial

#### Codificação de Problemas

- A codificação utilizada tem impacto na eficiência com que é possível resolver um problema
- Para codificações "razoáveis" de problemas abstractos, a codificação utilizada não afecta se um dado problema pode ser resolúvel em tempo polinomial
- Função  $f: \{0,1\}^* \to \{0,1\}^*$  é computável em tempo polinomial se existe um algoritmo de tempo polinomial A que, dado  $x \in \{0,1\}^*$ , calcula f(x)
- Codificações e<sub>1</sub> e e<sub>2</sub> são relacionadas polinomialmente se existem duas funções polinomialmente computáveis,  $f_{12}$  e  $f_{21}$ , tal que para  $i \in I$ ,  $f_{12}(e_1(i)) = e_2(i) e f_{21}(e_2(i)) = e_1(i)$

### Codificação de Problemas

Problemas Resolúveis em Tempo Polinomial

Seja Q um problema de decisão abstracto com conjunto de instâncias I, e sejam e<sub>1</sub> e e<sub>2</sub> codificações relacionadas polinomialmente.

Então, 
$$e_1(Q) \in P$$
 se e só se  $e_2(Q) \in P$ 

- Admitir que  $e_1(Q)$  é resolúvel em tempo  $O(n^k)$  (k constante)
- $e_1(i)$  calculável a partir de  $e_2(i)$  em tempo  $O(n^c)$ , com  $n = |e_2(i)|$
- Para resolver o problema e<sub>2</sub>(Q) sobre a instância e<sub>2</sub>(i)
  - Calcular e<sub>1</sub>(i) a partir de e<sub>2</sub>(i)
  - Resolver o problema e<sub>1</sub>(Q) sobre a instância e<sub>1</sub>(i)
- Complexidade polinomial O(n<sup>ck</sup>)
  - Conversão de codificações: O(n<sup>c</sup>) (c constante)
  - $|e_1(i)| = O(n^c)$ , a saída é limitada pelo tempo de execução
  - Tempo para resolver  $e_1(i)$ :  $O(|e_1(i)|^k) = O(n^{ck})$ 
    - Polinomial por c e k serem constantes

### Utilização de Linguagens Formais

- Alfabeto Σ: conjunto finito de símbolos
- Linguagem L definida em  $\Sigma$ : conjunto de strings de símbolos de  $\Sigma$
- Linguagem Σ\*: todas as strings de Σ
  - String vazia: ε
  - Linguagem vazia: 0
- Qualquer linguagem L em Σ é um subconjunto de Σ\*
- Operações sobre linguagens: união, intersecção, complemento, concatenação, fecho

#### Exemplo

Se  $\Sigma = \{0,1\}$ , então  $\Sigma^* = \{\epsilon,0,1,00,01,10,11,000,\dots\}$  é o conjunto de todas as strings binárias

## Problemas Resolúveis em Tempo Polinomial

#### Utilização de Linguagens Formais

- Para qualquer problema de decisão Q, o conjunto de instâncias é  $\Sigma^*$ , com  $\Sigma = \{0,1\}$
- Q é completamente caracterizado pelas instâncias que produzem solução 1 (sim)
- Q pode ser interpretado como linguagem L definida em  $\Sigma = \{0,1\}$

$$L = \{x \in \Sigma^* : Q(x) = 1\}$$

#### Exemplo

PATH= 
$$\{\langle G, u, v, k \rangle: G = (V, E) \text{ \'e um grafo n\~ao dirigido} \ u, v \in V, \ k \geq 0 \text{ \'e um inteiro, e} \ \text{existe um caminho de } u \text{ para } v \text{ em } G \ \text{que consiste em, no m\'aximo, } k \text{ arcos}$$

### Utilização de Linguagens Formais

- Algoritmo A aceita  $x \in \{0,1\}^*$  se A(x) = 1
- Algoritmo A rejeita  $x \in \{0,1\}^*$  se A(x) = 0
- Linguagem aceite por A:  $L = \{x \in \{0,1\}^* : A(x) = 1\}$
- L é decidida por A se qualquer string  $x \in \{0,1\}^*$  é aceite ou rejeitada
- L aceite/decidida em tempo polinomial se A tem tempo de execução em  $O(n^k)$ , com n=|x|

### Definições Alternativas para a Classe P

- $P = \{L \in \{0,1\}^* :$ existe um algoritmo A que decide L em tempo polinomial
- $P = \{L \in \{0,1\}^* : L \text{ \'e aceite por um algoritmo de tempo polinomial}\}$ 
  - Conjunto das linguagens decididas em tempo polinomial é subconjunto das linguagens aceites em tempo polinomial
  - Basta provar que se L é aceite por algoritmo polinomial, implica que L é decidida por algoritmo polinomial
  - A aceita L em  $O(n^k)$ , pelo que A aceita L em tempo não superior a  $T = cn^k$
  - Utilizar A' que executa A e observa resultado após  $T = cn^k$ 
    - Se A aceita, A' aceita; se A n\u00e3o aceita (ainda), A' rejeita

#### Problemas Verificáveis em Tempo Polinomial

 Objectivo é aferir se uma instância pertence a uma dada linguagem utilizando um certificado (i.e. uma possível solução); não é decidir se uma instância pertence a essa linguagem

# Algoritmos de Verificação

### Algoritmos de Verificação

Algoritmo de verificação A:

- Argumentos:
  - string x: entrada
  - string y: certificado
- O algoritmo A verifica, para uma entrada x e certificado y, se A(x, y) = 1
  - Certificado permite provar que  $x \in L$
- A linguagem verificada por A é:
  - $L = \{x \in \{0,1\}^* : \text{ existe } y \in \{0,1\}^* \text{ tal que } A(x,y) = 1\}$
- Exemplo: CNFSAT

### Classe NP

- Classe de complexidade NP:
  - Linguagens que podem ser verificadas por um algoritmo de tempo polinomial A
    - $L = \{x \in \{0,1\}^*$ : existe um certificado  $y \in \{0,1\}^*$ , com  $|y| = O(|x|^c)$ , tal que  $A(x,y) = 1\}$
    - $L \in NP$
    - A verifica L em tempo polinomial
- Classe co-NP:
  - Linguagens L tal que  $\bar{L} \in NP$
- Exemplo: CNFUNSAT

## Classe de complexidade NP

### Relações entre classes de complexidade

- P ⊂ NP
  - Poder decidir implica poder verificar
- P ⊆ NP∩ co-NP
  - P fechado quanto a complemento
- Questões em aberto:
  - P = NP??
  - $P = NP \cap \text{co-}NP$ ??
  - Existe L em (NP∩ co-NP) P ??

## Redutibilidade e Completude-NP

#### Relações entre classes de complexidade

- Noção de redução entre problemas
- Definição de problemas NP-Completos
- Um problema NP-completo
- Provar problemas NP-completos

## Redutibilidade e Completude-NP

#### Redutibilidade

- Z é redutível em tempo polinomial a X,  $Z \leq_P X$ , se existir uma função,  $f: Z \to X$ , calculável em tempo polinomial, tal que para qualquer  $z \in Z$ : • Z(z) = 1 se e só se X(x) = X(f(z)) = 1
- f é designada por função de redução, e o algoritmo F de tempo polinomial que calcula f é designado por algoritmo de redução
- Se Z, X são problemas de decisão, com  $Z \leq_P X$ , então  $X \in P$  implica  $Z \in P$

#### Completude-NP

- Um problema de decisão X diz-se NP-completo se:
  - X ∈ NP
  - $Z \leq_P X$  para qualquer  $Z \in NP$
- Um problema de decisão X diz-se NP-difícil se:
  - $Z \leq_P X$  para qualquer  $Z \in NP$
- NPC: classe de complexidade dos problemas de decisão NP-completos

## Completude-NP

#### Completude-NP

- Se existir problema NP-completo X, resolúvel em tempo polinomial, então P = NP
  - Todos os problemas em NP redutíveis a X (em tempo polinomial)
  - Logo, resolúveis em tempo polinomial
- Se existir problema X em NP não resolúvel em tempo polinomial, então todos os problemas NP-completos não são resolúveis em tempo polinomial
  - Se existisse Y em *NPC* resolúvel em tempo polinomial, dado que  $X \leq_P Y$ , então X seria resolúvel em tempo polinomial

## Completude-NP

#### Provar Problemas NP-Completos

- Seja X um problema de decisão tal que  $Y \leq_P X$ , em que  $Y \in NPC$ . Se  $X \in NP$ , então  $X \in NPC$ 
  - Y ∈ NPC
    - $\forall Z \in NP, Z \leq_P Y$
  - Notando que  $\leq_P$  é transitiva e que  $Y \leq_P X$ , obtemos:
    - $\forall Z \in NP.Z \leq_P X$
  - Deste modo:
    - $X \in NP$
    - $\forall Z \in NP, Z \leq_P X$
  - Pelo que  $X \in NPC$  !

## Completude-NP

#### Provar Problemas NP-Completos

- Abordagem para provar X ∈ NPC:
  - Provar que X ∈ NP
  - Escolher Y ∈ NPC
  - Descrever um algoritmo que calcula função f, a qual converte qualquer instância de Y numa instância de X, Y ≤<sub>P</sub> X
  - Provar que  $x \in Y$  se e só se  $f(x) \in X$ , para qualquer instância x
  - Provar que algoritmo que calcula f tem tempo de execução polinomial
- Ocomo definir Y ∈ NPC inicial ?

## Joinpletude-NP

### Problema NP-Completo

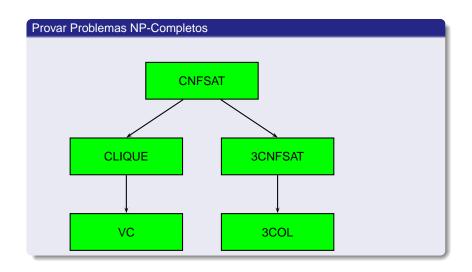
- Problema de decisão: SAT
  - Fórmula proposicional φ:
    - variáveis proposicionais, x<sub>1</sub>,...,x<sub>n</sub>
    - conectivas proposicionais: ∧, ∨, ¬, ⇒, ⇔
    - parêntesis
  - Atribuição de verdade: atribuir valores proposicionais (0 ou 1) às variáveis
  - Atribuição de satisfação: valor da fórmula é 1
    - Se atribuição de satisfação existe, φ é satisfeita
  - Problema SAT: determinar se uma instância φ é satisfeita
    - SAT = {⟨φ⟩ : φ é uma fórmula proposicional satisfeita}

#### Problema NP-Completo

- SAT  $\in$  NP:
  - O certificado consiste numa atribuição de valores às variáveis
  - Substituir valores e analisar fórmula resultante
  - Tempo de execução é polinomial no tamanho da fórmula
- SAT é NP-difícil [Cook, 1971]
- ∴ SAT é NP-completo

#### Problema CNFSAT

- Problema de decisão: CNFSAT
  - Fórmula CNF (conjunctive normal form) φ:
    - variáveis proposicionais, x<sub>1</sub>,...,x<sub>n</sub>
    - onectivas proposicionais: ∧, ∨, ¬
    - fórmula é conjunção ∧ de disjunções (∨) de literais
    - Iiteral: variável (xi) ou o seu complemento (¬xi)
  - Atribuição de verdade: atribuir valores proposicionais (0 ou 1) às variáveis
  - Atribuição de satisfação: valor da fórmula é 1
  - Problema CNFSAT: determinar se uma instância φ é satisfeita
    - CNFSAT = { ⟨φ⟩ : φ é uma fórmula CNF satisfeita}
- CNFSAT é NP-Completo (SAT <<sub>P</sub> CNFSAT)



## Completude-NP

#### Problema 3CNFSAT

- Definição:
  - 3CNFSAT é uma restrição do problema CNFSAT em que cada cláusula contém exactamente 3 literais
- Teorema:
  - O problema 3CNFSAT é NP-completo

#### Problema 3CNFSAT

#### $3CNFSAT \in NP$

- φ: instância de 3CNFSAT
  - Atribuição de valores:
- $(x_1, v_1), \dots, (x_n, v_n)$
- Calcular valor de cada disjunção e da conjunção
- Complexidade: O(|φ|)
  - Polinomial no tamanho da instância

#### Problema 3CNFSAT

#### 3CNFSAT é NP-Difícil: CNFSAT < P 3CNFSAT

- Redução (definição de f):
  - Dada instância  $\phi \in \mathsf{CNFSAT}$ , derivar instância  $\phi_3 \in \mathsf{3CNFSAT}$
  - Por cada cláusula unitária  $w = (I_1)$ :
    - Criar cláusulas:

$$(I_1 \lor y_1 \lor y_2) \land (I_1 \lor \neg y_1 \lor y_2) \land (I_1 \lor y_1 \lor \neg y_2) \land (I_1 \lor \neg y_1 \lor \neg y_2)$$
, com variáveis adicionais  $y_1 \in y_2$ 

- Por cada cláusula binária w = (I₁ ∨ I₂):
  - Criar cláusulas: (I₁ ∨ I₂ ∨ y₁) ∧ (I₁ ∨ I₂ ∨ ¬y₁), com variável adicional y₁
- Por cada cláusula com mais que 3 literais  $w = (l_1 \lor l_2 \lor l_3 \lor ... \lor l_k)$ :
  - Criar cláusulas:

$$(I_1 \lor I_2 \lor y_1) \land (\neg y_1 \lor I_3 \lor y_2) \land \dots \land (\neg y_{k-4} \lor I_{k-2} \lor y_{k-3}) \land (\neg y_{k-3} \lor I_{k-1} \lor I_k),$$
 com variáveis adicionais  $y_1, y_2, \dots, y_{k-3}$ 

#### Problema 3CNFSAT

Complexidade da função de redução f:

- Número de variáveis adicionais é O(|φ|)
- Número de cláusulas adicionais é O(|φ|)
- Complexidade da redução é O(|φ|)

#### Problema 3CNFSAT

3CNFSAT(x) = 1 se e só se 3CNFSAT(f(x)) = 1

- Cláusulas unitárias e binárias: prova é simples
- Considerar cláusulas com mais que 3 literais
- Se  $\varphi = 1$ :
  - Para cada cláusula w, existe  $I_r = 1, 1 \le r \le k$
  - Atribuir valor 1 às variáveis  $y_s$ ,  $1 < s < \min(r-1, k-3)$
  - Atribuir valor 0 às variáveis  $y_t$ , min $(r-1, k-3)+1 \le t \le k-3$
  - Todas as cláusulas satisfeitas, pelo que φ<sub>3</sub> = 1
- Se  $\phi_3 = 1$ :
  - Um dos literais de  $(I_1 \vee I_2 \vee I_3 \vee ... \vee I_k)$  tem de ter valor 1
  - Caso contrário  $(y_1) \land (\neg y_1 \lor y_2) \land \dots \land (\neg y_{k-4} \lor y_{k-3}) \land (\neg y_{k-3})$  teria que ser satisfeita; impossível
  - Pelo que  $\varphi = 1$

### Completude-NP

### Problema 2CNFSAT

3CNFSAT é NP-Completo, mas 2CNFSAT ∈ P

- Definição:
  - 2CNFSAT é uma restrição do problema CNFSAT em que cada cláusula contém exactamente 2 literais
- Teorema:
  - O problema 2CNFSAT ∈ P
- Prova:
  - Existe algoritmo para decidir 2CNFSAT com tempo de execução linear no tamanho de  $|\phi|, \phi \in 2CNFSAT$
  - Cada cláusula binária corresponde a dois arcos (implicações) num grafo
  - Identificar SCCs no grafo
  - Se existe SCC com x e ¬x então instância não é satisfeita

## Completude-NP

#### Problema HornSAT

#### $HornSAT \in P$

- Definição:
  - HornSAT é uma restrição do problema CNFSAT em que cada cláusula contém não mais do que 1 literal não complementado
- Teorema:
  - O problema HornSAT ∈ P
- Prova:
  - Existe algoritmo para decidir HornSAT com tempo de execução linear no tamanho de  $|\phi|, \phi \in HornSAT$
  - Repetidamente satisfazer cláusulas com apenas 1 literal xi não complementado (i.e. atribuir valor 1 (TRUE) a  $x_i$ )
  - Reduzir cláusulas com literal complementado
  - Terminar quando identificada cláusula vazia (UNSAT) ou todas as cláusulas com literais complementados
  - Atribuir valor 0 (FALSE) às restantes variáveis; cláusulas satisfeitas!



#### Problema HornSAT

```
HornSAT(φ)
    while (\exists cláusulas com literal positivo x_i)
2
        do atribuir x_i = 1
3
            satisfazer clásulas com xi
4
            reduzir cláusulas com ¬xi
5
            if (existe cláusula vazia)
6
              then eliminar atribuições
7
                    return FALSE
8
    atribuir x_i = 0 às variáveis ainda não atribuídas
9
    return TRUE
```

### Problema CLIQUE

- Definição:
  - G = (V, E), grafo n\u00e3o dirigido; k inteiro positivo. O problema CLIQUE consiste em decidir a exist\u00eancia de um sub-grafo completo com k v\u00e9rtices em G
- Teorema:
  - O problema CLIQUE é NP-completo

#### Problema CLIQUE

#### CLIQUE ∈ NP

- Seja G = (V, E), grafo não dirigido
- $V' \subseteq V$ , com |V'| = k
  - Para cada  $u \in V'$ , verificar se existe arco  $(u, v) \in E$  para qualquer  $v \in V' - \{u\}$
  - Verificar se V' é sub-grafo completo com tempo de execução em O(V+E)

Problema NP-Completo: SAT

## Completude-NP

#### Problema CLIQUE

CLIQUE é NP-Difícil: CNFSAT < P CLIQUE

- Redução (definição de f):
  - Instância  $\varphi = \omega_1 \wedge \ldots \wedge \omega_m$
  - Gerar instância de CLIQUE < G = (V, E), k >
  - Vértices de G organizados por colunas
  - Cada coluna associada a uma cláusula
    - Número de vértices por coluna igual ao número de literais na cláusula correspondente
  - Arcos de G:
    - Vértices na mesma coluna não ligados por arcos
    - Vértices em colunas diferentes ligados por arcos, excepto se par de vértices corresponder a x e à respectiva negação ¬x

# Completude-NP

#### Problema CLIQUE

Complexidade da função de redução f:

- Número de colunas de vértices igual a número de cláusulas
- Em cada coluna um vértice associado com cada literal
- Para n variáveis e m cláusulas:
  - O(nm) vértices
  - Para cada vértice: O(nm) arcos
  - Total de arcos:  $O(n^2m^2)$
- Redução realizada em tempo polinomial

### Completude-NP

#### Problema CLIQUE

CNFSAT(x) = 1 se e só se CLIQUE(f(x)) = 1

- G tem sub-grafo completo de dimensão k = m se e só se fórmula  $\varphi$  é satisfeita
- Se φ é satisfeita:
  - Em cada coluna seleccionar vértice ao qual o literal respectivo tem atribuído o valor 1
  - Para este vértice u existe arco para vértice v em qualquer outra coluna, tal que v associado com literal com valor 1 atribuído
  - Conclusão: existe sub-grafo completo com dimensão m
- Se G tem sub-grafo completo de dimensão m:
  - Um vértice tem de ser seleccionado em cada coluna
  - Atribuir valor 1 a cada vértice seleccionado (x e ¬x não seleccionados simultaneamente)
  - Cada cláusula com 1 literal atribuído valor 1; φ é satisfeita

#### Problema Vertex Cover (VC)

- Definição:
  - G = (V, E), grafo não dirigido; k inteiro positivo.
  - Cobertura de vértices (VC): conjunto de vértices V' tal que qualquer arco em G é incidente em pelo menos um dos vértices de V'.
  - O problema VC consiste em decidir se G tem cobertura de vértices com k vértices
- Teorema:
  - O problema VC é NP-completo

### Problema Vertex Cover (VC)

 $VC \in NP$ 

- Dado  $V' \subseteq V$ , |V'| = k, analisar cada arco  $(u, v) \in E$  e verificar se pelo menos um dos vértices u ou v está em V'
  - Se sim. V' é cobertura de vértices
- Processo de verificação: O(V+E)

## Completude-NP

#### Problema Vertex Cover (VC)

VC é NP-Difícil: CLIQUE ≤<sub>P</sub> VC

- Redução (definição de f):
  - G = (V, E), não dirigido
  - $G^C = (V, E^C), E^C = V \times V E$ , grafo complementar
  - G tem sub-grafo completo com k vértices se e só se  $G^C$  tem cobertura de vértices com |V|-k vértices
- Complexidade (de f):
  - Redução tem tempo de execução polinomial; basta identificar G<sup>C</sup>

#### Problema Vertex Cover (VC)

CLIQUE(x) = 1 se e só se VC(f(x)) = 1

- G tem sub-grafo completo com k vértices, dado por V'
  - Como V' identifica um sub-grafo completo, em G<sup>C</sup> não existem arcos entre os vértices de V'
  - Todos os arcos de  $G^C$  incidentes em pelo menos um vértice de V-V'
  - V V' é cobertura de vértices de  $G^C$ , com |V| k vértices
- $G^C$  tem cobertura V V', com |V| k vértices
  - Se  $u, v \in V'$ , então  $(u, v) \notin E^C$ ; caso contrário V V' não seria cobertura de vértices
    - Pelo que  $(u, v) \in E$
  - V' é sub-grafo completo em G, com |V'| = k

## Completude-NP

#### Problema 3COL

- Definição:
  - G = (V, E), grafo não dirigido.
  - Coloração válida para G: atribuição de cores aos vértices de G tal que vértices adjacentes têm cores diferentes; G diz-se colorido
  - Problema 3COL: decidir se G pode ser colorido com 3 cores
- Teorema:
  - O problema 3COL é NP-completo

#### Problema 3COL

3COL ∈ NP

- Considerar a atribuição de uma de três cores a cada vértice de V
- Se existir  $(u, v) \in E$  em que u e v têm a mesma cor, coloração não é válida
- Caso contrário coloração é válida
- Tempo de execução: O(V+E)

#### Problema 3COL

3COL é NP-Difícil: 3CNFSAT  $\leq_P$  3COL

- Redução (definição de f):
- $\varphi = \omega_1 \wedge \ldots \wedge \omega_m$
- Construção de G = (V, E)
  - Cores utilizadas são: T, F, A
- Triângulo M com vértices T, F e A
- Para cada variável x, construir um triângulo com vértices x, ¬x e A
  - Vértices  $x \in \neg x$  com cores diferentes entre si e diferentes de A
- Para cada cláusula ternária incluir um subgrafo:
  - um triângulo com nós internos I
  - cada nó interno ligado a nó externo O
  - nó externo ligado a literal e a nó T

#### Problema 3COL

Complexidade da função de redução *f*:

- Para cada variável é criado um triângulo
- Para cada cláusula é criado um número fixo de arcos e vértices
- Construção de G é polinomial (linear) no tamanho da fórmula original φ

### Problema 3COL

CNFSAT(x) = 1 se e só se 3COL(f(x)) = 1

- φ é satisfeita
  - Para cada cláusula ω existe literal / com valor T
  - Atribuir a vértice O associado a I o valor F
  - Aos restantes vértices O atribuir cor A
  - Triângulo interno pode ser colorido com 3 cores
  - G tem uma coloração válida com 3 cores
- G pode ser colorido com 3 cores
  - Admitir φ não satisfeita
  - Existe ω em que todos os literais têm valor 0
  - Vértices em G com cor F
  - Vértices O todos com cor A
  - Triângulo interno não pode ser colorido com 3 cores; uma contradição