

# Complexidade computacional

Classifica os problemas em relação à dificuldade de resolvê-los algoritmicamente.

CLRS 34

# Palavras

Para resolver um problema usando um computador é necessário descrever os dados do problema através de uma **sequência de símbolos** retirados de algum **alfabeto**.

# Palavras

Para resolver um problema usando um computador é necessário descrever os dados do problema através de uma **sequência de símbolos** retirados de algum **alfabeto**.

Este alfabeto pode ser, por exemplo, o conjunto de símbolos **ASCII** ou o conjunto **{0, 1}**.

# Palavras

Para resolver um problema usando um computador é necessário descrever os dados do problema através de uma **sequência de símbolos** retirados de algum **alfabeto**.

Este alfabeto pode ser, por exemplo, o conjunto de símbolos **ASCII** ou o conjunto **{0, 1}**.

Qualquer sequência de elementos de um alfabeto é chamada de uma **palavra**.

# Palavras

Para resolver um problema usando um computador é necessário descrever os dados do problema através de uma **sequência de símbolos** retirados de algum **alfabeto**.

Este alfabeto pode ser, por exemplo, o conjunto de símbolos **ASCII** ou o conjunto **{0, 1}**.

Qualquer sequência de elementos de um alfabeto é chamada de uma **palavra**.

Não é difícil codificar objetos tais como **racionais, vetores, matrizes, grafos e funções** como palavras.

# Palavras

Para resolver um problema usando um computador é necessário descrever os dados do problema através de uma **sequência de símbolos** retirados de algum **alfabeto**.

Este alfabeto pode ser, por exemplo, o conjunto de símbolos **ASCII** ou o conjunto **{0, 1}**.

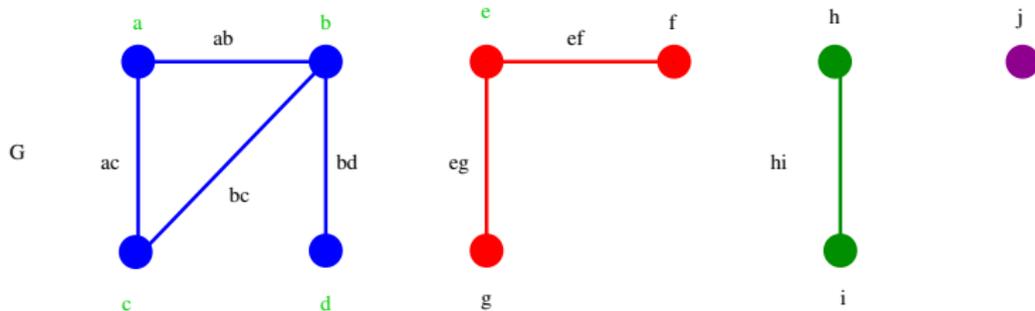
Qualquer sequência de elementos de um alfabeto é chamada de uma **palavra**.

Não é difícil codificar objetos tais como **racionais, vetores, matrizes, grafos e funções** como palavras.

O **tamanho** de uma palavra  $w$ , denotado por  $\langle w \rangle$ , é o número de símbolos usados em  $w$ , contando multiplicidades. O tamanho do racional '123/567' é **7**.

# Exemplo 1

## Grafo



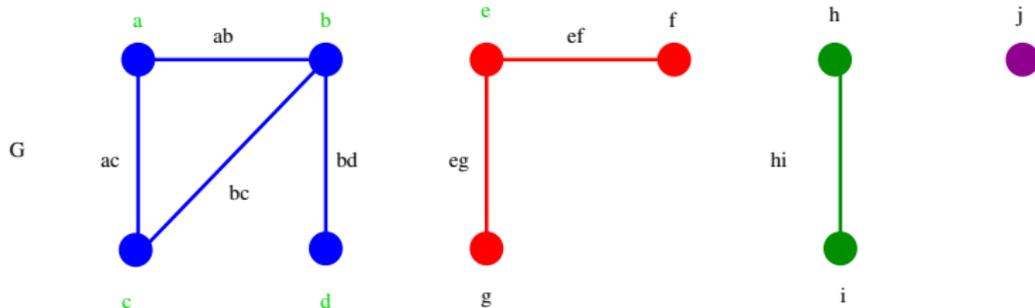
Palavra:

$(\{a, b, c, d, e, f, g, h, i, j\}, \{\{bd\}, \{eg\}, \{ac\}, \{hi\}, \{ab\}, \{ef\}, \{bc\}\})$

Tamanho da palavra: 59

## Exemplo 2

Grafo com função de peso nas arestas:



Palavra:

$$\begin{aligned} &(((bd), 2), (\{eg\}, 1), (\{ac\}, 0), (\{hi\}, -3), \\ &(\{ab\}, 3/2), (\{ef\}, 7), (\{bc\}, 0)) \end{aligned}$$

Tamanho da palavra: 67

# Tamanho de uma palavra

Para os nossos propósitos,  
não há mal em subestimar o tamanho de um objeto.

# Tamanho de uma palavra

Para os nossos propósitos,  
não há mal em subestimar o tamanho de um objeto.

Não é necessário contar rigorosamente os caracteres  
'{', '}', '(', ')', e ',', dos exemplos anteriores.



# Tamanho de uma palavra

Para os nossos propósitos,  
não há mal em subestimar o tamanho de um objeto.

Não é necessário contar rigorosamente os caracteres  
'{', '}', '(', ')', ',' e '.' dos exemplos anteriores.

Tamanho de um inteiro  $p$  é essencialmente  $\lg|p|$ .

Tamanho do racional  $p/q$  é essencialmente  $\lg|p| + \lg|q|$ .

Tamanho de um vetor  $A[1..n]$  é  
a soma dos tamanhos de seus componentes

$$\langle A \rangle = \langle A[1] \rangle + \langle A[2] \rangle + \cdots + \langle A[n] \rangle.$$

# Problemas e instâncias

Cada conjunto específico de dados de um problema define uma **instância**.

**Tamanho de uma instância** é o tamanho de uma palavra que representa a instância.

# Problemas e instâncias

Cada conjunto específico de dados de um problema define uma **instância**.

**Tamanho de uma instância** é o tamanho de uma palavra que representa a instância.

Problema que pede uma resposta do tipo **SIM** ou **NÃO** é chamado de **problema de decisão**.

Problema que procura um elemento em um conjunto é um **problema de busca**.

# Problemas e instâncias

Cada conjunto específico de dados de um problema define uma **instância**.

**Tamanho de uma instância** é o tamanho de uma palavra que representa a instância.

Problema que pede uma resposta do tipo **SIM** ou **NÃO** é chamado de **problema de decisão**.

Problema que procura um elemento em um conjunto é um **problema de busca**.

Problema que procura um elemento de um conjunto de soluções viáveis que seja **melhor possível** em relação a algum critério é um **problema de otimização**.

# Máximo divisor comum

**Problema:** Dados dois números inteiros não-negativos  $a$  e  $b$ , determinar  $\text{mdc}(a, b)$ .

**Exemplo:**

máximo divisor comum de 30 e 24 é 6

máximo divisor comum de 514229 e 317811 é 1

máximo divisor comum de 3267 e 2893 é 11

# Máximo divisor comum

**Problema:** Dados dois números inteiros não-negativos  $a$  e  $b$ , determinar  $\text{mdc}(a, b)$ .

**Exemplo:**

máximo divisor comum de 30 e 24 é 6

máximo divisor comum de 514229 e 317811 é 1

máximo divisor comum de 3267 e 2893 é 11

**Problema de busca**

**Instância:**  $a$  e  $b$

**Tamanho da instância:**  $\langle a \rangle + \langle b \rangle$ ,

$$\lg a + \lg b.$$

# Máximo divisor comum

**Problema:** Dados dois números inteiros não-negativos  $a$  e  $b$ , determinar  $\text{mdc}(a, b)$ .

**Exemplo:**

máximo divisor comum de 30 e 24 é 6

máximo divisor comum de 514229 e 317811 é 1

máximo divisor comum de 3267 e 2893 é 11

**Problema de busca**

**Instância:**  $a$  e  $b$

**Tamanho da instância:**  $\langle a \rangle + \langle b \rangle$ ,

$$\lg a + \lg b.$$

Consumo de tempo do algoritmo CAFÉ-COM-LEITE é  $O(b)$ .

Consumo de tempo do algoritmo EUCLIDES é  $O(\lg b)$ .

# Máximo divisor comum (decisão)

**Problema:** Dados números inteiros não-negativos  $a$ ,  $b$  e  $k$ ,  
 $\text{mdc}(a, b) = k$ ?

**Exemplo:**

máximo divisor comum de 30 e 24 é 6

máximo divisor comum de 514229 e 317811 é 1

máximo divisor comum de 3267 e 2893 é 11

# Máximo divisor comum (decisão)

**Problema:** Dados números inteiros não-negativos  $a$ ,  $b$  e  $k$ ,  
 $\text{mdc}(a, b) = k$ ?

**Exemplo:**

máximo divisor comum de 30 e 24 é 6

máximo divisor comum de 514229 e 317811 é 1

máximo divisor comum de 3267 e 2893 é 11

**Problema de decisão:** resposta SIM ou NÃO

**Instância:**  $a$ ,  $b$ ,  $k$

**Tamanho da instância:**  $\langle a \rangle + \langle b \rangle + \langle k \rangle$ , essencialmente

$$\lg a + \lg b + \lg k$$

# Subsequência comum máxima

**Problema:** Encontrar uma **ssco máxima** de  $X[1..m]$  e  $Y[1..n]$ .

**Exemplos:**  $X = A B C B D A B$

$Y = B D C A B A$

ssco máxima =  $B C A B$

# Subsequência comum máxima

**Problema:** Encontrar uma **ssco máxima** de  $X[1..m]$  e  $Y[1..n]$ .

**Exemplos:**  $X = A B C B D A B$

$Y = B D C A B A$

ssco máxima =  $B C A B$

**Problema de otimização**

**Instância:**  $X[1..m]$  e  $Y[1..n]$

**Tamanho da instância:**  $\langle X \rangle + \langle Y \rangle$ , essencialmente

$$m + n$$

Consumo de tempo **REC-LCS-LENGTH** é  $\Omega(2^{\min\{m,n\}})$ .

Consumo de tempo **LCS-LENGTH** é  $\Theta(mn)$ .

# Subsequência comum máxima (decisão)

**Problema:**  $X[1..m]$  e  $Y[1..n]$  possuem uma  $ssco \geq k$ ?

**Exemplo:**  $X = A B C B D A B$

$Y = B D C A B A$

$ssco$  máxima =  $B C A B$

# Subseqüência comum máxima (decisão)

**Problema:**  $X[1..m]$  e  $Y[1..n]$  possuem uma  $ssco \geq k$ ?

**Exemplo:**  $X = A B C B D A B$

$Y = B D C A B A$

$ssco$  máxima =  $B C A B$

**Problema de decisão:** resposta **SIM** ou **NÃO**

**Instância:**  $X[1..m]$ ,  $Y[1..n]$ ,  $k$

**Tamanho da instância:**  $\langle X \rangle + \langle Y \rangle + \langle k \rangle$ , essencialmente

$$n + m + \lg k$$

# Problema booleano da mochila

**Problema (Knapsack Problem):** Dados  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$  e  $W$ , encontrar uma **mochila booleana ótima**.

**Exemplo:**  $W = 50$ ,  $n = 4$

	1	2	3	4
w	40	30	20	10
v	840	600	400	100
x	0	1	1	0

valor = 1000

# Problema booleano da mochila

**Problema (Knapsack Problem):** Dados  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$  e  $W$ , encontrar uma **mochila booleana ótima**.

**Exemplo:**  $W = 50$ ,  $n = 4$

	1	2	3	4
w	40	30	20	10
v	840	600	400	100
x	0	1	1	0

valor = 1000

**Problema de otimização**

**Instância:**  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$  e  $W$

**Tamanho da instância:**  $\langle n \rangle + \langle w \rangle + \langle v \rangle + \langle W \rangle$ , essencialmente  $\lg n + n \lg W + n \lg V + \lg W$

Consumo de tempo **MOCHILA-BOOLEANA** é  $\Theta(nW)$ .

# Problema booleano da mochila (decisão)

**Problema (Knapsack Problem):** Dados  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$  e  $W$  e  $k$ , existe uma **mochila booleana** de valor  $\geq k$ .

**Exemplo:**  $W = 50$ ,  $n = 4$ ,  $k = 1010$

	1	2	3	4
w	40	30	20	10
v	840	600	400	100
x	0	1	1	0

valor = 1000

# Problema booleano da mochila (decisão)

**Problema (Knapsack Problem):** Dados  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$  e  $W$  e  $k$ , existe uma **mochila booleana** de valor  $\geq k$ .

**Exemplo:**  $W = 50$ ,  $n = 4$ ,  $k = 1010$

	1	2	3	4
$w$	40	30	20	10
$v$	840	600	400	100
$x$	0	1	1	0

valor = 1000

**Problema de decisão:** resposta **SIM** ou **NÃO**

**Instância:**  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$ ,  $W$  e  $k$

**Tamanho da instância:**  $\langle n \rangle + \langle w \rangle + \langle v \rangle + \langle W \rangle + \lg k$ , essencialmente  $\lg n + n \lg W + n \lg V + \lg W + \lg k$ .

# Problema fracionário da mochila

**Problema:** Dados  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$  e  $W$ , encontrar uma mochila ótima.

**Exemplo:**  $W = 50$ ,  $n = 4$

	1	2	3	4
w	40	30	20	10
v	840	600	400	100
x	1	1/3	0	0

valor = 1040

# Problema fracionário da mochila

**Problema:** Dados  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$  e  $W$ , encontrar uma mochila ótima.

**Exemplo:**  $W = 50$ ,  $n = 4$

	1	2	3	4
$w$	40	30	20	10
$v$	840	600	400	100
$x$	1	1/3	0	0

valor = 1040

Problema de otimização

**Instância:**  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$  e  $W$

**Tamanho da instância:**  $\langle n \rangle + \langle w \rangle + \langle v \rangle + \langle W \rangle$ , essencialmente  $\lg n + n \lg W + n \lg V + \lg W$

Consumo de tempo **MOCHILA-FRACIONÁRIA** é  $\Theta(n \lg n)$ .

## Problema fracionário da mochila (decisão)

**Problema:** Dados  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$ ,  $W$  e  $k$ ,  
existe uma **mochila** de valor  $\geq k$ ?

**Exemplo:**  $W = 50$ ,  $n = 4$ ,  $k = 1010$

	1	2	3	4
w	40	30	20	10
v	840	600	400	100
x	1	1/3	0	0

valor = 1040

## Problema fracionário da mochila (decisão)

**Problema:** Dados  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$ ,  $W$  e  $k$ , existe uma **mochila** de valor  $\geq k$ ?

**Exemplo:**  $W = 50$ ,  $n = 4$ ,  $k = 1010$

	1	2	3	4
w	40	30	20	10
v	840	600	400	100
x	1	1/3	0	0

valor = 1040

**Problema de decisão:** resposta **SIM** ou **NÃO**

**Instância:**  $n$ ,  $w[1..n]$   $v[1..n]$ ,  $W$  e  $k$

**Tamanho da instância:**  $\langle n \rangle + \langle w \rangle + \langle v \rangle + \langle W \rangle + \langle k \rangle$ , essencialmente  $\lg n + n \lg W + n \lg V + \lg W + \lg k$

# Modelo de computação

É uma descrição abstrata e conceitual de um computador que será usado para executar um algoritmo.

# Modelo de computação

É uma descrição abstrata e conceitual de um computador que será usado para executar um algoritmo.

Um modelo de computação especifica as **operações elementares** que um algoritmo pode executar e o critério empregado para medir a quantidade de tempo que cada operação consome.

# Modelo de computação

É uma descrição abstrata e conceitual de um computador que será usado para executar um algoritmo.

Um modelo de computação especifica as **operações elementares** que um algoritmo pode executar e o critério empregado para medir a quantidade de tempo que cada operação consome.

**Operações elementares típicas** são operações aritméticas entre números e comparações.

# Modelo de computação

É uma descrição abstrata e conceitual de um computador que será usado para executar um algoritmo.

Um modelo de computação especifica as **operações elementares** que um algoritmo pode executar e o critério empregado para medir a quantidade de tempo que cada operação consome.

**Operações elementares típicas** são operações aritméticas entre números e comparações.

No **critério uniforme** supõe-se que cada operação elementar consome uma **quantidade de tempo constante**.

# Problemas polinomiais

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

# Problemas polinomiais

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

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

# Problemas polinomiais

Análise de um algoritmo em determinado modelo de computação estima seu **consumo de tempo** e **quantidade de espaço** como 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  $O(\langle I \rangle^\alpha)$  para resolver o problema, onde  $\alpha$  é uma constante e  $I$  é uma instância do problema.

# Exemplos

- ▶ Máximo divisor comum

Tamanho da instância:  $\lg a + \lg b$

Consumo de tempo:

CAFÉ-COM-LEITE é  $O(b)$  (não-polinomial)

EUCLIDES é  $O(\lg b)$  (polinomial)

# Exemplos

- ▶ Máximo divisor comum

Tamanho da instância:  $\lg a + \lg b$

Consumo de tempo:

CAFÉ-COM-LEITE é  $O(b)$  (não-polinomial)

EUCLIDES é  $O(\lg b)$  (polinomial)

- ▶ Subsequência comum máxima

Tamanho da instância:  $n + m$

Consumo de tempo:

REC-LCS-LENGTH é  $\Omega(2^{\min\{m,n\}})$  (exponencial)

LCS-LENGTH é  $\Theta(mn)$  (polinomial)

# Mais exemplos

- ▶ Problema booleano da mochila

Tamanho da instância:  $\lg n + n \lg W + n \lg V + \lg W$

Consumo de tempo:

MOCHILA-BOOLEANA é  $\Theta(nW)$  (não-polinomial).

# Mais exemplos

- ▶ Problema booleano da mochila

Tamanho da instância:  $\lg n + n \lg W + n \lg V + \lg W$

Consumo de tempo:

MOCHILA-BOOLEANA é  $\Theta(nW)$  (não-polinomial).

- ▶ Problema fracionário da mochila

Tamanho da instância:  $\lg n + n \lg W + n \lg V + \lg W$

Consumo de tempo:

MOCHILA-FRACIONÁRIA é  $\Theta(n \lg n)$  (polinomial).

## Mais exemplos

- ▶ Problema booleano da mochila

Tamanho da instância:  $\lg n + n \lg W + n \lg V + \lg W$

Consumo de tempo:

MOCHILA-BOOLEANA é  $\Theta(nW)$  (não-polinomial).

- ▶ Problema fracionário da mochila

Tamanho da instância:  $\lg n + n \lg W + n \lg V + \lg W$

Consumo de tempo:

MOCHILA-FRACIONÁRIA é  $\Theta(n \lg n)$  (polinomial).

- ▶ Ordenação de inteiros  $A[1..n]$

Tamanho da instância:  $n \lg M$ , onde

$$M := \max\{|A[1]|, |A[2]|, \dots, |A[n]|\} + 1$$

Consumo de tempo:

MERGESORT é  $\Theta(n \lg n)$  (polinomial).

# Classe P

Algoritmo polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

# Classe P

Algoritmo polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

Dava para ter outra?

# Classe P

Algoritmo polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

Dava para ter outra?

Seria interessante que a classe de *algoritmos eficientes* satisfizesse:

# Classe P

Algoritmos polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

Dava para ter outra?

Seria interessante que a classe de *algoritmos eficientes* satisfizesse:

- ▶ Suponha que um algoritmo  $A$  usa um algoritmo  $B$  como subrotina e, contando  $B$  como passo elementar  $A$  é relativamente eficiente. Então, se  $B$  é eficiente,  $A$  também é.

# Classe P

Algoritmos polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

Dava para ter outra?

Seria interessante que a classe de *algoritmos eficientes* satisfizesse:

- ▶ Suponha que um algoritmo  $A$  usa um algoritmo  $B$  como subrotina e, contando  $B$  como passo elementar  $A$  é relativamente eficiente. Então, se  $B$  é eficiente,  $A$  também é.
- ▶ Algoritmos lineares são eficientes.

# Classe P

Algoritmos polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

Dava para ter outra?

Seria interessante que a classe de *algoritmos eficientes* satisfizesse:

- ▶ Suponha que um algoritmo  $A$  usa um algoritmo  $B$  como subrotina e, contando  $B$  como passo elementar  $A$  é relativamente eficiente. Então, se  $B$  é eficiente,  $A$  também é.
- ▶ Algoritmos lineares são eficientes.

Isso leva à classe dos polinomiais como a menor que é *eficiente*.

# Classe P

Algoritmos polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

Dava para ter outra?

Seria interessante que a classe de *algoritmos eficientes* satisfizesse:

- ▶ Suponha que um algoritmo  $A$  usa um algoritmo  $B$  como subrotina e, contando  $B$  como passo elementar  $A$  é relativamente eficiente. Então, se  $B$  é eficiente,  $A$  também é.
- ▶ Algoritmos lineares são eficientes.

Isso leva à classe dos polinomiais como a menor que é *eficiente*.

Lucro: fazer transformações polinomiais nos dados “é permitido”.

# Classe P

Algoritmo polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

# Classe P

Algoritmos polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

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

# Classe P

Algoritmos polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

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  $P$ .

# Classe P

Algoritmos polinomiais são uma abstração de algoritmos eficientes.

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:

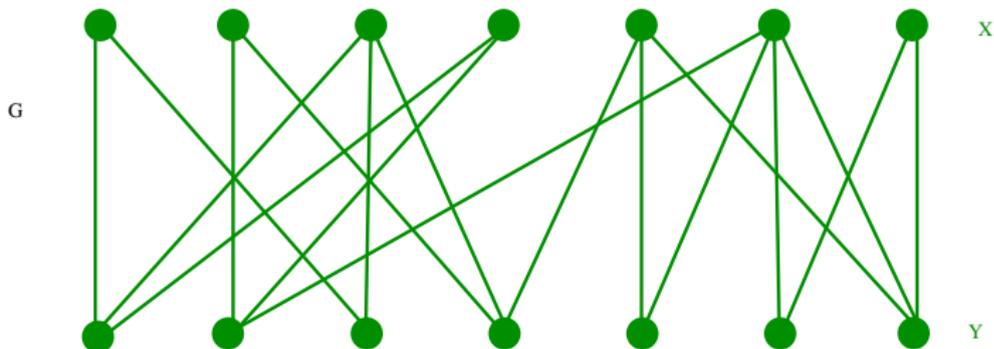
*máximo divisor comum, subsequência comum máxima e mochila fracionária*

estão em  $P$ .

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

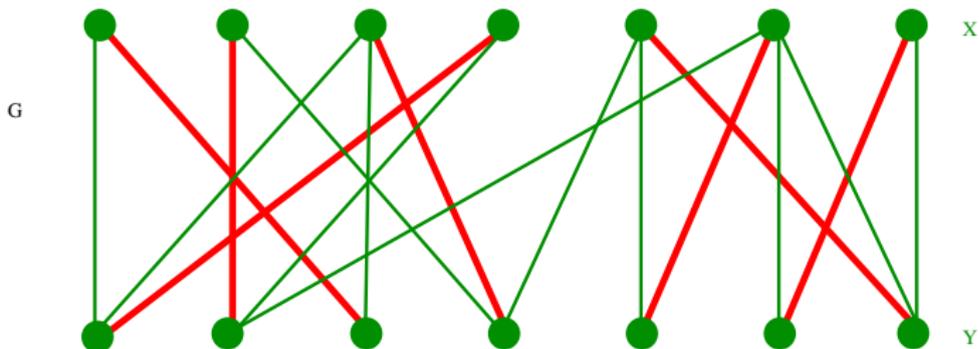
# Emparelhamentos

**Problema:** Dado um grafo bipartido, encontrar um emparelhamento perfeito.



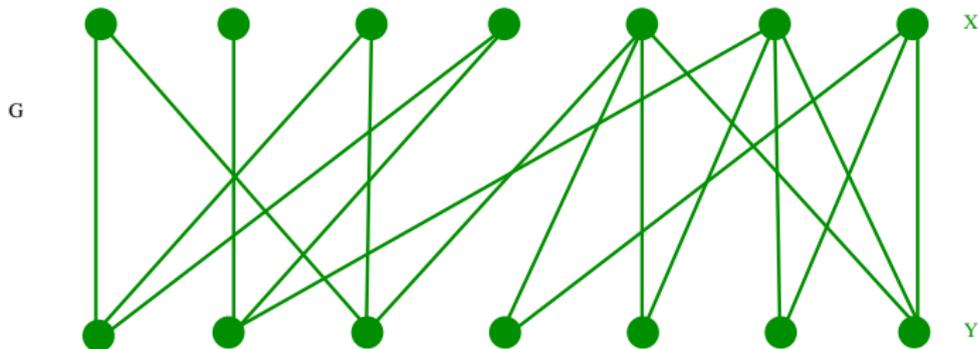
# Emparelhamentos

**Problema:** Dado um grafo bipartido, encontrar um emparelhamento perfeito.



# Emparelhamentos

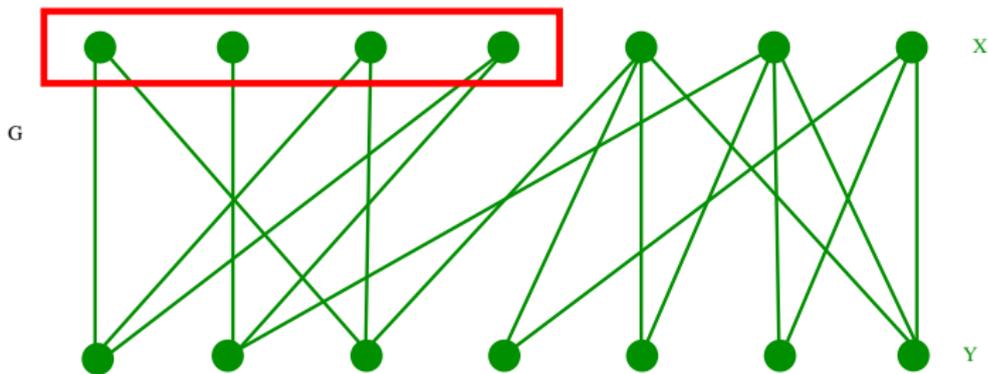
**Problema:** Dado um grafo bipartido, encontrar um emparelhamento perfeito.



**NÃO** existe! Certificado?

# Emparelhamentos

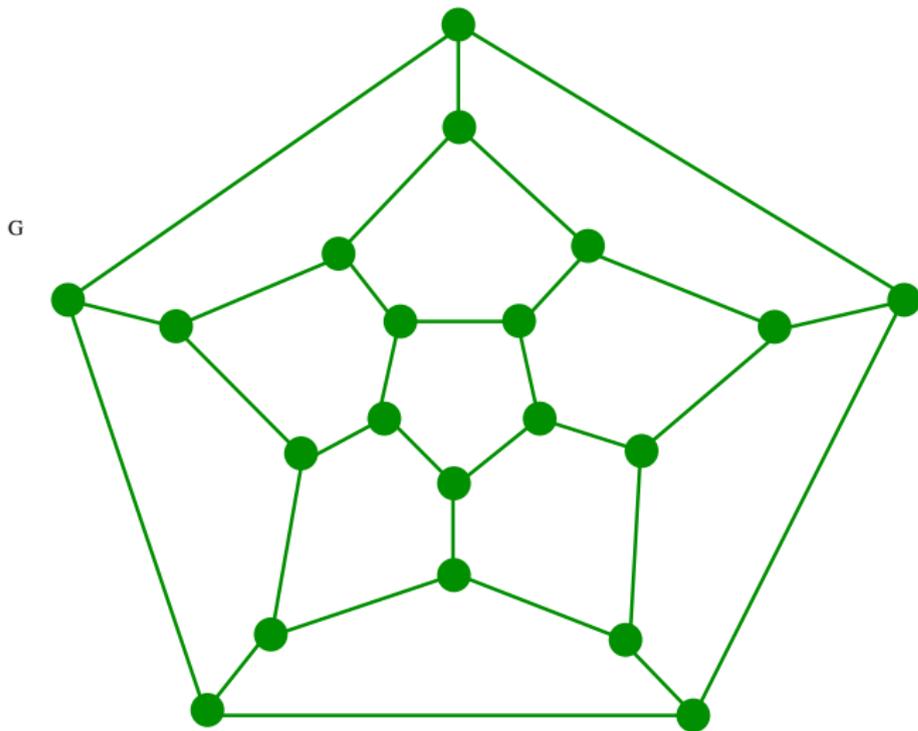
**Problema:** Dado um grafo bipartido, encontrar um emparelhamento bipartido.



**NÃO** existe! Certificado:  $S \subseteq X$  tal que  $|S| > |\text{vizinhos}(S)|$ .

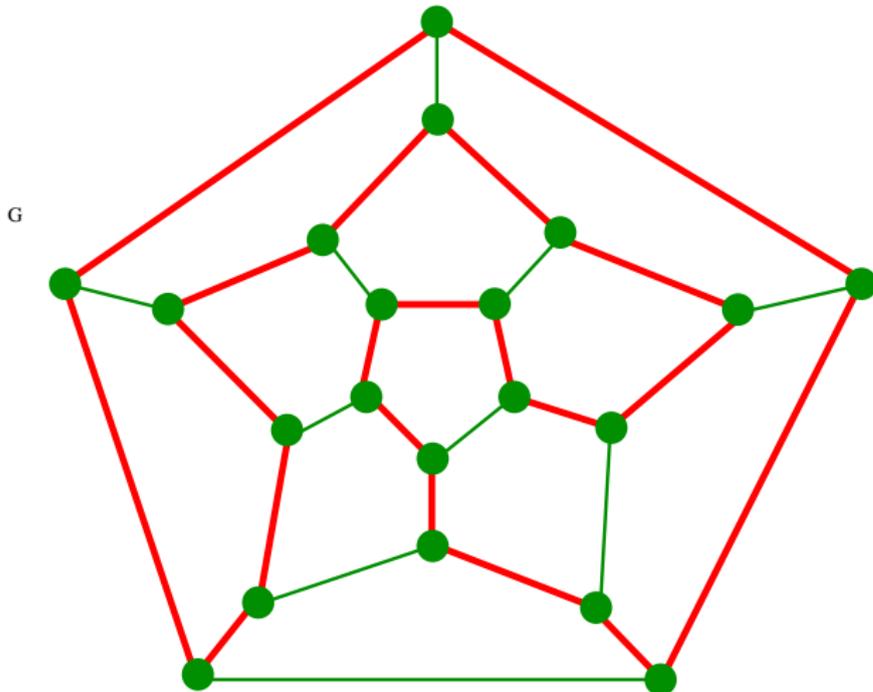
# Grafos hamiltonianos

**Problema:** Dado um grafo, encontrar um ciclo hamiltoniano.



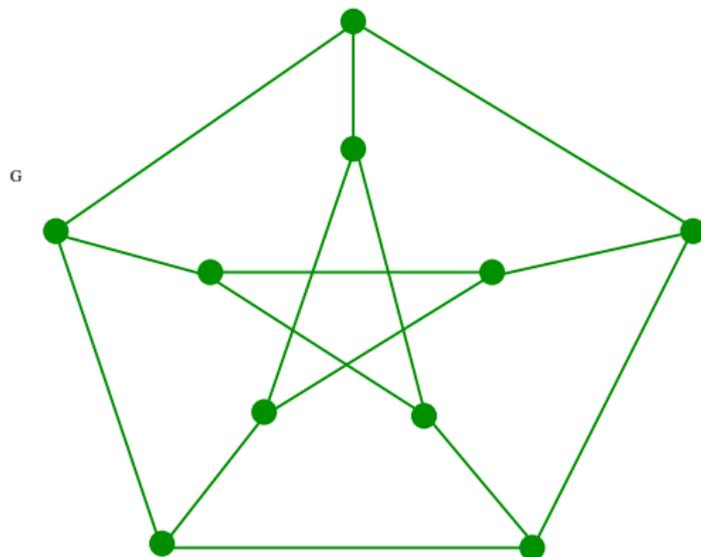
# Grafos hamiltonianos

**Problema:** Dado um grafo, encontrar um ciclo hamiltoniano.



# Grafos hamiltonianos

**Problema:** Dado um grafo, encontrar um ciclo hamiltoniano.



**NÃO** existe! Certificado? Hmmm ...

# Verificador polinomial para SIM

Um **verificador polinomial para a resposta SIM** a um problema  $\Pi$  é um algoritmo polinomial **ALG** que **recebe**

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

# Verificador polinomial para SIM

Um **verificador polinomial para a resposta SIM** a um problema  $\Pi$  é um algoritmo polinomial **ALG** que **recebe**

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

e **devolve**

**SIM** para algum  $C$  se a resposta a  $\Pi(I)$  é **SIM**;  
**NÃO** para todo  $C$  se a resposta a  $\Pi(I)$  é **NÃO**.

# Verificador polinomial para SIM

Um **verificador polinomial para a resposta SIM** a um problema  $\Pi$  é um algoritmo polinomial **ALG** que **recebe**

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

e **devolve**

**SIM** para algum  $C$  se a resposta a  $\Pi(I)$  é **SIM**;  
**NÃO** para todo  $C$  se a resposta a  $\Pi(I)$  é **NÃO**.

No caso de resposta **SIM**, o objeto  $C$  é dito um **certificado polinomial** ou **certificado curto** da resposta **SIM** a  $\Pi(I)$ .

# Exemplos

- ▶ Se  $G$  é hamiltoniano, então um ciclo hamiltoniano de  $G$  é um certificado polinomial:

*dados um grafo  $G$  e  $C$ , pode-se verificar em tempo  $O(\langle G \rangle)$  se  $C$  é um ciclo hamiltoniano.*

# Exemplos

- ▶ Se  $G$  é hamiltoniano, então um ciclo hamiltoniano de  $G$  é um certificado polinomial:

*dados um grafo  $G$  e  $C$ , pode-se verificar em tempo  $O(\langle G \rangle)$  se  $C$  é um ciclo hamiltoniano.*

- ▶ se  $X[1..m]$  e  $Y[1..n]$  possuem uma  $ssco \geq k$ , então uma subsequência comum  $Z[1..k]$  é um certificado polinomial:

*dados  $X[1..m]$ ,  $Y[1..n]$  e  $Z[1..k]$ , pode-se verificar em tempo  $O(m + n)$  se  $Z$  é  $ssco$  de  $X$  e  $Y$ .*

# Exemplos

- ▶ Se  $G$  é hamiltoniano, então um ciclo hamiltoniano de  $G$  é um certificado polinomial:

*dados um grafo  $G$  e  $C$ , pode-se verificar em tempo  $O(\langle G \rangle)$  se  $C$  é um ciclo hamiltoniano.*

- ▶ se  $X[1..m]$  e  $Y[1..n]$  possuem uma sscó  $\geq k$ , então uma subsequência comum  $Z[1..k]$  é um certificado polinomial:

*dados  $X[1..m]$ ,  $Y[1..n]$  e  $Z[1..k]$ , pode-se verificar em tempo  $O(m + n)$  se  $Z$  é sscó de  $X$  e  $Y$ .*

- ▶ se  $n$  é um número composto, então um divisor próprio  $d > 1$  de  $n$  é um certificado polinomial.

# Verificado polinomial para NÃO

Um **verificador polinomial para a resposta NÃO** de um problema  $\Pi$  é um algoritmo polinomial **ALG** que **recebe**

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

e **devolve**

**SIM** para algum  $C$  se a resposta a  $\Pi(I)$  é **NÃO**;  
**NÃO** para todo  $C$  se a resposta a  $\Pi(I)$  é **SIM**.

No caso de resposta **SIM**, o objeto  $C$  é dito um **certificado polinomial** ou **certificado curto** da resposta **NÃO** a  $\Pi(I)$ .

# Classe NP

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

# Classe NP

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

Em outras palavras, a classe **NP** é formada pelos **problemas de decisão**  $\Pi$  para os quais existe um problema  $\Pi'$  em **P** e uma função polinomial  $p(n)$  tais que, para cada instância  $I$  do problema  $\Pi$ , existe um objeto  $C$  com  $\langle C \rangle \leq p(\langle I \rangle)$  tal que

*a resposta a  $\Pi(I)$  é **SIM** se e somente se  
a resposta a  $\Pi'(I, C)$  é **SIM**.*

# Classe NP

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

Em outras palavras, a classe NP é formada pelos **problemas de decisão**  $\Pi$  para os quais existe um problema  $\Pi'$  em P e uma função polinomial  $p(n)$  tais que, para cada instância  $I$  do problema  $\Pi$ , existe um objeto  $C$  com  $\langle C \rangle \leq p(\langle I \rangle)$  tal que

*a resposta a  $\Pi(I)$  é SIM se e somente se  
a resposta a  $\Pi'(I, C)$  é SIM.*

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

# 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**.

# $P \subseteq NP$

## Prova:

se  $\Pi$  é um problema em  $P$ , então pode-se tomar a sequência de instruções realizadas por um algoritmo polinomial para resolver  $\Pi(I)$  como certificado polinomial da resposta **SIM** a  $\Pi(I)$ .

# $P \subseteq NP$

## Prova:

se  $\Pi$  é um problema em  $P$ , então pode-se tomar a sequência de instruções realizadas por um algoritmo polinomial para resolver  $\Pi(I)$  como certificado polinomial da resposta **SIM** a  $\Pi(I)$ .

## Outra prova:

Pode-se construir um verificador polinomial para a resposta **SIM** a  $\Pi$  **utilizando-se** um algoritmo polinomial para  $\Pi$  como subrotina e **ignorando-se** o certificado **C**.

# $P \neq NP?$

É crença de muitos que a classe  $NP$  é maior que a classe  $P$ , ainda que isso

*não tenha sido provado até agora.*

# P ≠ NP?

É crença de muitos que a classe NP é maior que a classe P, ainda que isso

*não tenha sido provado até agora.*

Este é o intrigante problema matemático conhecido pelo rótulo “P ≠ NP?”

# P ≠ NP?

É crença de muitos que a classe NP é maior que a classe P, ainda que isso

*não tenha sido provado até agora.*

Este é o intrigante problema matemático conhecido pelo rótulo “P ≠ NP?”

Não confunda NP com “não-polinomial”.

# A solução óbvia

**Todos** que tomam conhecimento desse problema pela primeira vez aparecem com a solução

$$N = 1$$

# A solução óbvia

**Todos** que tomam conhecimento desse problema pela primeira vez aparecem com a solução

$$N = 1$$

Não é considerada muito original:

# A solução óbvia

**Todos** que tomam conhecimento desse problema pela primeira vez aparecem com a solução

$$N = 1$$

Não é considerada muito original:

A primeira ocorrência disto apareceu no **rascunho da bíblia**.

# Classe co-NP

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

# Classe co-NP

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

Um problema de decisão  $\Pi$  está em co-NP se admite um certificado polinomial para a resposta NÃO.

# Classe co-NP

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

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

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

# Classe co-NP

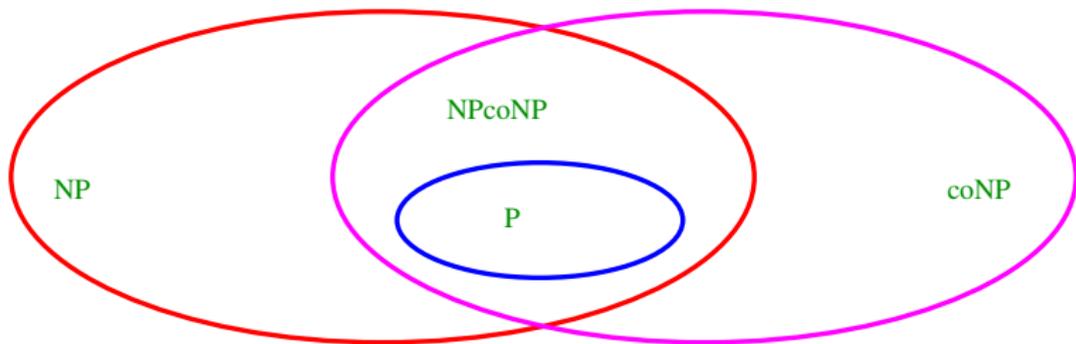
A classe co-NP é definida trocando-se SIM por NÃO na definição de NP.

Um problema de decisão  $\Pi$  está em co-NP se admite um certificado polinomial para a resposta NÃO.

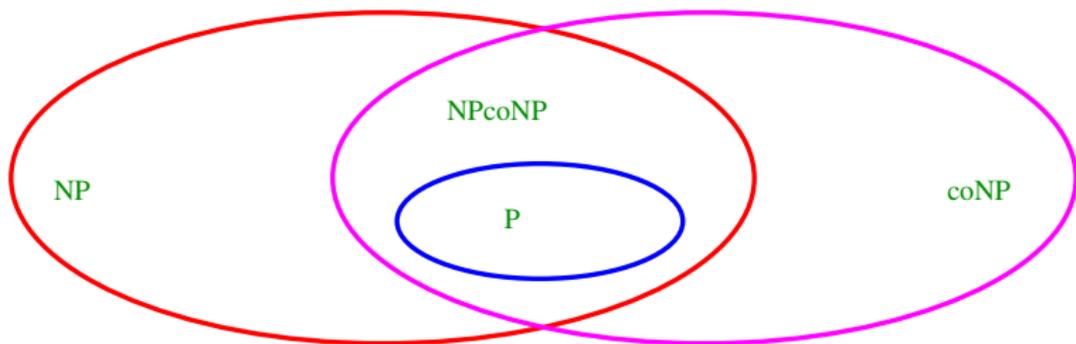
Os problemas em  $NP \cap co-NP$  admitem certificados polinomiais para as respostas SIM e NÃO.

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

# P, NP e co-NP



# P, NP e co-NP



$P \neq NP?$

$NP \cap \text{co-NP} \neq P?$

$NP \neq \text{co-NP}?$