# Projeto e Análise de Algoritmos

Prof. Dr. Ednaldo B. Pizzolato

# TRANSFORMAÇÃO E CONQUISTA

### Transformação e Conquista

- Introdução
- Gaussian elimination
  - Decomposição LU
  - Matriz inversa
  - Determinante
- Heaps e heapsort
- Regra de Horner e exponenciação binária

# Transformação e Conquista

- Redução de problema
- Tarefa
- Resumo

# INTRODUÇÃO

### Introdução

- Esta técnica de projeto de algoritmos é baseada na ideia de transformação (por isso o nome). Na verdade são duas fases:
  - Transformação
  - Conquista

A primeira fase é a fase em que o problema é transformado em um outro problema e a segunda fase é responsável por sua solução.

### Introdução

- Existem 3 importantes variações desta técnica, todas relacionadas com a fase de transformação:
  - Simplificação de instância;
  - Mudança de representação;
  - Redução do problema (para um em que já existe um algoritmo)

### Introdução

Em muitos casos, uma das transformações aplicadas ao problema está relacionada com pré-ordenação de uma lista de elementos. Isso é fácil de se observar se, por exemplo, quisermos saber se um vetor tem elementos repetidos ou não. Claro que se ordenarmos o vetor, elementos repetidos aparecerão próximos uns dos outros. Da mesma forma, busca elementos em um vetor pode ser mais rápida se ele estiver ordenado (por que?).

### Exemplo

- Achar um elemento que repete com frequência em uma lista
- R.: Dada uma lista de valores, o método de força bruta criaria uma nova lista com elementos distintos e atualizaria a frequência do elemento encontrado (ou o colocaria na lista de elementos distintos caso lá ainda não estivesse). A lista de elementos distintos tende – com o tempo – a aumentar de tamanho.

### Exemplo

- Como um elemento da lista é comparado com todos os elementos distintos encontrados até o momento, o custo da solução pertence a Θ(n²) no pior caso.
- Se a lista estiver previamente ordenada com custo Θ(n log n), por exemplo então verificar se existem repetições se transforma no problema de encontrar elementos iguais adjacentes uns dos outros (o que pode ser feito em Θ(n)). Assim, Θ(n log n) + Θ(n) < Θ(n²).</p>

# ELIMINAÇÃO GAUSSIANA

 Eliminação Gaussiana é uma técnica utilizada para resolver n equações lineares com n variáveis. A forma mais comumente encontrada é com n igual a 2 ou 3.

$$a_{11} x + a_{12} y = b_1$$
  
 $a_{21} x + a_{22} y = b_2$ 

Cabe lembrar que se os coeficientes de uma equação não são proporcionais aos da outra, o sistema tem solução única.

Uma forma de resolver o problema é expressar uma variável em relação a outra utilizando uma das equações:

$$x = (b_1 - a_{12} y)/a_{11}$$

e realizar a substituição na outra equação:

$$a_{21} (b_1 - a_{12} y)/a_{11} + a_{22} y = b_2$$

- Na teoria, a solução (de representação e substituição) aplicada para 2 equações pode ser replicada para n equações. Na prática, tal algoritmo seria muito complexo.
- Eliminação Gaussiana é uma solução que objetiva transformar o problema em um equivalente (em que a solução é a mesma para ambos os problemas) utilizando uma matriz triangular superior.

$$a_{11} x + a_{12} x + a_{13} x + ... + a_{1n} x = b_1$$
 $a_{21} x + a_{22} x + a_{23} x + ... + a_{2n} x = b_2$ 
...
 $a_{n1} x + a_{n2} x + a_{n3} x + ... + a_{nn} x = b_n$ 

$$a_{11} x + a_{12} x + a_{13} x + ... + a_{1n} x = b_1$$
 $+ a_{22} x + a_{23} x + ... + a_{2n} x = b_2$ 
...
 $a_{nn} x = b_n$ 

a <sub>11</sub>	a <sub>12</sub>	a <sub>13</sub>	 a <sub>1n-1</sub>	a <sub>1n</sub>
0	a <sub>22</sub>	a <sub>23</sub>	 a <sub>2n-1</sub>	a <sub>2n</sub>
0	0	a <sub>33</sub>	 a <sub>3n-1</sub>	a <sub>3n</sub>
0	0	0	 0	a <sub>nn</sub>

Forward elimination

FE(A[1..n, 1..n],B[1..n])

para 
$$i \leftarrow 1$$
 até n faça

 $A[i,n+1] \leftarrow B[i]$ 

para  $i \leftarrow 1$  até n-1 faça

para  $j \leftarrow i+1$  até n faça

para  $k \leftarrow i$  até n+1 faça

 $A[i,k] \leftarrow A[i,k] - A[i,k] * A[i,i] / A[i,i]$ 

Se A[i,i] for zero, não pode dividir. Deverá, então, trocar com outra linha... Se a solução for única deve haver tal linha!

Forward elimination

FE(A[1..n, 1..n],B[1..n])

para 
$$i \leftarrow 1$$
 até n faça

 $A[i,n+1] \leftarrow B[i]$ 

para  $i \leftarrow 1$  até n-1 faça

para  $j \leftarrow i+1$  até n faça

para  $k \leftarrow i$  até n+1 faça

 $A[i,k] \leftarrow A[i,k] - A[i,k]*A[i,i]/A[i,i]$ 

problema Outro A[i,i] ser tão pequeno que cause distorção resultado da no divisão.

Forward elimination

FE(A[1..n, 1..n],B[1..n])

para 
$$i \leftarrow 1$$
 até n faça

 $A[i,n+1] \leftarrow B[i]$ 

para  $i \leftarrow 1$  até n-1 faça

para  $j \leftarrow i+1$  até n faça

para  $k \leftarrow i$  até n+1 faça

 $A[i,k] \leftarrow A[i,k] - A[i,k]*A[i,i]/A[i,i]$ 

De qualquer forma, temos 3 loops. Isso indica que nos algoritmo é Θ(n<sup>3</sup>)

# **DECOMPOSIÇÃO LU**

### Decomposição LU

- Como resultado indireto da eliminação Gaussiana tem-se a decomposição LU. Na verdade, as implementações atuais já contemplam a decomposição LU no lugar do algoritmo explicitado anteriormente.
- O conceito é obter 2 matrizes, uma superior (U) e outra inferior (L), de tal forma que o produto LxU seja igual à matriz original.

# Decomposição LU

1	0	0		2	-1	1	2	-1	1
2	1	0		0	3	-3	4	1	-1
1/2	1/2	1		0	0	2	1	1	1
L									

### Decomposição LU

- Resolver um sistema Ax = b é equivalente a resolver o systema LUx = b. Se considerarmos que y = Ux, então o sistema original será Ly=b.
- Resolver o sistema Ly=b é bem mais fácil porque a matriz é triangular inferior. Depois, com y é possível obter x (tendo U como triangular superior).
- Dependendo da implementação é possível não ter nem que utilizar memória extra, pois as duas matrizes (L e U) podem ser armazenadas em uma só.

### MATRIZ INVERSA

### Matriz inversa

A matriz A<sup>-1</sup> (n x n) inversa de A (também n x n) é aquela que, quando multiplicada pela matriz A produz a matriz identidade (1s na diagonal e 0s no resto).

$$A.A^{-1} = I$$

1	0	0	0
0	1	0	0
0	0	1	0
0	0	0	1

#### Matriz inversa

- É importante observar que nem todas as matrizes possuem inversas. Se uma matriz A não possui inversa, então ela é chamada de matriz singular.
- Se ela possui inversa, então a inversa será única.
- Uma maneira de se verificar se a matriz não é singular é aplicando a Eliminação Gaussiana: se for possível obter uma matriz triangular superior com elementos da diagonal diferentes de 0, então ela não é singular; caso contrário é singular.

### Matriz inversa

Assim como podemos transformar a expressão a.x = b em x = a<sup>-1</sup>.b (quando a não é zero), podemos fazer o mesmo com um sistema de equações:

$$A.x = b$$

produzindo:

$$x = A^{-1}.b$$
 (se A não for singular)

### DETERMINANTE

- Também é possível utilizar a Eliminação Gaussiana para calcular o determinante de uma matriz.
- O determinante de uma matriz A<sub>nxn</sub> é representado por |A| e pode ser calculado de forma recursiva da seguinte forma:
  - Se n = 1, então o determinante é a<sub>1,1</sub>
  - Se for maior que um, então será obtido pela fórmula:

$$|A| = \sum_{j=1}^{n} s_{j} a_{1,j} |A_{j}|$$

$$|A| = \sum_{j=1}^{n} s_{j} a_{1,j} |A_{j}|$$

Onde s<sub>j</sub> é +1 (se j for ímpar) ou -1 (se j for par); a<sub>1,j</sub> é o elemento da linha 1 e coluna j; |A<sub>j</sub>| é o determinante da matriz obtida pela exclusão da linha 1 e coluna j.

- E se desejarmos obter o determinante de uma matriz muito grande? Usando a fórmula recursiva chegamos ao cálculo de n! termos.
- Se utilizarmos a Eliminação Gaussiana conseguimos obter um valor que é o determinante ou está relacionado a ele pela troca de um sinal ou pela multiplicação de uma constante. O truque é fazer o cálculo do determinante da matriz triangular superior.

E qual a vantagem de se fazer isso?

- E qual a vantagem de se fazer isso?
- O cálculo pode ser feito em O(n³) !

### Transformação e Conquista

- Introdução
- Gaussian elimination
  - Decomposição LU
  - Matriz inversa
  - Determinante
- Heaps e heapsort
- Regra de Horner e exponenciação binária

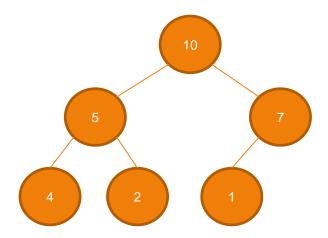
## Heaps e Heapsort

- Heaps são pilhas parcialmente ordenadas que servem para implementar filas com prioridades.
- Existem diversos algoritmos que utilizam heaps, como o algoritmo de Huffman e o de Dijkstra que serão explorados mais a fundo na aula de algoritmos gulosos (greedy).
- Heap também serve como pilar para a implementação do algoritmo de ordenação chamado Heapsort.

### Heaps

- Definição: Uma heap pode ser definida como uma árvore binária com chaves nos nós (uma chave por nó) considerando-se que as duas condições a seguir sejam satisfeitas:
  - Propriedade de forma: uma árvore binária é essencialmente completa (ou simplesmente completa) quando todos os seus níveis estão cheios exceto, possivelmente, o último nível, quando alguns elementos do lado direito podem não estar presentes.

 Propriedade Heap: a chave em cada nó é maior ou igual às chaves dos filhos.

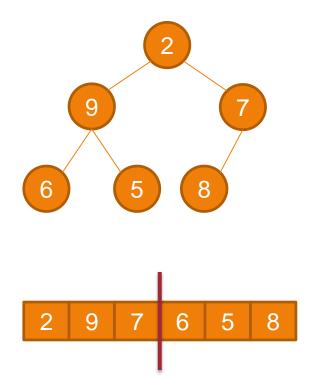


Como construir uma heap a partir de uma lista de chaves?

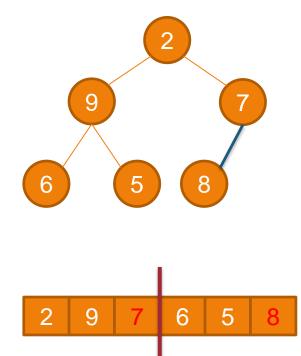
```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```



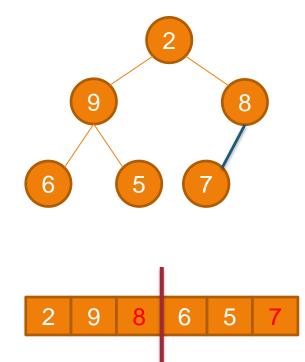
```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```



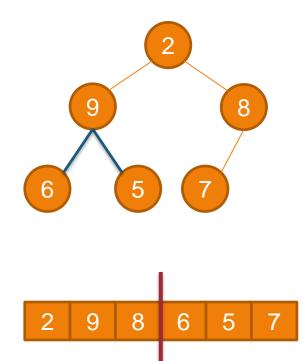
```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```



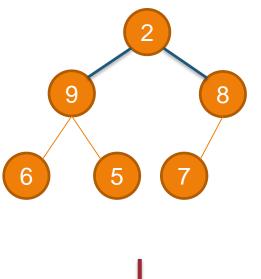
```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```



```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```

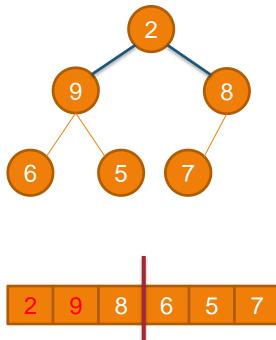


```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```

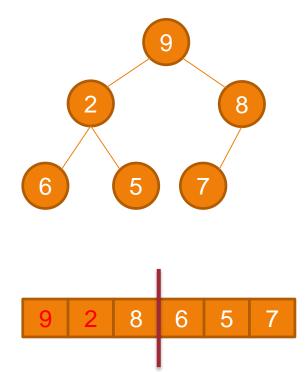




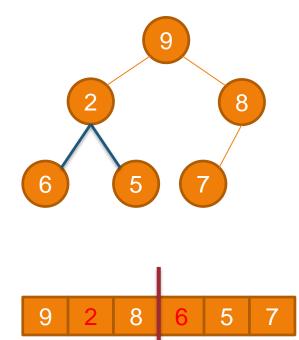
```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```



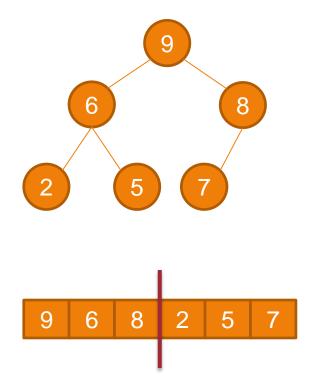
```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```



```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```



```
para i ← |n/2| até 1 faça
    k \leftarrow i; v \leftarrow H[k]
    heap ←falso
    enquanto não heap E 2*k ≤ n faça
        j ← 2*k
        se j < n então // existem 2 filhos
           se H[j] < H[j+1] então
               j ← j + 1
        se v ≥ H[j] então
            heap ← verdadeiro
    H[k] \leftarrow v
```



#### **HEAPSORT**

- Primeiro precisamos saber como retirar o maior elemento da Heap
- Retirada do maior elemento de uma Heap
  - Passo 1: trocar a raiz com a última chave da Heap
  - Passo 2: diminua o tamanho da heap em 1 unidade
  - Passo 3: heapficar a árvore

- O algoritmo Heapsort possui 2 fases:
  - Fase 1: criar uma heap dado um vetor
  - Fase 2: Aplicar o algoritmo de eliminação da raiz n-1 vezes.

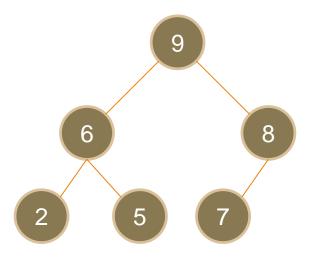
Como a eliminação é feita pelo maior elemento (que é colocado no final do vetor), na verdade o que teremos, no final do processo, um vetor ordenado.

Exemplo:

2	9	7	6	5	8
---	---	---	---	---	---

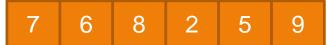
Fase 1:

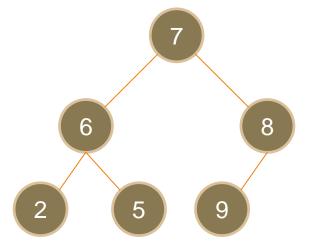




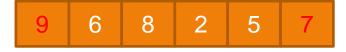
Resultado da fase 1:



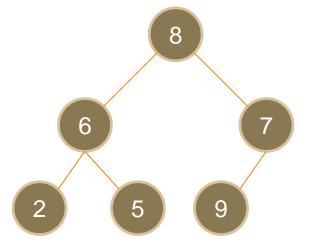




Resultado da fase 1:



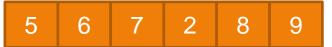


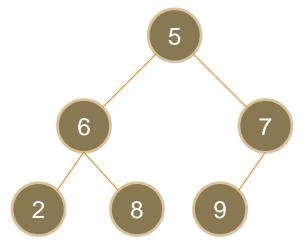


Resultado do passo

anterior:

8 6 7 2 5 9

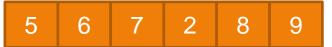


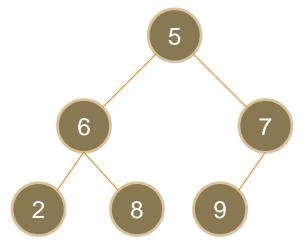


Resultado do passo

anterior:

8 6 7 2 5 9





Resultado do passo

anterior:

8 6 7 2 5 9

Fase 2:

7 6 5 2 8 9

### Transformação e Conquista

- Introdução
- Gaussian elimination
  - Decomposição LU
  - Matriz inversa
  - Determinante
- Heaps e heapsort
- Regra de Horner e exponenciação binária

# REGRA DE HORNER

A regra de Horner serve para calcular de forma eficiente um polinômio da forma:

$$p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$

E ter uma forma eficiente de calcular tal polinômio pode servir, por exemplo, para calcular a transformada rápida de Fourier (FFT).

Mais uma vez, o conceito está em transformar a forma como se resolve. Ao invés de se utilizar a fórmula eu seu formato original, pode-se utilizar a representação em que o x é colocado sucessivamente em evidência:

$$p(x) = (...(a_n x + a_{n-1})x + ...)x + a_0$$

Vejamos um exemplo:

$$p(x) = 2x^4 - x^3 + 3x^2 + x - 5$$
$$= x(2x^3 - x^2 + 3x + 1) - 5$$
$$= x(x(x(2x - 1) + 3) + 1) - 5$$

A eficiência do algoritmo de Horner é muito elevada. Observe que ele requer n multiplicações, enquanto que se utilizarmos força bruta gastaremos n multiplicações apenas com o termo a<sub>n</sub>x<sup>n</sup>.

```
Algoritmo Horner(P[0..n],x)

poli ← P[n]

para i ← n-1 até 0 faça

poli ← x * poli + P[i]

retorna poli
```

coeficientes	2	-1	3	1	-5
x = 3	2	3.2+(-1)=5	3.5+3=18	3.18+1=55	3.55+(-5) = 160

$$p(x) = 2x^4 - x^3 + 3x^2 + x - 5$$

### Transformação e Conquista

- Introdução
- Gaussian elimination
  - Decomposição LU
  - Matriz inversa
  - Determinante
- Heaps e heapsort
- Regra de Horner e exponenciação binária

# EXPONENCIAÇÃO BINÁRIA

- De forma quase que inacreditável o algoritmo de Horner degenera para força bruta quando se precisa calcular a<sup>n</sup> (ou seja, x<sup>n</sup> quando x = a).
- É possível melhorar este desempenho se tratarmos o expoente n como um número binário:

$$n = b_1...b_i...b_0$$

Mas como isso pode ser útil?

Simples! Basta considerarmos a expressão x<sup>n</sup> como sendo:

$$p(x) = b_I x^I + ... + b_i x^i + ... + b_0$$

Assim, se x = 2 e n = 13 (1101) teríamos:

$$a^n = a^{p(2)} = a^{b_I 2^I + \dots + b_i 2^i + \dots + b_0}$$

A "moral da história" é que se o b<sub>i</sub> for 0 então o valor é elevado ao quadrado; se for 1 deve-se ainda fazer uma multiplicação extra:

- Novamente houve uma transformação do problema para se obter uma solução mais eficiente.
- Em geral teremos (b-1)  $\leq$  M(n)  $\leq$  2(b-1)
- Como b é o tamanho da sequência de bits que representa n, temos:

$$b-1=\log_2 n$$

Ou seja, a eficiência passou a ser logarítmica!

### Transformação e Conquista

- Introdução
- Gaussian elimination
  - Decomposição LU
  - Matriz inversa
  - Determinante
- Heaps e heapsort
- Regra de Horner e exponenciação binária

# Transformação e Conquista

- Redução de problema
- Tarefa
- Resumo

## REDUÇÃO DE PROBLEMA

## Redução de problema

Se temos um problema X que pode ser reduzido (modificado, transformado) em um problema Y e o problema Y tem uma solução conhecida, então temos uma redução de problema.

Exemplo: Mínimo Multiplo Comum (MMC)

O MMC de 2 números inteiros positivos m e n, denotado por MMC(m,n) é definido como sendo o menor inteiro que é divisível por m e por n. Exemplo: MMC(12,60) = 120 e MMC(11,5) = 55.

#### Redução de problema

O algoritmo conhecido é o da multiplicação dos primos comuns:

```
24 = 2.2.2.3 (24/2 = 12; 12/2 = 6; 6/2 = 3; 3/3 = 1)

60 = 2.2.3.5 (60/2 = 30; 30/2 = 15; 15/3 = 5; 5/5 = 1)
```

## Redução de problema

Este algoritmo é bem ineficiente. Um algoritmo bem mais eficiente é reduzir o problema para:

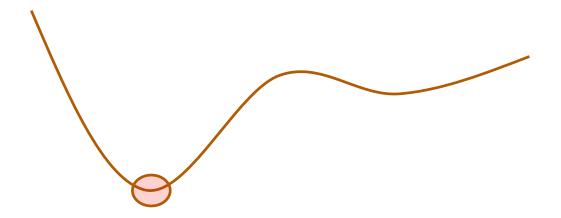
$$MMC(m,n) = \frac{m.n}{MDC(m,n)}$$

E, utilizando o algoritmo de Euclides, é possível solucionar o denominador de forma bem eficiente!

#### Problemas de otimização

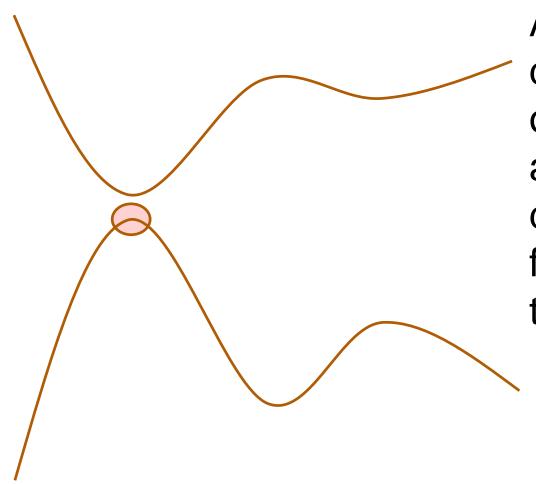
 Em problemas de otimização é possível que se queira achar o máximo (problema de maximização) ou o mínimo (problema de minimização).

#### Problemas de otimização



Suponha que você tenha um algoritmo para achar o máximo de uma função, mas o que deseja é achar o mínimo. O que fazer?

#### Problemas de otimização



Achar o mínimo de uma função é o mesmo que achar o máximo da inversa da função com sinal trocado.

# Redução para problemas de programação linear

- A programação linear trata de otimização de funções lineares sujeitas a várias restrições.
- Exemplo: Pense em alguém que queira fazer um investimento de R\$ 100.000,00; o valor deve ser investido em ações, títulos do tesouro e poupança. O que se espera é um retorno anual de 10%, 7% e 3% respectivamente. Mas como o investimento em ações é mais arriscado, as restrições impostas pelo investidor são: a) investimentos em ações não podem ser superiores a 1/3 do investimento em títulos do tesouro; no mínimo 25% do valor investido tanto em ações e em títulos deve ser investido em poupança.

# Redução para problemas de programação linear

$$F = 0.10x + 0.07y + 0.03z$$

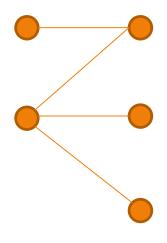
#### Restrições:

$$x + y + z = 100.000,00$$
  
 $x \le \frac{1}{3} y$   
 $z \ge 0.25 (x + y)$   
 $x \ge 0, y \ge 0, z \ge 0$ 

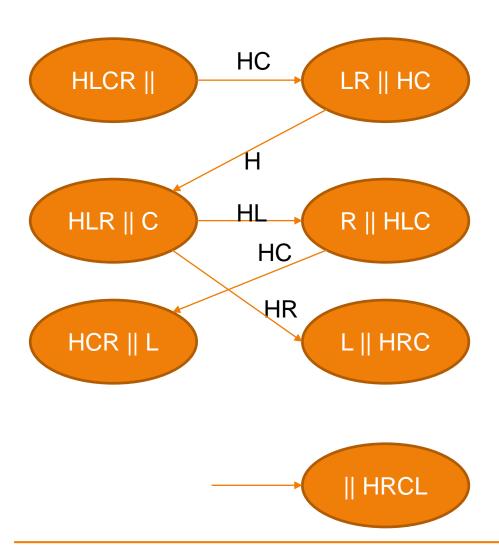
→ A solução deste problema contempla o uso do método simplex.

## Redução para problemas de grafos

 Em várias situações também é possível reduzir o problema a um problema de grafo.



## Redução para problemas de grafos



Homem do campo Lobo Cabra Repolho || rio

## Transformação e Conquista

- Redução de problema
- Tarefa
- Resumo

#### **TAREFA**

#### Tarefa

 Pesquise um problema relacionado com a teoria apresentada em sala de aula e mostre como resolvê-lo. Você deverá postar o resultado de sua pesquisa no moodle.

## Transformação e Conquista

- Redução de problema
- Tarefa
- Resumo

- Existem 3 principais variações da estratégia de transformar e conquistar:
  - Simplificação;
  - Mudança de representação;
  - Redução de problema.

A simplificação compreende a transformação do problema em uma instância do mesmo problema que tem alguma propriedade especial que faz com que o problema fique mais simples de ser resolvido. Exemplos são : pré-ordenação de uma lista, Eliminação Gaussiana e rotações na AVL.

A Mudança de representação implica mudar a representação do problema em outra de mesma instância. Alguns exemplos são: Heaps, Heapsort, Regra de Horner e resolução de polinômio.

A Redução de problema é uma das variações que contempla a utilização de outro problema como parte da solução. Em algumas situações o problema pode ser reduzido a programação linear ou a um problema de grafo.

## THE END