MC458 — Projeto e Análise de Algoritmos I

C.C. de Souza C.N. da Silva O. Lee

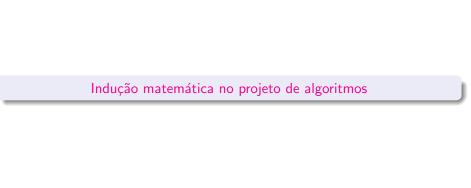
Antes de mais nada...

- Uma versão anterior deste conjunto de slides foi preparada por Cid Carvalho de Souza e Cândida Nunes da Silva para uma instância anterior desta disciplina.
- O que vocês tem em mãos é uma versão modificada preparada para atender a meus gostos.
- Nunca é demais enfatizar que o material é apenas um guia e não deve ser usado como única fonte de estudo. Para isso consultem a bibliografia (em especial o CLR ou CLRS).

Orlando Lee

Agradecimentos (Cid e Cândida)

- Várias pessoas contribuíram direta ou indiretamente com a preparação deste material.
- Algumas destas pessoas cederam gentilmente seus arquivos digitais enquanto outras cederam gentilmente o seu tempo fazendo correções e dando sugestões.
- Uma lista destes "colaboradores" (em ordem alfabética) é dada abaixo:
 - Célia Picinin de Mello
 - ▶ José Coelho de Pina
 - Orlando Lee
 - Paulo Feofiloff
 - ▶ Pedro Rezende
 - Ricardo Dahab
 - Zanoni Dias





 A seguir, usaremos a técnica de prova por indução para desenvolver algoritmos para vários problemas.

- A seguir, usaremos a técnica de prova por indução para desenvolver algoritmos para vários problemas.
- Isto é, a formulação do algoritmo é similar ao desenvolvimento de uma prova por indução.

- A seguir, usaremos a técnica de prova por indução para desenvolver algoritmos para vários problemas.
- Isto é, a formulação do algoritmo é similar ao desenvolvimento de uma prova por indução.
- Assim, para resolver o problema P projetamos um algoritmo em dois passos:

- A seguir, usaremos a técnica de prova por indução para desenvolver algoritmos para vários problemas.
- Isto é, a formulação do algoritmo é similar ao desenvolvimento de uma prova por indução.
- Assim, para resolver o problema P projetamos um algoritmo em dois passos:
 - Caso base: exibimos a resolução de uma ou mais instâncias pequenas de P;

- A seguir, usaremos a técnica de prova por indução para desenvolver algoritmos para vários problemas.
- Isto é, a formulação do algoritmo é similar ao desenvolvimento de uma prova por indução.
- Assim, para resolver o problema P projetamos um algoritmo em dois passos:
 - Caso base: exibimos a resolução de uma ou mais instâncias pequenas de P:
 - Passo de indução: mostramos como a solução de toda instância de P pode ser obtida a partir da solução de uma ou mais instâncias menores de P.

Este processo indutivo resulta em algoritmos recursivos em que:

Este processo indutivo resulta em algoritmos recursivos em que:

• a base da indução corresponde à resolução do caso base da recursão,

Este processo indutivo resulta em algoritmos recursivos em que:

- a base da indução corresponde à resolução do caso base da recursão,
- a aplicação da hipótese de indução corresponde a uma ou mais chamadas recursivas, e

Este processo indutivo resulta em algoritmos recursivos em que:

- a base da indução corresponde à resolução do caso base da recursão,
- a aplicação da hipótese de indução corresponde a uma ou mais chamadas recursivas, e
- o passo da indução corresponde ao processo de obtenção da resposta para o caso geral a partir daquelas devolvidas pelas chamadas recursivas.



• Um benefício imediato é que o uso (correto) da técnica nos fornece uma prova da corretude do algoritmo.

- Um benefício imediato é que o uso (correto) da técnica nos fornece uma prova da corretude do algoritmo.
- A complexidade do algoritmo resultante é expressa numa recorrência.

- Um benefício imediato é que o uso (correto) da técnica nos fornece uma prova da corretude do algoritmo.
- A complexidade do algoritmo resultante é expressa numa recorrência.
- Freqüentemente o algoritmo é eficiente, embora existam exemplos simples em que isso n\u00e3o acontece.

- Um benefício imediato é que o uso (correto) da técnica nos fornece uma prova da corretude do algoritmo.
- A complexidade do algoritmo resultante é expressa numa recorrência.
- Freqüentemente o algoritmo é eficiente, embora existam exemplos simples em que isso não acontece.
- Iniciaremos com dois exemplos que usam indução:

- Um benefício imediato é que o uso (correto) da técnica nos fornece uma prova da corretude do algoritmo.
- A complexidade do algoritmo resultante é expressa numa recorrência.
- Freqüentemente o algoritmo é eficiente, embora existam exemplos simples em que isso não acontece.
- Iniciaremos com dois exemplos que usam indução:
 - cálculo do valor de polinômios e

- Um benefício imediato é que o uso (correto) da técnica nos fornece uma prova da corretude do algoritmo.
- A complexidade do algoritmo resultante é expressa numa recorrência.
- Freqüentemente o algoritmo é eficiente, embora existam exemplos simples em que isso n\u00e3o acontece.
- Iniciaremos com dois exemplos que usam indução:
 - 1 cálculo do valor de polinômios e
 - Obtenção de subgrafos maximais com restrições de grau.

Problema:

Dada uma seqüência de números reais $a_n, a_{n-1}, \dots, a_1, a_0$, e um número real x, calcular o valor do polinômio

$$P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$$
 no ponto x.

Problema:

Dada uma seqüência de números reais $a_n, a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$, e um número real x, calcular o valor do polinômio

$$P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$
 no ponto x.

Naturalmente este é um problema bem simples.

Estamos interessados em projetar um algoritmo que faça o menor número de operações aritméticas (multiplicações, principalmente).

Problema:

Dados uma seqüência de números reais $a_n, a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$, e um número real x, calcular o valor de $P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$.

Hipótese de indução: (primeira tentativa)

Dados uma seqüência de números reais $a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$, e um número real x, sabemos calcular o valor de $P_{n-1}(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0$.

Problema:

Dados uma seqüência de números reais $a_n, a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$, e um número real x, calcular o valor de $P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$.

Hipótese de indução: (primeira tentativa)

Dados uma seqüência de números reais $a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$, e um número real x, sabemos calcular o valor de $P_{n-1}(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0$.

• Caso base: n = 0. A solução é a_0 .

Problema:

Dados uma seqüência de números reais $a_n, a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$, e um número real x, calcular o valor de $P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$.

Hipótese de indução: (primeira tentativa)

Dados uma seqüência de números reais $a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$, e um número real x, sabemos calcular o valor de $P_{n-1}(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0$.

- Caso base: n = 0. A solução é a_0 .
- Note que $P_n(x) = a_n x^n + P_{n-1}(x)$. Assim, para calcular $P_n(x)$, basta calcular x^n , multiplicar o resultado por a_n e somar o resultado com $P_{n-1}(x)$.

Exemplo 1 - Solução 1 - Algoritmo

$$P_n(x) = a_n x^n + P_{n-1}(x)$$

CÁLCULOPOLINÔMIO(A, x)

- \triangleright **Entrada:** Coeficientes $A = a_n, a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$ e real x.
- \triangleright Saída: O valor de $P_n(x)$.
- 1. **se** n = 0
- 2. **então** $P \leftarrow a_0$
- 3. senão
- 4. $A' \leftarrow a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$
- 5. $P' \leftarrow \text{C\'alculoPolin\'omio}(A', x)$
- 6. $xn \leftarrow x$
- 7. para $i \leftarrow 1$ até n-1 faça $xn \leftarrow xn * x$
- 8. $P \leftarrow a_n * xn + P'$
- 9. devolva P

Exemplo 1 - Solução 1 - Complexidade

Chamando de T(n) o número de operações aritméticas realizadas pelo algoritmo, temos a seguinte recorrência para T(n):

$$T(n) = \left\{ egin{array}{ll} 0, & n = 0 \ T(n-1) + n ext{ multiplica} ext{coes} + 1 ext{ adição}, & n > 0. \end{array}
ight.$$

Exemplo 1 - Solução 1 - Complexidade

Chamando de T(n) o número de operações aritméticas realizadas pelo algoritmo, temos a seguinte recorrência para T(n):

$$T(n) = \left\{ egin{array}{ll} 0, & n=0 \ T(n-1) + n \ ext{multiplica} \ ext{multiplica} \ ext{coes} + 1 \ ext{adição}, & n>0. \end{array}
ight.$$

Não é difícil ver que

$$T(n) = \sum_{i=1}^{n} [i \text{ multiplicações} + 1 \text{ adição}]$$

= $(n+1)n/2 \text{ multiplicações} + n \text{ adições}.$

 Desperdício cometido na primeira solução: recálculo de potências de x.

- Desperdício cometido na primeira solução: recálculo de potências de x.
- Alternativa: eliminar essa computação desnecessária trazendo o cálculo de x^{n-1} para dentro da hipótese de indução.

- Desperdício cometido na primeira solução: recálculo de potências de x.
- Alternativa: eliminar essa computação desnecessária trazendo o cálculo de x^{n-1} para dentro da hipótese de indução.

Hipótese de indução reforçada:

Sabemos calcular o valor de $P_{n-1}(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0$ e também o valor de x^{n-1} .

- Desperdício cometido na primeira solução: recálculo de potências de x.
- Alternativa: eliminar essa computação desnecessária trazendo o cálculo de x^{n-1} para dentro da hipótese de indução.

Hipótese de indução reforçada:

Sabemos calcular o valor de $P_{n-1}(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0$ e também o valor de x^{n-1} .

• No caso base n = 0, a solução agora é $(a_0, 1)$.

- Desperdício cometido na primeira solução: recálculo de potências de x.
- Alternativa: eliminar essa computação desnecessária trazendo o cálculo de x^{n-1} para dentro da hipótese de indução.

Hipótese de indução reforçada:

Sabemos calcular o valor de $P_{n-1}(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0$ e também o valor de x^{n-1} .

- No caso base n = 0, a solução agora é $(a_0, 1)$.
- No passo de indução, primeiro calculamos x^n multiplicando x por x^{n-1} , conforme exigido na hipótese. Em seguida, calculamos $P_n(x)$ multiplicando x^n por a_n e somando o valor obtido com $P_{n-1}(x)$.

Exemplo 1 - Solução 2 - Algoritmo

$$P_n(x) = a_n x^n + P_{n-1}(x)$$

CÁLCULOPOLINÔMIO(A, x)

- \triangleright **Entrada:** Coeficientes $A = a_n, a_{n-1}, \dots, a_1, a_0$ e real x.
- \triangleright Saída: O valor de $P_n(x)$ e o valor de x^n .
- 1. **se** n = 0
- 2. **então** $P \leftarrow a_0$; $xn \leftarrow 1$
- 3. senão
- 4. $A' \leftarrow a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$
- 5. $P', x' \leftarrow \text{C\'alculoPolin\'omio}(A', x)$
- 6. $xn \leftarrow x * x'$
- 7. $P \leftarrow a_n * xn + P'$
- 8. devolva P, xn

Exemplo 1 - Solução 2 - Complexidade

Novamente, se T(n) é o número de operações aritméticas realizadas pelo algoritmo, T(n) é dado por:

$$T(n) = \left\{ egin{array}{ll} 0, & n = 0 \\ T(n-1) + 2 & ext{multiplica} \ ext{multiplica} \ ext{goes} + 1 & ext{adi} \ ext{goo} \ ext{o} > 0. \end{array}
ight.$$

Exemplo 1 - Solução 2 - Complexidade

Novamente, se T(n) é o número de operações aritméticas realizadas pelo algoritmo, T(n) é dado por:

A solução da recorrência é

$$T(n) = \sum_{i=1}^{n} (2 \text{ multiplicações} + 1 \text{ adição})$$

= $2n \text{ multiplicações} + n \text{ adições}.$

• A escolha de considerar o polinômio $P_{n-1}(x)$ na hipótese de indução não é a única possível.

- A escolha de considerar o polinômio $P_{n-1}(x)$ na hipótese de indução não é a única possível.
- Podemos reforçar ainda mais a HI e ter um ganho de complexidade:

- A escolha de considerar o polinômio $P_{n-1}(x)$ na hipótese de indução não é a única possível.
- Podemos reforçar ainda mais a HI e ter um ganho de complexidade:

Hipótese de indução mais reforçada:

Sabemos calcular o valor $P'_{n-1}(x) = a_n x^{n-1} + a_{n-1} x^{n-2} \cdots + a_1$.

- A escolha de considerar o polinômio $P_{n-1}(x)$ na hipótese de indução não é a única possível.
- Podemos reforçar ainda mais a HI e ter um ganho de complexidade:

Hipótese de indução mais reforçada:

Sabemos calcular o valor $P'_{n-1}(x) = a_n x^{n-1} + a_{n-1} x^{n-2} \cdots + a_1$.

• Note que $P_n(x) = xP'_{n-1}(x) + a_0$. Assim, bastam uma multiplicação e uma adição para obtermos $P_n(x)$ a partir de $P'_{n-1}(x)$.

- A escolha de considerar o polinômio $P_{n-1}(x)$ na hipótese de indução não é a única possível.
- Podemos reforçar ainda mais a HI e ter um ganho de complexidade:

Hipótese de indução mais reforçada:

Sabemos calcular o valor $P'_{n-1}(x) = a_n x^{n-1} + a_{n-1} x^{n-2} \cdots + a_1$.

- Note que $P_n(x) = xP'_{n-1}(x) + a_0$. Assim, bastam uma multiplicação e uma adição para obtermos $P_n(x)$ a partir de $P'_{n-1}(x)$.
- O caso base é trivial pois, para n = 0, a solução é a_0 .

Exemplo 1 - Solução 3 - Algoritmo

$$P_n(x) = xP'_{n-1}(x) + a_0$$
 $P'_{n-1}(x) = a_nx^{n-1} + a_{n-1}x^{n-2} + \cdots + a_1$

CÁLCULOPOLINÔMIO(A, x)

- \triangleright **Entrada:** Coeficientes $A = a_n, a_{n-1}, \ldots, a_1, a_0$ e real x.
- \triangleright Saída: O valor de $P_n(x)$.
- 1. **se** n = 0
- 2. **então** $P \leftarrow a_0$
- 3. senão
- 4. $A' \leftarrow a_n, a_{n-1}, \ldots, a_1$
- 5. $P' \leftarrow \text{C\'alculoPolin\'omio}(A', x)$
- 6. $P \leftarrow x * P' + a_0$
- 7. devolva P

Exemplo 1 - Solução 3 - Complexidade

Temos que T(n) é dado por

$$T(n) = \left\{ egin{array}{ll} 0, & n=0 \ T(n-1)+1 \ ext{multiplicação}+1 \ ext{adição}, & n>0. \end{array}
ight.$$

Exemplo 1 - Solução 3 - Complexidade

Temos que T(n) é dado por

$$\mathcal{T}(\textit{n}) = \left\{ egin{array}{ll} 0, & \textit{n} = 0 \\ \mathcal{T}(\textit{n} - 1) + 1 \text{ multiplicação} + 1 \text{ adição}, & \textit{n} > 0. \end{array}
ight.$$

A solução é

$$T(n) = \sum_{i=1}^{n} (1 \text{ multiplicação} + 1 \text{ adição})$$

= $n \text{ multiplicações} + n \text{ adições}.$

Exemplo 1 - Solução 3 - Complexidade

$$P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_2 x^2 + a_1 x + a_0$$

$$= (a_n x^{n-1} + a_{n-1} x^{n-2} + \dots + a_2 x + a_1) x + a_0$$

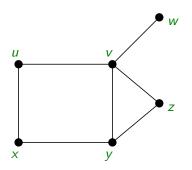
$$= ((a_n x^{n-2} + a_{n-1} x^{n-3} + \dots + a_2) x + a_1) x + a_0$$

$$= ((\dots ((a_n x + a_{n-1}) x + a_{n-2}) x \dots + a_2) x + a_1) x + a_0.$$

Esta forma de calcular $P_n(x)$ é chamada de **regra de Horner**.

Grafos – uma breve revisão/introdução(?)

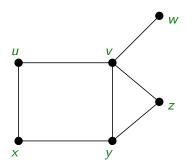
Um grafo é um par G = (V, E) onde V é um conjunto finito de elementos chamados vértices e E é um conjunto de pares não-ordenados de vértices distintos chamados arestas.



Desenho do grafo G = (V, E) onde $V = \{u, v, w, x, y, z\}$ e $E = \{uv, vw, ux, xy, yz, zv, vy\}.$

Grafos – uma breve revisão/introdução(?)

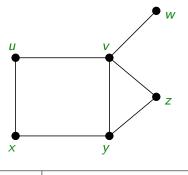
Se e = uv é uma aresta de G, então dizemos que u e v são extremos de e e que e é incidente a u (e a v). Dois vértices u e v são adjacentes em G se uv é uma aresta de G.



Desenho do grafo G = (V, E) onde $V = \{u, v, w, x, y, z\}$ e $E = \{uv, vw, ux, xy, yz, zv, vy\}.$

Grau

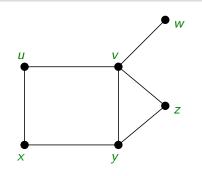
O grau de um vértice v em G, denotado por $d_G(v)$, é o número de arestas incidentes a v. Equivalentemente, é número de vértices que são adjacentes a v em G.



	и	V	W	Х	у	Z
$d_G()$?	?	?	?	?	?

Grau

O grau de um vértice v em G, denotado por $d_G(v)$, é o número de arestas incidentes a v. Equivalentemente, é número de vértices que são adjacentes a v em G.



	и	V	W	Х	у	Z
$d_G(\)$	2	4	1	2	3	2

Teorema. Para todo grafo G = (V, E) temos que

$$\sum d_G(v)=2|E|.$$

Prova (Contagem dupla).

Teorema. Para todo grafo G = (V, E) temos que

$$\sum d_G(v)=2|E|.$$

Prova (Contagem dupla). Considere uma aresta qualquer de G, digamos e=uv. Ela é contada duas vezes no lado direito da equação. Por outro lado, ela também é contada em $d_G(u)$ e em $d_G(v)$ no lado esquerdo. Portanto, a igualdade vale.

Teorema. Para todo grafo G = (V, E) temos que

$$\sum d_G(v)=2|E|.$$

Prova (Contagem dupla). Considere uma aresta qualquer de G, digamos e=uv. Ela é contada duas vezes no lado direito da equação. Por outro lado, ela também é contada em $d_G(u)$ e em $d_G(v)$ no lado esquerdo. Portanto, a igualdade vale.

Este é o teorema mais importante do Universo!

Teorema. Para todo grafo G = (V, E) temos que

$$\sum d_G(v)=2|E|.$$

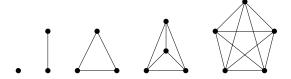
Prova (Contagem dupla). Considere uma aresta qualquer de G, digamos e=uv. Ela é contada duas vezes no lado direito da equação. Por outro lado, ela também é contada em $d_G(u)$ e em $d_G(v)$ no lado esquerdo. Portanto, a igualdade vale.

Este é o teorema mais importante do Universo!

Ok, estou exagerando para chamar sua atenção...

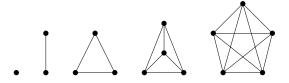
Grafos completos

Um grafo é completo se quaisquer dois vértices distintos forem adjacentes.



Grafos completos

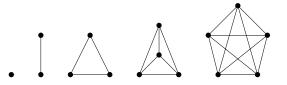
Um grafo é completo se quaisquer dois vértices distintos forem adjacentes.



Quantas arestas tem um grafo completo com n vértices?

Grafos completos

Um grafo é completo se quaisquer dois vértices distintos forem adjacentes.

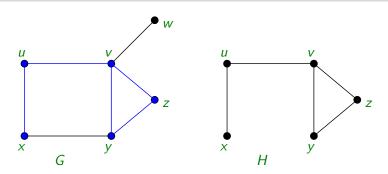


Quantas arestas tem um grafo completo com n vértices? $\binom{n}{2}$

Observação. $\binom{n}{k}$ é o número de subconjuntos de tamanho k de um conjunto de tamanho n. Cada aresta de um grafo pode ser vista como um subconjunto de tamanho dois do conjunto de vértices.

Subgrafos

Um grafo H é subgrafo de um grafo G se $V(H) \subseteq V(G)$ e $E(H) \subseteq E(G)$. Usamos a notação $H \subseteq G$. Se $H \neq G$ então dizemos que H é um subgrafo próprio de G e denotamos $H \subset G$.



Subgrafos induzidos

Um subgrafo H de G é um subgrafo induzido de G se toda aresta de G com extremos em V(H) também é uma aresta de E(H).

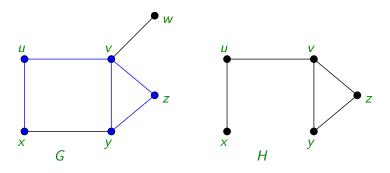


Figura: H não é um subgrafo induzido de G.

Subgrafos induzidos

Um subgrafo H de G é um subgrafo induzido de G se toda aresta de G com extremos em V(H) também é uma aresta de E(H).

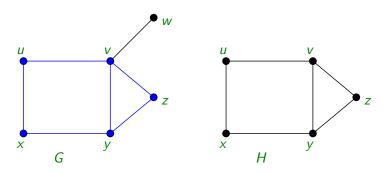


Figura: H é um subgrafo induzido de G.

Seja G um grafo e seja P uma propriedade sobre grafos.

Seja G um grafo e seja P uma propriedade sobre grafos.

Por exemplo, P poderia ser "ser conexo" ou "ter grau mínimo k".

Seja G um grafo e seja P uma propriedade sobre grafos.

Por exemplo, P poderia ser "ser conexo" ou "ter grau mínimo k".

Um subgrafo H de G é maximal em G com relação à propriedade P se

- H tem a propriedade P e
- ① não existe subgrafo H' de G com a propriedade P tal que $H \subset H'$.

Seja G um grafo e seja P uma propriedade sobre grafos.

Por exemplo, P poderia ser "ser conexo" ou "ter grau mínimo k".

Um subgrafo H de G é maximal em G com relação à propriedade P se

- \bigcirc H tem a propriedade P e
- **a** não existe subgrafo H' de G com a propriedade P tal que $H \subset H'$.

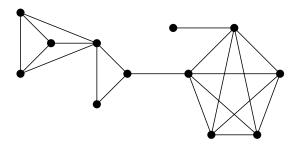
Um subgrafo H de G é máximo em G com relação à propriedade P se

- \bigcirc H tem a propriedade P e
- |V(H)| é máximo. (Esta definição pode variar dependendo do contexto.)

Vamos ilustrar isto com um exemplo.

Uma clique de um grafo G é um subgrafo completo de G.

Suponha que a propriedade P seja "H ser uma clique". Temos cliques maximais e cliques máximas.



Toda clique máxima é maximal, mas a recíproca não é verdade.

Exemplo 2 Subgrafos Maximais

Exemplo 2 Subgrafos Maximais

 Suponha que você esteja planejando uma festa onde queira maximizar as interações entre as pessoas. Uma festa animada, mas sem recursos ilícitos para aumentar a animação.

Exemplo 2 Subgrafos Maximais

- Suponha que você esteja planejando uma festa onde queira maximizar as interações entre as pessoas. Uma festa animada, mas sem recursos ilícitos para aumentar a animação.
- Uma das maneiras de conseguir isso é fazer uma lista dos possíveis convidados e, para cada um desses, a lista dos convidados com quem ele(a) interagiria durante a festa.

Exemplo 2 Subgrafos Maximais

- Suponha que você esteja planejando uma festa onde queira maximizar as interações entre as pessoas. Uma festa animada, mas sem recursos ilícitos para aumentar a animação.
- Uma das maneiras de conseguir isso é fazer uma lista dos possíveis convidados e, para cada um desses, a lista dos convidados com quem ele(a) interagiria durante a festa.
- Em seguida, é só localizar o maior subgrupo de convidados que interagiriam com no mínimo k outros convidados dentro do subgrupo.

Exemplo 2 - Subgrafos Maximais

Formulação do problema usando grafos:

Exemplo 2 - Subgrafos Maximais

Formulação do problema usando grafos:

Dado um grafo G com n vértices e um inteiro k>0, encontrar em G um subgrafo maximal induzido H tal que o grau de cada vértice de H seja pelo menos k. Note que podemos ter $H=(\emptyset,\emptyset)$.

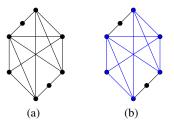


Figura: (a) para $k \in \{1,2\}$ H é o próprio grafo G. (b) Subgrafo máximo com grau mínimo pelo menos k=3. Para $k \geq 4$ a única solução é $H=(\emptyset,\emptyset)$.

Exemplo 2 - Subgrafos Maximais

Neste problema os conceitos de maximal e máximo coincidem. Ou seja, todo subgrafo maximal de grau mínimo pelo menos k também é um subgrafo máximo de grau mínimo pelo menos k. Isto ficará evidente assim que virmos a solução do problema.

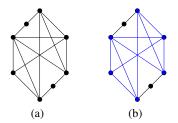


Figura: (a) para $k \in \{1,2\}$ H é o próprio grafo G. (b) Subgrafo máximo com grau mínimo pelo menos k=3. Para $k \geq 4$ a única solução é $H=(\emptyset,\emptyset)$.

Problema.

Dado um grafo G com n vértices e um inteiro k > 0, encontrar um subgrafo maximal induzido H de G tal que o grau de cada vértice de H seja pelo menos k. Note que podemos ter $H = (\emptyset, \emptyset)$.

Caso base: se $n \le k$ então todo vértice de G tem grau $\le k-1$. Assim, a solução é $H = (\emptyset, \emptyset)$.

Problema.

Dado um grafo G com n vértices e um inteiro k > 0, encontrar um subgrafo maximal induzido H de G tal que o grau de cada vértice de H seja pelo menos k. Note que podemos ter $H = (\emptyset, \emptyset)$.

Caso base: se $n \le k$ então todo vértice de G tem grau $\le k-1$. Assim, a solução é $H = (\emptyset, \emptyset)$.

Hipótese de indução. Sabemos como encontrar um subgrafo maximal H com grau mínimo pelo menos k de um grafo G' com menos que n vértices.

• Passo de indução. Seja G um grafo com n > k + 1 vértices.

- Passo de indução. Seja G um grafo com n > k + 1 vértices.
- Se todos os vértices de G têm grau $\geq k$, então basta tomar H = G.

- Passo de indução. Seja G um grafo com n > k + 1 vértices.
- Se todos os vértices de G têm grau $\geq k$, então basta tomar H = G.
- Caso contrário, seja v um vértice com grau < k. É fácil ver que nenhum subgrafo H no qual todo vértice tem grau $\ge k$ pode conter v.

- Passo de indução. Seja G um grafo com n > k + 1 vértices.
- Se todos os vértices de G têm grau $\geq k$, então basta tomar H = G.
- Caso contrário, seja v um vértice com grau < k. É fácil ver que nenhum subgrafo H no qual todo vértice tem grau $\geq k$ pode conter v.
 - Assim, v pode ser removido e a HI aplicada ao grafo resultante G' = G v.

- Passo de indução. Seja G um grafo com n > k + 1 vértices.
- Se todos os vértices de G têm grau $\geq k$, então basta tomar H = G.
- Caso contrário, seja v um vértice com grau < k.
 É fácil ver que nenhum subgrafo H no qual todo vértice tem grau ≥ k
 pode conter v.

 Assim v node ser removido e a HI aplicada ao grafo resultante.
 - Assim, v pode ser removido e a HI aplicada ao grafo resultante G' = G v.
- Seja H' o subgrafo devolvido pela aplicação da HI em G'. Então H' também é resposta para G.

Exemplo 2 - Algoritmo

SUBGRAFOMAXIMAL(G, k)

- \triangleright **Entrada:** Grafo *G* com *n* vértices e um inteiro $k \ge 0$.
- \triangleright **Saída:** Subgrafo maximal induzido H de G com grau mínimo pelo menos k.
- 1. **se** n < k + 1
- 2. **então** $H \leftarrow (\emptyset, \emptyset)$
- 3. **senão se** todo vértice de G tem grau $\geq k$
- 4. **então** $H \leftarrow G$
- senão
- 6. seja v um vértice de G com grau < k
- 7. $H \leftarrow \text{SubgrafoMaximal}(G v, k)$
- 8. devolva H

Exemplo 2 - Algoritmo

SUBGRAFOMAXIMAL(G, k)

- \triangleright Entrada: Grafo G com n vértices e um inteiro $k \ge 0$.
- \triangleright **Saída:** Subgrafo maximal induzido H de G com grau mínimo pelo menos k.
- 1. **se** n < k + 1
- 2. **então** $H \leftarrow (\emptyset, \emptyset)$
- 3. **senão se** todo vértice de G tem grau $\geq k$
- 4. então $H \leftarrow G$
- senão
- 6. seja v um vértice de G com grau < k
- 7. $H \leftarrow \text{SubgrafoMaximal}(G v, k)$
- 8. devolva H

Não faremos análise de complexidade. Seria preciso introduzir representação de grafos que está fora do escopo do curso.

Exemplo 3 Fatores de balanceamento em árvores binárias

Árvores binárias balanceadas são estruturas de dados que minimizam o tempo de busca de informações nela armazenadas. A idéia é que, para todo nó v da árvore, o fator de balanceamento (f.b.) de v (diferença entre a altura da subárvore esquerda e a altura da subárvore direita de v) não desvie muito de zero.

Exemplo 3 Fatores de balanceamento em árvores binárias

Árvores binárias balanceadas são estruturas de dados que minimizam o tempo de busca de informações nela armazenadas. A idéia é que, para todo nó v da árvore, o fator de balanceamento (f.b.) de v (diferença entre a altura da subárvore esquerda e a altura da subárvore direita de v) não desvie muito de zero.

 Convenciona-se que a árvore vazia tem fator de balanceamento zero e altura igual a -1.

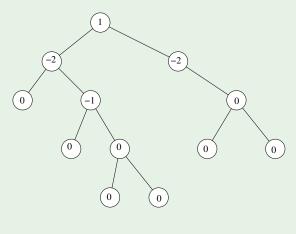
Exemplo 3 Fatores de balanceamento em árvores binárias

Árvores binárias balanceadas são estruturas de dados que minimizam o tempo de busca de informações nela armazenadas. A idéia é que, para todo nó v da árvore, o fator de balanceamento (f.b.) de v (diferença entre a altura da subárvore esquerda e a altura da subárvore direita de v) não desvie muito de zero.

- Convenciona-se que a árvore vazia tem fator de balanceamento zero e altura igual a -1.
- Árvores AVL são exemplos de árvores binárias balanceadas, em que o f.b. de cada nó é -1,0 ou +1.

Exemplo 3 - Fatores de balanceamento

Exemplo de uma árvore binária e os fatores de balanceamento de seus nós.



Problema:

Dada uma árvore binária A com n nós, calcular os fatores de balanceamento de cada nó de A.

Problema:

Dada uma árvore binária A com n nós, calcular os fatores de balanceamento de cada nó de A.

• Vamos projetar o algoritmo indutivamente.

Problema:

Dada uma árvore binária A com n nós, calcular os fatores de balanceamento de cada nó de A.

• Vamos projetar o algoritmo indutivamente.

Hipótese de indução:

Sabemos como calcular fatores de balanceamento de árvores binárias com menos que n nós.

Problema:

Dada uma árvore binária A com n nós, calcular os fatores de balanceamento de cada nó de A.

• Vamos projetar o algoritmo indutivamente.

Hipótese de indução:

Sabemos como calcular fatores de balanceamento de árvores binárias com menos que n nós.

• Caso base: quando n = 0, convencionamos que o f.b. é igual a zero.

Problema:

Dada uma árvore binária A com n nós, calcular os fatores de balanceamento de cada nó de A.

• Vamos projetar o algoritmo indutivamente.

Hipótese de indução:

Sabemos como calcular fatores de balanceamento de árvores binárias com menos que n nós.

- Caso base: quando n=0, convencionamos que o f.b. é igual a zero.
- Vamos mostrar agora como usar a hipótese para calcular f.b.s de uma árvore A com exatamente n nós.

A idéia é aplicar a HI às subárvores esquerda e direita da raiz e, em seguida, calcular o f.b. da raiz.

A idéia é aplicar a HI às subárvores esquerda e direita da raiz e, em seguida, calcular o f.b. da raiz.

Dificuldade:

A idéia é aplicar a HI às subárvores esquerda e direita da raiz e, em seguida, calcular o f.b. da raiz.

Dificuldade: o f.b. da raiz depende das alturas das subárvores esquerda e direita e não dos seus f.b.s.

A idéia é aplicar a HI às subárvores esquerda e direita da raiz e, em seguida, calcular o f.b. da raiz.

Dificuldade: o f.b. da raiz depende das alturas das subárvores esquerda e direita e não dos seus f.b.s.

Conclusão: é necessária uma HI mais forte!

A idéia é aplicar a HI às subárvores esquerda e direita da raiz e, em seguida, calcular o f.b. da raiz.

Dificuldade: o f.b. da raiz depende das alturas das subárvores esquerda e direita e não dos seus f.b.s.

Conclusão: é necessária uma HI mais forte!

Nova hipótese de indução:

Para um n > 0 qualquer, sabemos como calcular fatores de balanceamento e alturas de árvores com menos que n nós.

• Novamente, o caso base n=0 é fácil pois, por convenção, o f.b. é zero e a altura igual a -1.

- Novamente, o caso base n = 0 é fácil pois, por convenção, o f.b. é zero e a altura igual a -1.
- Seja A uma árvore binária com n nós, para um n > 0 qualquer.

- Novamente, o caso base n = 0 é fácil pois, por convenção, o f.b. é zero e a altura igual a -1.
- Seja A uma árvore binária com n nós, para um n>0 qualquer. Sejam (f_e,h_e) e (f_d,h_d) os f.b.s e alturas das subárvores esquerda (A_e) e direita (A_d) de A que, por HI, sabemos calcular.

- Novamente, o caso base n=0 é fácil pois, por convenção, o f.b. é zero e a altura igual a -1.
- Seja A uma árvore binária com n nós, para um n > 0 qualquer.
 Sejam (f_e, h_e) e (f_d, h_d) os f.b.s e alturas das subárvores esquerda (A_e) e direita (A_d) de A que, por HI, sabemos calcular.
 Então, o f.b. da raiz de A é h_e h_d e a altura da árvore é max(h_e, h_d) + 1.

- Novamente, o caso base n=0 é fácil pois, por convenção, o f.b. é zero e a altura igual a -1.
- Seja A uma árvore binária com n nós, para um n > 0 qualquer.
 Sejam (f_e, h_e) e (f_d, h_d) os f.b.s e alturas das subárvores esquerda (A_e) e direita (A_d) de A que, por HI, sabemos calcular.
 Então, o f.b. da raiz de A é h_e h_d e a altura da árvore é max(h_e, h_d) + 1.

Isto completa o cálculo dos f.b.s e da altura de A.

- Novamente, o caso base n=0 é fácil pois, por convenção, o f.b. é zero e a altura igual a -1.
- Seja A uma árvore binária com n nós, para um n>0 qualquer. Sejam (f_e,h_e) e (f_d,h_d) os f.b.s e alturas das subárvores esquerda (A_e) e direita (A_d) de A que, por HI, sabemos calcular.

Então, o f.b. da raiz de A é $h_e - h_d$ e a altura da árvore é $\max(h_e, h_d) + 1$.

Isto completa o cálculo dos f.b.s e da altura de A.

De novo, o fortalecimento da hipótese tornou a resolução do problema mais fácil.

Exemplo 3 - Algoritmo

FATORALTURA(A)

- \triangleright Entrada: Uma árvore binária A com $n \ge 0$ nós
- Saída: A com os f.b.s nos seus nós e a altura de A
 - 1. **se** n = 0
- 2. **então** $h \leftarrow -1$
- 3. senão
- 4. seja r a raiz de A
- 5. $h_e \leftarrow \text{FatorAltura}(A_e)$
- 6. $h_d \leftarrow \text{FatorAltura}(A_d)$
- 7. \triangleright armazena o f.b. na raiz em r.f
- 8. $r.f \leftarrow h_e h_d$
- 9. $h \leftarrow \max(h_e, h_d) + 1$
- 10. devolva h

Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo para calcular os f.b.s e a altura de uma árvore A de n nós. Então

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(n_e) + T(n_d) + \Theta(1), & n > 0, \end{cases}$$

Seja T(n) o número de operações executadas pelo algoritmo para calcular os f.b.s e a altura de uma árvore A de n nós. Então

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 0 \\ T(n_e) + T(n_d) + \Theta(1), & n > 0, \end{cases}$$

onde n_e , n_d são os números de nós das subárvores esquerda e direita.

O pior caso da recorrência parece ser quando, ao longo da recursão, um de n_e , n_d é sempre igual a zero (e o outro é sempre igual a n-1).

O pior caso da recorrência parece ser quando, ao longo da recursão, um de n_e , n_d é sempre igual a zero (e o outro é sempre igual a n-1).

Chega-se então a:

$$T(n) = T(1) + \sum_{i=2}^{n} \Theta(1) = (n+1)\Theta(1) + n\Theta(1) \in \Theta(n).$$

O pior caso da recorrência parece ser quando, ao longo da recursão, um de n_e , n_d é sempre igual a zero (e o outro é sempre igual a n-1).

Chega-se então a:

$$T(n) = T(1) + \sum_{i=2}^{n} \Theta(1) = (n+1)\Theta(1) + n\Theta(1) \in \Theta(n).$$

Exercício. Há algum ganho de complexidade quando ambos n_e e n_d são aproximadamente n/2 ao longo da recursão?

Em um conjunto S de n pessoas, uma celebridade é alguém que é conhecido por todas as pessoas de S mas que não conhece ninguém. (Celebridades são pessoas de difícil convívio. . .).

Em um conjunto S de n pessoas, uma celebridade é alguém que é conhecido por todas as pessoas de S mas que não conhece ninguém. (Celebridades são pessoas de difícil convívio. . .).

Note que pode existir no máximo uma celebridade em S!

Em um conjunto S de n pessoas, uma celebridade é alguém que é conhecido por todas as pessoas de S mas que não conhece ninguém. (Celebridades são pessoas de difícil convívio. . .).

Note que pode existir no máximo uma celebridade em S!

Problema:

Dado um conjunto S de n pessoas, determinar se existe uma celebridade em S.

Formalização: para um conjunto S de n pessoas, associamos uma matriz M de dimensões $n \times n$ tal que M[i,j] = 1 se a pessoa i conhece a pessoa j e M[i,j] = 0 caso contrário. As entradas M[i,i] não estão definidas.



Problema:

Dado um conjunto de n pessoas e a matriz associada M encontrar (se existir) uma celebridade no conjunto.

Ou seja, determinar se existe um índice k tal que todos os elementos da coluna k são 1s e todos os elementos da linha k são 0s.

$$\begin{pmatrix} * & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & * & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & * & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & * & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 & * \end{pmatrix} \qquad \begin{pmatrix} * & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & * & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & * & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & * & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 & * \end{pmatrix}$$

Problema:

Dado um conjunto de n pessoas e a matriz associada M encontrar (se existir) uma celebridade no conjunto.

Ou seja, determinar se existe um índice k tal que todos os elementos da coluna k são 1s e todos os elementos da linha k são 0s.

Existe uma solução simples mas laboriosa: para cada pessoa i, verifique todos os elementos da linha i e da coluna i. O custo dessa solução é 2n(n-1).



Um argumento indutivo que parece ser mais eficiente é o seguinte:

Um argumento indutivo que parece ser mais eficiente é o seguinte:

Hipótese de Indução:

Sabemos encontrar uma celebridade (se existir) em um conjunto de n-1 pessoas.

Um argumento indutivo que parece ser mais eficiente é o seguinte:

Hipótese de Indução:

Sabemos encontrar uma celebridade (se existir) em um conjunto de n-1 pessoas.

• Caso base: se n=1, podemos considerar que o único elemento é uma celebridade.

Um argumento indutivo que parece ser mais eficiente é o seguinte:

Hipótese de Indução:

Sabemos encontrar uma celebridade (se existir) em um conjunto de n-1 pessoas.

- Caso base: se n = 1, podemos considerar que o único elemento é uma celebridade.
- Outra opção é considerar o caso base como n = 2.

Um argumento indutivo que parece ser mais eficiente é o seguinte:

Hipótese de Indução:

Sabemos encontrar uma celebridade (se existir) em um conjunto de n-1 pessoas.

- Caso base: se n = 1, podemos considerar que o único elemento é uma celebridade.
- Outra opção é considerar o caso base como n=2. A solução é simples: existe uma celebridade se, e somente se, $M[1,2] \oplus M[2,1] = 1$. Mais uma comparação define a celebridade: se M[1,2] = 0, então a celebridade é a pessoa 1; senão, é a pessoa 2.

Tome então um conjunto $S = \{1, 2, ..., n\}, n > 2$, de pessoas e a matriz M associada. Considere o conjunto $S' = S \setminus \{n\}$;

Tome então um conjunto $S = \{1, 2, ..., n\}, n > 2$, de pessoas e a matriz M associada. Considere o conjunto $S' = S \setminus \{n\}$; Há dois casos possíveis:

Tome então um conjunto $S = \{1, 2, ..., n\}, n > 2$, de pessoas e a matriz M associada. Considere o conjunto $S' = S \setminus \{n\}$;

Há dois casos possíveis:

1 Existe uma celebridade em S', digamos a pessoa k. Então, k é celebridade em S se, e somente se, M[n,k]=1 e M[k,n]=0.

Tome então um conjunto $S = \{1, 2, ..., n\}, n > 2$, de pessoas e a matriz M associada. Considere o conjunto $S' = S \setminus \{n\}$;

Há dois casos possíveis:

- **1** Existe uma celebridade em S', digamos a pessoa k. Então, k é celebridade em S se, e somente se, M[n,k]=1 e M[k,n]=0.
- ② Se k não for celebridade em S ou não existir celebridade em S', então a pessoa n é celebridade em S se M[n,j]=0 e M[j,n]=1 para todo $1 \le j < n$; caso contrário não há celebridade em S.

Tome então um conjunto $S = \{1, 2, ..., n\}, n > 2$, de pessoas e a matriz M associada. Considere o conjunto $S' = S \setminus \{n\}$;

Há dois casos possíveis:

- **1** Existe uma celebridade em S', digamos a pessoa k. Então, k é celebridade em S se, e somente se, M[n,k]=1 e M[k,n]=0.
- ② Se k não for celebridade em S ou não existir celebridade em S', então a pessoa n é celebridade em S se M[n,j]=0 e M[j,n]=1 para todo $1 \le j < n$; caso contrário não há celebridade em S.

Essa primeira tentativa, infelizmente, também conduz a um algoritmo quadrático. Por quê?

A segunda tentativa baseia-se em um fato muito simples:

A segunda tentativa baseia-se em um fato muito simples:

Dadas duas pessoas i e j, é possível determinar se uma delas **não** é uma celebridade com apenas uma comparação: se M[i,j]=1, então i não é celebridade; caso contrário j não é celebridade.

A segunda tentativa baseia-se em um fato muito simples:

Dadas duas pessoas i e j, é possível determinar se uma delas $n{\tilde{\bf ao}}$ é uma celebridade com apenas uma comparação: se M[i,j]=1, então i não é celebridade; caso contrário j não é celebridade.

Usaremos este argumento aplicando a hipótese de indução sobre o conjunto de n-1 pessoas obtidas removendo dentre as n pessoas alguém que sabemos não ser celebridade.

O caso base e a hipótese de indução são os mesmos que antes.

Sejam então S um conjunto de n > 2 pessoas e M a matriz associada.

Sejam então S um conjunto de n>2 pessoas e M a matriz associada. Sejam i e j quaisquer duas pessoas e suponha que usando o argumento acima determinamos que j não é celebridade.

Sejam então S um conjunto de n > 2 pessoas e M a matriz associada.

Sejam i e j quaisquer duas pessoas e suponha que usando o argumento acima determinamos que j não é celebridade.

Seja $S' = S \setminus \{j\}$ e considere os dois casos possíveis:

Sejam então S um conjunto de n>2 pessoas e M a matriz associada.

Sejam i e j quaisquer duas pessoas e suponha que usando o argumento acima determinamos que j não é celebridade.

Seja $S' = S \setminus \{j\}$ e considere os dois casos possíveis:

1 Existe uma celebridade em S', digamos a pessoa k. Se M[j,k]=1 e M[k,j]=0, então k é celebridade em S; caso contrário não há uma celebridade em S.

Sejam então S um conjunto de n > 2 pessoas e M a matriz associada.

Sejam i e j quaisquer duas pessoas e suponha que usando o argumento acima determinamos que j não é celebridade.

Seja $S' = S \setminus \{j\}$ e considere os dois casos possíveis:

- **1** Existe uma celebridade em S', digamos a pessoa k. Se M[j,k]=1 e M[k,j]=0, então k é celebridade em S; caso contrário não há uma celebridade em S.
- f 2 Não existe uma celebridade em S'. Então não existe uma celebridade em S.

Exemplo 4 - Algoritmo

CELEBRIDADE(S, M)

ightharpoonup Entrada: uma matriz M associada a um conjunto $S=\{1,2,\ldots,n\}$ de pessoas.

ightharpoonup Saída: Um inteiro $k \le n$ que é celebridade em S ou k=0

- 1. **se** |S| = 1
- 2. **então** $k \leftarrow$ elemento em S
- 3. senão
- 4. sejam i, j quaisquer duas pessoas em S
- 5. se M[i,j] = 1 então $s \leftarrow i$ senão $s \leftarrow j$
- 6. $S' \leftarrow S \setminus \{s\}$
- 7. $k \leftarrow \text{Celebridade}(S', M)$
- 8. se k > 0 então
- 9. se $(M[s,k] \neq 1)$ ou $(M[k,s] \neq 0)$ então $k \leftarrow 0$
- 10. devolva k

O algoritmo resultante tem complexidade linear em n.

O algoritmo resultante tem complexidade linear em n.

A recorrência $\mathcal{T}(n)$ para o número de operações executadas pelo algoritmo é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 1 \\ T(n-1) + \Theta(1), & n > 1. \end{cases}$$

O algoritmo resultante tem complexidade linear em n.

A recorrência $\mathcal{T}(n)$ para o número de operações executadas pelo algoritmo é:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 1 \\ T(n-1) + \Theta(1), & n > 1. \end{cases}$$

A solução desta recorrência é

$$\sum_{i=1}^n \Theta(1) = n\Theta(1) = \Theta(n).$$

Problema:

Dada uma seqüência $X=x_1,x_2,\ldots,x_n$ de números reais, encontrar uma subseqüência consecutiva $Y=x_i,x_{i+1},\ldots,x_j$ de X, onde $1\leq i,j\leq n$, cuja soma seja máxima dentre todas as subseqüências consecutivas.

Problema:

Dada uma seqüência $X=x_1,x_2,\ldots,x_n$ de números reais, encontrar uma subseqüência consecutiva $Y=x_i,x_{i+1},\ldots,x_j$ de X, onde $1\leq i,j\leq n$, cuja soma seja máxima dentre todas as subseqüências consecutivas.

Problema:

Dada uma seqüência $X=x_1,x_2,\ldots,x_n$ de números reais, encontrar uma subseqüência consecutiva $Y=x_i,x_{i+1},\ldots,x_j$ de X, onde $1\leq i,j\leq n$, cuja soma seja máxima dentre todas as subseqüências consecutivas.

$$X = (4, 2, -7, 3, 0, -2, 1, 5, -2)$$
 Resp: $Y = (3, 0, -2, 1, 5)$

Problema:

Dada uma seqüência $X=x_1,x_2,\ldots,x_n$ de números reais, encontrar uma subseqüência consecutiva $Y=x_i,x_{i+1},\ldots,x_j$ de X, onde $1\leq i,j\leq n$, cuja soma seja máxima dentre todas as subseqüências consecutivas.

$$X = (4, 2, -7, 3, 0, -2, 1, 5, -2)$$
 Resp: $Y = (3, 0, -2, 1, 5)$
 $X = (1, -1, 2, 1, -2, 1)$ Resp: $Y = (1, -1, 2, 1)$ ou $Y = (2, 1)$

Problema:

Dada uma seqüência $X=x_1,x_2,\ldots,x_n$ de números reais, encontrar uma subseqüência consecutiva $Y=x_i,x_{i+1},\ldots,x_j$ de X, onde $1\leq i,j\leq n$, cuja soma seja máxima dentre todas as subseqüências consecutivas.

$$\begin{array}{ll} X=(4,2,-7,3,0,-2,1,5,-2) & \text{Resp: } Y=(3,0,-2,1,5) \\ X=(1,-1,2,1,-2,1) & \text{Resp: } Y=(1,-1,2,1) \text{ ou } Y=(2,1) \\ X=(-1,0,-2) & \text{Resp: } Y=(0) \text{ ou } Y=(\end{array})$$

Problema:

Dada uma seqüência $X=x_1,x_2,\ldots,x_n$ de números reais, encontrar uma subseqüência consecutiva $Y=x_i,x_{i+1},\ldots,x_j$ de X, onde $1\leq i,j\leq n$, cuja soma seja máxima dentre todas as subseqüências consecutivas.

$$\begin{array}{lll} X=(4,2,-7,3,0,-2,1,5,-2) & \text{Resp: } Y=(3,0,-2,1,5) \\ X=(1,-1,2,1,-2,1) & \text{Resp: } Y=(1,-1,2,1) \text{ ou } Y=(2,1) \\ X=(-1,0,-2) & \text{Resp: } Y=(0) \text{ ou } Y=() \\ X=(-3,-1) & \text{Resp: } Y=() \end{array}$$

Como antes, vamos examinar o que podemos obter de uma **hipótese de indução** simples:

Como antes, vamos examinar o que podemos obter de uma **hipótese de indução** simples:

Hipótese de indução:

Sabemos calcular a SCM de seqüências de comprimento n-1.

Como antes, vamos examinar o que podemos obter de uma **hipótese de indução** simples:

Hipótese de indução:

Sabemos calcular a SCM de seqüências de comprimento n-1.

• Caso base: n = 1. A SCM de $X = x_1$ é $Y = x_1$, se $x_1 \ge 0$, e Y = (), caso contrário.

Como antes, vamos examinar o que podemos obter de uma **hipótese de indução** simples:

Hipótese de indução:

Sabemos calcular a SCM de següências de comprimento n-1.

- Caso base: n = 1. A SCM de $X = x_1$ é $Y = x_1$, se $x_1 \ge 0$, e Y = (), caso contrário.
- Seja então $X = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}, x_n$ uma seqüência com n > 1.

Como antes, vamos examinar o que podemos obter de uma **hipótese de indução** simples:

Hipótese de indução:

Sabemos calcular a SCM de següências de comprimento n-1.

- Caso base: n = 1. A SCM de $X = x_1$ é $Y = x_1$, se $x_1 \ge 0$, e Y = (), caso contrário.
- Seja então $X = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}, x_n$ uma seqüência com n > 1.
- Considere a seqüência $X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$.

Como antes, vamos examinar o que podemos obter de uma **hipótese de indução** simples:

Hipótese de indução:

Sabemos calcular a SCM de següências de comprimento n-1.

- Caso base: n = 1. A SCM de $X = x_1$ é $Y = x_1$, se $x_1 \ge 0$, e Y = (), caso contrário.
- Seja então $X = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}, x_n$ uma seqüência com n > 1.
- Considere a seqüência $X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$.
- Seja $Y'=x_i,x_{i+1},\ldots,x_j$ a SCM de X', obtida aplicando-se a HI

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 X_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_j$ $Y = ?$

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_i$ $Y = ?$

Há três casos a examinar:

① Y' = (). Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = (), caso contrário...

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 X_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_i$ $Y = ?$

- ① Y' = (). Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = (), caso contrário...
- j = n 1. Temos $Y = Y' || x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = Y', caso contrário.

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_i$ $Y = ?$

- ① Y' = (). Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = (), caso contrário...
- 2 j = n 1. Temos $Y = Y' || x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = Y', caso contrário.

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 X_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_i$ $Y = ?$

- ① Y' = (). Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = (), caso contrário...
- 2 j = n 1. Temos $Y = Y' || x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = Y', caso contrário.
- - **1** Y' também é SCM de X; isto é, Y = Y'.

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_i$ $Y = ?$

- ① Y' = (). Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = (), caso contrário...
- - **1** Y' também é SCM de X; isto é, Y = Y'.
 - **2** Y' não é a SCM de X. Isto significa que x_n é parte de uma SCM Y de X. Esta tem que ser da forma $x_k, x_{k+1}, \ldots, x_{n-1}, x_n$, para algum $k \le n$. Não há informação suficiente na HI para resolver este caso.

• O que falta na HI?

- O que falta na HI?
- É evidente que, quando

$$Y = x_k, x_{k+1}, \ldots, x_{n-1}, x_n,$$

então $Z' = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}$ é um sufixo (de soma) máximo(a) de

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{k-1}, x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}.$$

- O que falta na HI?
- É evidente que, quando

$$Y = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}, x_n,$$

então $Z' = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}$ é um sufixo (de soma) máximo(a) de

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{k-1}, x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}.$$

• Assim, se conhecermos o sufixo máximo Z' de X', além da SCM Y' de X', podemos resolver o problema para X.

Note que permitimos o sufixo vazio.

Parece então natural enunciar a seguinte HI fortalecida:

Parece então natural enunciar a seguinte HI fortalecida:

Hipótese de indução reforçada:

Sabemos calcular a SCM e o sufixo máximo de seqüências de comprimento n-1.

Parece então natural enunciar a seguinte HI fortalecida:

Hipótese de indução reforçada:

Sabemos calcular a SCM e o sufixo máximo de seqüências de comprimento n-1.

Caso base: para n=1, a SCM de $X=x_1$ é $Y=x_1$, se $x_1\geq 0$, e Y=(), caso contrário. Nesse caso, o sufixo máximo é igual a SCM.

Parece então natural enunciar a seguinte HI fortalecida:

Hipótese de indução reforçada:

Sabemos calcular a SCM e o sufixo máximo de seqüências de comprimento n-1.

Caso base: para n=1, a ${
m SCM}$ de $X=x_1$ é $Y=x_1$, se $x_1\geq 0$, e Y=(), caso contrário. Nesse caso, o sufixo máximo é igual a ${
m SCM}$.

Suponha agora que n>1 e sejam Y' e Z' a SCM e o sufixo máximo de $X'=x_1,x_2,\ldots,x_{n-1}$ obtidas da HI.

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_j$ $Y = ?$
 $Z' = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}$ $Z = ?$

$$X' = x_1, x_2, ..., x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, ..., x_j$ $Y = ?$
 $Z' = x_k, x_{k+1}, ..., x_{n-1}$ $Z = ?$

• Y' = (). Note que
$$Y' = Z'$$
. Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e $Y = ($), caso contrário. Ainda, $Z = Y$.

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_j$ $Y = ?$
 $Z' = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}$ $Z = ?$

- Y' = (). Note que Y' = Z'. Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = (), caso contrário. Ainda, Z = Y.
- ② j = n 1. Note que Y' = Z'. Neste caso, $Y = Z' | |x_n|$, se $x_n \ge 0$, e Y = Y', caso contrário. Ainda, Z é o maior entre $Z' | |x_n|$ e ().

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_j$ $Y = ?$
 $Z' = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}$ $Z = ?$

- Y' = (). Note que Y' = Z'. Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = (), caso contrário. Ainda, Z = Y.
- ② j = n 1. Note que Y' = Z'. Neste caso, $Y = Z' || x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = Y', caso contrário. Ainda, Z é o maior entre $Z' || x_n$ e ().
- 3 j < n 1.

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_j$ $Y = ?$
 $Z' = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}$ $Z = ?$

- ① Y' = (). Note que Y' = Z'. Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = (), caso contrário. Ainda, Z = Y.
- ② j = n 1. Note que Y' = Z'. Neste caso, $Y = Z' | |x_n|$, se $x_n \ge 0$, e Y = Y', caso contrário. Ainda, Z é o maior entre $Z' | |x_n|$ e ().
- 3 j < n 1.
 - Se $Z'||x_n$ for maior que Y', então $Y = Z = Z'||x_n$.

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_j$ $Y = ?$
 $Z' = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}$ $Z = ?$

- Y' = (). Note que Y' = Z'. Neste caso, $Y = x_n$, se $x_n \ge 0$, e Y = (), caso contrário. Ainda, Z = Y.
- ② j = n 1. Note que Y' = Z'. Neste caso, $Y = Z' | |x_n|$, se $x_n \ge 0$, e Y = Y', caso contrário. Ainda, Z é o maior entre $Z' | |x_n|$ e ().
- 3 j < n 1.
 - Se $Z'||x_n|$ for maior que Y', então $Y = Z = Z'||x_n|$
 - 2 Caso contrário, Y = Y' e Z é o maior entre $Z'||x_n|$ e ().

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_j$ $Y = ?$
 $Z' = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}$ $Z = ?$

A análise pode ser simplificada observando o seguinte:

$$X' = x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$$
 x_n
 $Y' = x_i, x_{i+1}, \dots, x_j$ $Y = ?$
 $Z' = x_k, x_{k+1}, \dots, x_{n-1}$ $Z = ?$

A análise pode ser simplificada observando o seguinte:

$$Y = Z = Z' || x_n, OU$$

1
$$Y = Y'$$
 e $(Z = Z' | | x_n \text{ ou } Z = ())$.

Se $Z'|_{x_n}$ for maior que Y' então ocorre (a), caso contrário, ocorre (b).

Exemplo 5 - Algoritmo

SCM(X, n)

- ▶ **Entrada:** um inteiro n e uma seqüência de n números reais $X = x_1, x_2, \dots, x_n$.
- \triangleright Saída: Inteiros i, j, k e reais MaxSeq, MaxSuf tais que:
 - $-x_i, x_j$ são o primeiro e o último elemento da SCM de X, cujo valor é MaxSeq;
 - $-x_k$ é o primeiro elemento do sufixo máximo de X, cujo valor é MaxSuf;
 - -j = 0 significa que X é composta de reais negativos somente. Neste caso, MaxSeq = 0;
 - -k = 0 significa que o sufixo máximo de X é vazio. Neste caso, MaxSuf = 0.

Exemplo 5 - Algoritmo

```
SCM(X, n)
1. se n = 1
     então
3.
         se x_1 < 0
4.
             então i, j, k \leftarrow 0; MaxSeg, MaxSuf \leftarrow 0
5.
             senão i, j, k \leftarrow 1; MaxSeq, MaxSuf \leftarrow x_1
6.
     senão
7.
         (i, j, k, MaxSeq, MaxSuf) \leftarrow SCM(X, n-1)
8.
         se k = 0 então k \leftarrow n \triangleright sufixo era negativo
9.
         MaxSuf \leftarrow MaxSuf + x_n > Z'||x_n||
10.
         se MaxSuf > MaxSeq > Z'||x_n \text{ \'e maior que } Y'?
11.
              então i \leftarrow k; j \leftarrow n; MaxSeg \leftarrow MaxSuf
12.
              senão se MaxSuf < 0 então MaxSuf \leftarrow 0; k \leftarrow 0
13.
       devolva i, j, k, MaxSeq, MaxSuf
```

A complexidade T(n) de SCM é simples de ser calculada.

A complexidade T(n) de SCM é simples de ser calculada. Como no último exemplo,

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 1 \\ T(n-1) + \Theta(1), & n > 1. \end{cases}$$

A complexidade T(n) de SCM é simples de ser calculada. Como no último exemplo,

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 1 \\ T(n-1) + \Theta(1), & n > 1. \end{cases}$$

A solução desta recorrência é

$$\sum_{i=1}^n \Theta(1) = n\Theta(1) = \Theta(n).$$

A complexidade T(n) de \overline{SCM} é simples de ser calculada. Como no último exemplo,

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 1 \\ T(n-1) + \Theta(1), & n > 1. \end{cases}$$

A solução desta recorrência é

$$\sum_{i=1}^n \Theta(1) = n\Theta(1) = \Theta(n).$$

Reforçar a hipótese de indução: preciso lembrar disso ...