

Melhores momentos

AULA PASSADA

Complex. computacional: **P** versus NP

CLR 36 ou CLRS 34

Problemas polinomiais

Análise de um algoritmo em um determinado modelo de computação estima o seu **consumo de tempo** e **quantidade de espaço** como uma função do **tamanho da instância do problema**.

Exemplo: o consumo de tempo do algoritmo **EUCLIDES** (a, b) é expresso como uma função de $\langle a \rangle + \langle b \rangle$.

Um problema é **solúvel em tempo polinomial** se existe um algoritmo que consome tempo $O(\langle I \rangle^c)$ para resolver o problema, onde c é uma constante e I é instância do problema.

Classe P

Por um **algoritmo eficiente** entendemos um **algoritmo polinomial**.

A classe de todos os problemas de **decisão** que podem ser resolvidos por **algoritmos polinomiais** é denotada por **P** (classe de complexidade).

Exemplo: As versões de decisão dos problemas:

máximo divisor comum, subsequência comum máxima e mochila fracionária

estão em **P**.

Para muitos problemas, **não se conhece** algoritmo essencialmente melhor que “testar todas as possibilidades”. Em geral, isso **não** está em **P**.

Verificador polinomial para SIM

Um **verificador polinomial** para a resposta **SIM** a um problema Π é um algoritmo polinomial **ALG** que **recebe**

uma instância I de Π e um objeto C , tal que $\langle C \rangle$ é $O(\langle I \rangle^c)$ para alguma constante c e

$$\text{ALG}(I, C) = \text{SIM} \Leftrightarrow \Pi(I) = \text{SIM}$$

A constante c depende apenas do problema!

Classe NP

Formada pelos problemas de decisão que possuem um verificador polinomial para a resposta SIM.

Em outras palavras, um problemas de decisão Π está em NP se existe um problema Π' em P e uma função polinomial $p(n)$ tais que, para cada instância I de Π , existe um objeto C , $\langle C \rangle = O(p(\langle I \rangle))$, e

$$\Pi(I) = \text{SIM se e somente se } \Pi'(I, C) = \text{SIM}.$$

O objeto C é dito um certificado polinomial ou certificado curto da resposta SIM de $\Pi(I)$.

Exemplos

Problemas **de decisão** com certificado polinomial para **SIM**:

- existe subsequência crescente $\geq k$?
- existe subcoleção disjunta $\geq k$ de intervalos?
- existe mochila booleana de valor $\geq k$?
- existe mochila de valor $\geq k$?
- existe subsequência comum $\geq k$?
- grafo tem ciclo de comprimento $\geq k$?
- grafo tem ciclo hamiltoniano?
- grafo tem emparelhamento (casamento) perfeito?

Todos esses problemas estão em **NP**.

Verificador polinomial para NÃO

Um **verificador polinomial** para a resposta **NÃO** a um problema Π é um algoritmo polinomial **ALG** que **recebe**

uma instância I de Π e um objeto C , tal que $\langle C \rangle$ é $O(\langle I \rangle^c)$ para alguma constante c e

$$\text{ALG}(I, C) = \text{SIM} \Leftrightarrow \Pi(I) = \text{NÃO}$$

A constante c depende apenas do problema!

Classe co-NP

A classe **co-NP** é definida trocando-se **SIM** por **NÃO** na definição de **NP**.

Um problema de decisão Π está em **co-NP** se admite um **certificado polinomial** para a resposta **NÃO**.

Os problemas em $\text{NP} \cap \text{co-NP}$ admitem certificados polinomiais para as respostas **SIM** e **NÃO**.

Em particular, $\text{P} \subseteq \text{NP} \cap \text{co-NP}$.

Exemplos

Problemas **de decisão** com certificado polinomial para **NÃO**:

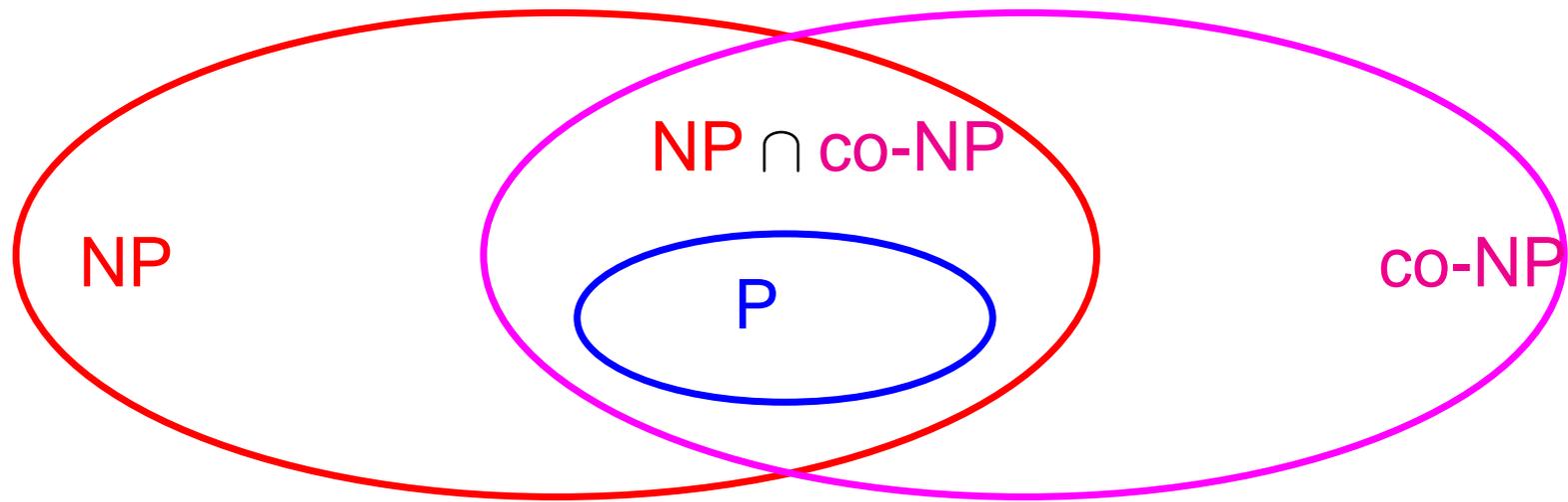
- existe subsequência crescente $\geq k$?
- um dado número é primo?
- existe subsequência comum $\geq k$?
- grafo tem emparelhamento (casamento) perfeito?

Todos esses problemas estão em **co-NP**.

P, NP e co-NP

- Classe **P** formada por problemas de decisão que podem ser resolvidos em **tempo polinomial**
- Classe **NP** formada por problemas de decisão que possuem um **verificador polinomial** para a resposta **SIM**
- Classe **co-NP** formada por problemas de decisão que possuem um **verificador polinomial** para a resposta **NÃO**

P, NP e co-NP



$P \neq NP?$

$NP \cap co-NP \neq P?$

$NP \neq co-NP?$

AULA 25

Mais complexidade computacional

CLR 36 ou CLRS 34

Redução polinomial

Permite comparar o “**grau de complexidade**” de problemas diferentes.

Uma **redução** de um problema Π a um problema Π' é um algoritmo **ALG** que resolve Π usando uma **subrotina hipotética** **ALG'** que resolve Π' , de tal forma que, se **ALG'** é um algoritmo polinomial, então **ALG** é um algoritmo polinomial.

$\Pi \leq_P \Pi'$ = existe uma redução de Π a Π' .

Se $\Pi \leq_P \Pi'$ e Π' está em **P**, então Π está em **P**.

Exemplo

Π = encontrar um ciclo hamiltoniano

Π' = existe um ciclo hamiltoniano?

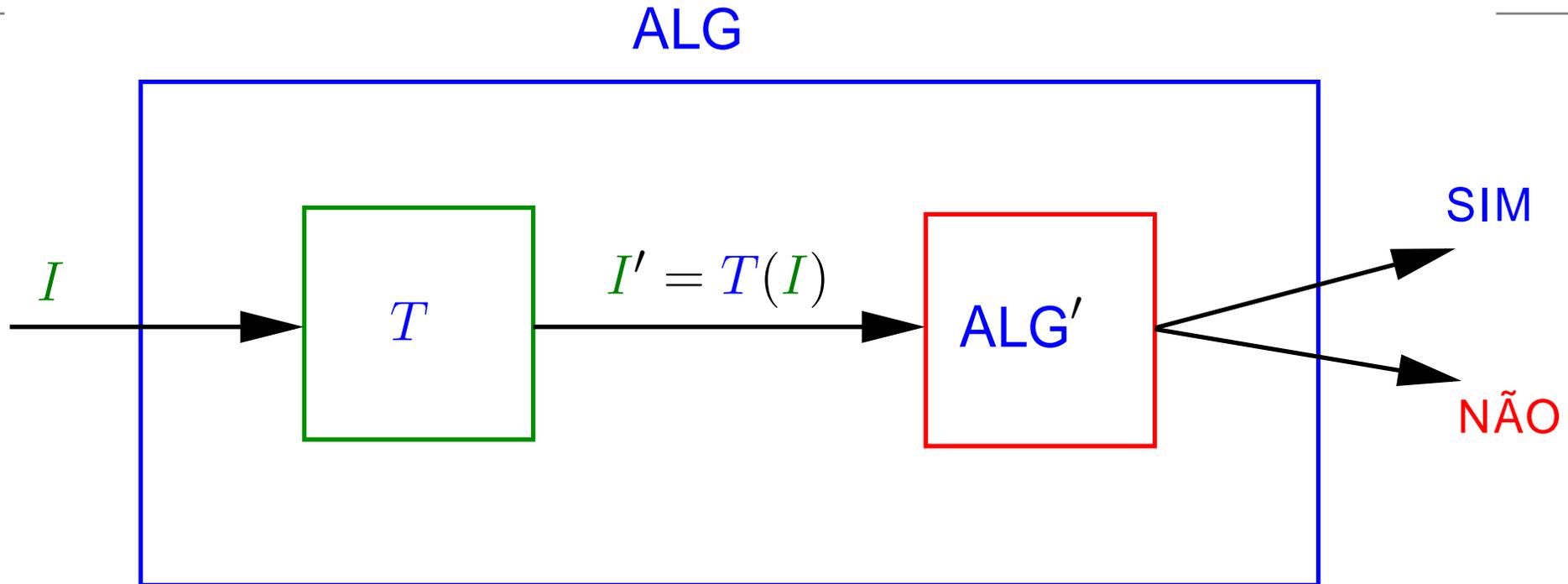
Redução de Π a Π' : ALG' é um algoritmo que resolve Π'

$ALG(G)$

```
1  se  $ALG'(G) = \text{NÃO}$ 
2      então devolva “ $G$  não é hamiltoniano”
3  para cada aresta  $uv$  de  $G$  faça
4       $H \leftarrow G - uv$ 
5      se  $ALG'(H) = \text{SIM}$ 
6          então  $G \leftarrow G - uv$ 
7  devolva  $G$ 
```

Se ALG' consome tempo $O(p(n))$, então ALG consome tempo $O(m p(\langle G \rangle))$, onde m = número de arestas de G .

Esquema comum de reduções



Faz apenas uma chamada ao algoritmo ALG' .

T transforma uma instância I de Π em uma instância $I' = T(I)$ de Π' tal que

$$\Pi(I) = \text{SIM} \text{ se e somente se } \Pi'(I') = \text{SIM}$$

T é uma espécie de “filtro” ou “compilador”.

Satisfatibilidade

Problema: Dada um fórmula booleana ϕ nas variáveis x_1, \dots, x_n , existe uma atribuição

$$t : \{x_1, \dots, x_n\} \rightarrow \{\text{VERDADE}, \text{FALSO}\}$$

que torna ϕ verdadeira?

Exemplo:

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

Se $t(x_1) = \text{VERDADE}$, $t(x_2) = \text{FALSO}$, $t(x_3) = \text{FALSO}$,
então $t(\phi) = \text{VERDADE}$

Se $t(x_1) = \text{VERDADE}$, $t(x_2) = \text{VERDADE}$, $t(x_3) = \text{FALSO}$,
então $t(\phi) = \text{FALSO}$

Sistemas lineares 0-1

Problema: Dadas uma matriz A e um vetor b ,

$$Ax \geq b$$

possui uma solução tal que $x_i = 0$ ou $x_i = 1$ para todo i ?

Exemplo:

$$\begin{array}{rccccccc} & & x_1 & & & & \geq & 1 \\ - & x_1 & - & x_2 & + & x_3 & \geq & -1 \\ & & & & - & x_3 & \geq & 0 \end{array}$$

tem uma solução 0-1?

Sim! $x_1 = 1, x_2 = 0$ e $x_3 = 0$ é solução.

Exemplo 1

Satisfatibilidade \leq_P Sistemas lineares 0-1

A transformação T recebe uma fórmula booleana ϕ e devolve um sistema linear $Ax \geq b$ tal que ϕ é satisfatível se e somente se o sistema $Ax \geq b$ admite uma solução 0-1.

Exemplo:

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

$$x_1 \geq 1$$

$$1 - x_1 + 1 - x_2 + x_3 \geq 1$$

$$1 - x_3 \geq 1$$

Exemplo 2

Verifique que

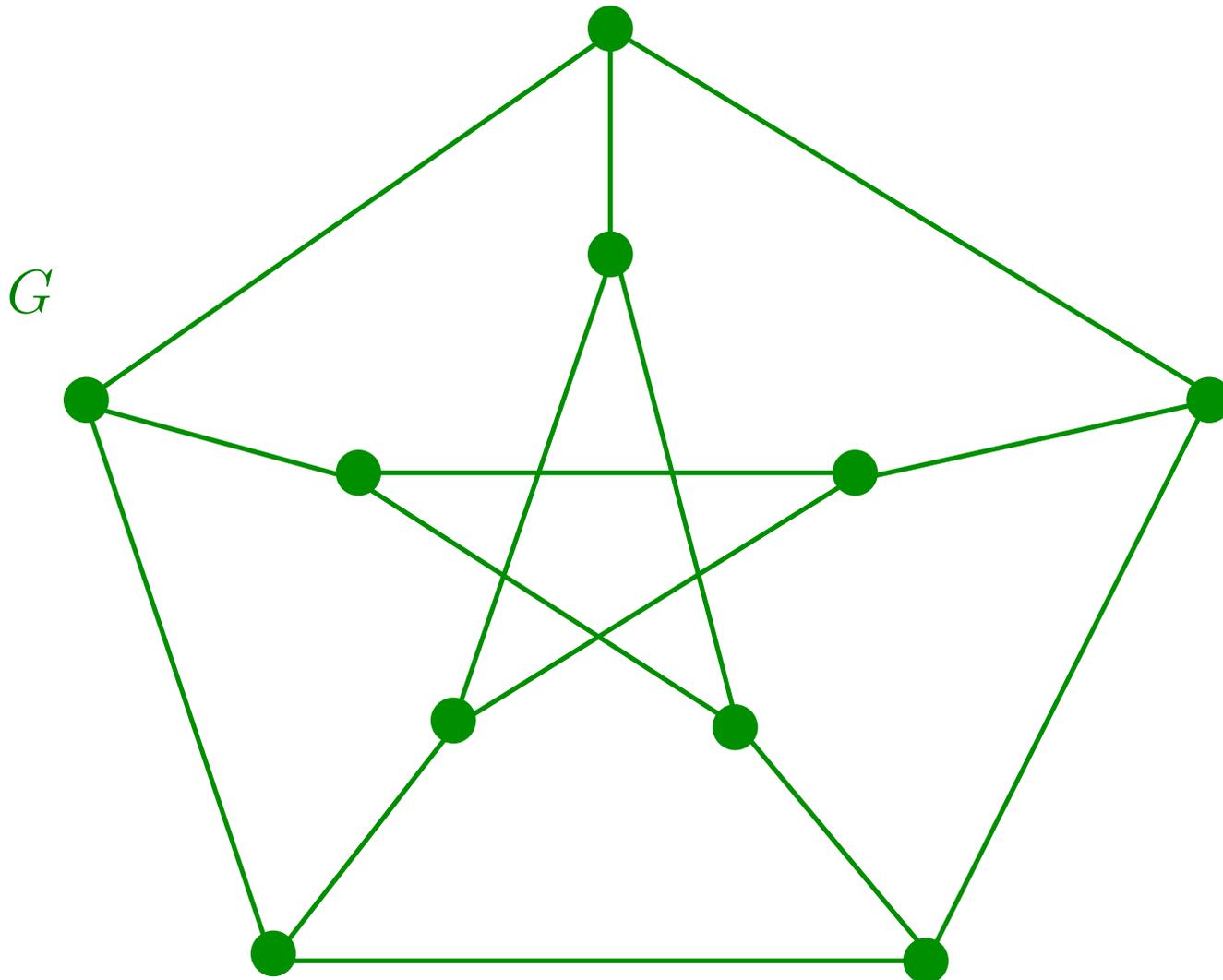
Ciclo hamiltoniano \leq_P Caminho hamiltoniano entre u e v

Verifique que

Caminho hamiltoniano entre u e v \leq_P Caminho hamiltoniano

Caminhos hamiltonianos

Problema: um dado grafo possui um caminho hamiltoniano?



Satisfatibilidade

Problema: Dada um fórmula booleana ϕ nas variáveis x_1, \dots, x_n , existe uma atribuição

$$t : \{x_1, \dots, x_n\} \rightarrow \{\text{VERDADE, FALSO}\}$$

que torna ϕ verdadeira?

Exemplo:

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

Se $t(x_1) = \text{VERDADE}$, $t(x_2) = \text{FALSO}$, $t(x_3) = \text{FALSO}$,
então $t(\phi) = \text{VERDADE}$

Se $t(x_1) = \text{VERDADE}$, $t(x_2) = \text{VERDADE}$, $t(x_3) = \text{FALSO}$,
então $t(\phi) = \text{FALSO}$

Exemplo 3

Caminho hamiltoniano \leq_P Satisfatibilidade

Descreveremos um **algoritmo polinomial** T que recebe um grafo G e devolve uma fórmula booleana $\phi(G)$ tais que

G tem caminho hamiltoniano $\Leftrightarrow \phi(G)$ é satisfável.

Suponha que G tem vértices $1, \dots, n$.

$\phi(G)$ tem n^2 variáveis $x_{i,j}$, $1 \leq i, j \leq n$.

Interpretação: $x_{i,j} = \text{VERDADE}$ \Leftrightarrow vértice j é o i -ésimo vértice do caminho.

Exemplo 3 (cont.)

Claúsulas de $\phi(G)$:

- “vértice j faz parte do caminho:

$$(x_{1,j} \vee x_{2,j} \vee \cdots \vee x_{n,j})$$

para cada j (n cláúsulas).

- “vértice j não está em duas posições do caminho:

$$(\neg x_{i,j} \vee \neg x_{k,j})$$

para cada j e $i \neq k$ ($O(n^3)$ cláúsulas).

- “algum vértice é o i -ésimo do caminho”:

$$(x_{i,1} \vee x_{i,2} \vee \cdots \vee x_{i,n})$$

para cada i (n cláúsulas).

Exemplo 3 (cont.)

Mais cláusulas de $\phi(G)$:

- “dois vértices não podem ser o i -ésimo”:

$$(\neg x_{i,j} \vee \neg x_{i,k})$$

para cada i e $j \neq k$ ($O(n^3)$ cláusulas).

- “se ij não é aresta, j não pode seguir i no caminho”:

$$(\neg x_{k,i} \vee \neg x_{k+1,j})$$

para cada ij que não é aresta ($O(n^3)$ cláusulas).

A fórmula $\phi(G)$ tem $O(n^3)$ cláusulas e cada cláusula tem $\leq n$ literais. Logo, $\langle \phi(G) \rangle$ é $O(n^4)$.

Não é difícil construir o **algoritmo polinomial** T .

Exemplo 3 (cont.)

$\phi(G)$ satisfatível $\Rightarrow G$ tem caminho hamiltoniano.

Prova: Seja $t : \{\text{variáveis}\} \rightarrow \{\text{VERDADE, FALSO}\}$ tal que $t(\phi(G)) = \text{VERDADE}$.

Para cada i existe um único j tal que $t(x_{i,j}) = \text{VERDADE}$.

Para cada j existe um único i tal que $t(x_{i,j}) = \text{VERDADE}$.

Logo, t é a codificação de uma permutação

$$\pi(1), \pi(2), \dots, \pi(n)$$

dos vértices de G , onde

$$\pi(i) = j \Leftrightarrow t(x_{i,j}) = \text{VERDADE}.$$

Para cada k , $(\pi(k), \pi(k+1))$ é uma aresta de G .

Logo, $(\pi(1), \pi(2), \dots, \pi(n))$ é um caminho hamiltoniano.

Exemplo 3 (cont.)

G tem caminho hamiltoniano $\Rightarrow \phi(G)$ satisfatível.

Suponha que $(\pi(1), \pi(2), \dots, \pi(n))$ é um caminho hamiltoniano, onde π é uma permutação dos vértices de G . Então

$$t(x_{i,j}) = \text{VERDADE se } \pi(i) = j \text{ e}$$

$$t(x_{i,j}) = \text{FALSO se } \pi(i) \neq j,$$

é uma atribuição de valores que satisfaz todas as cláusulas de $\phi(G)$.