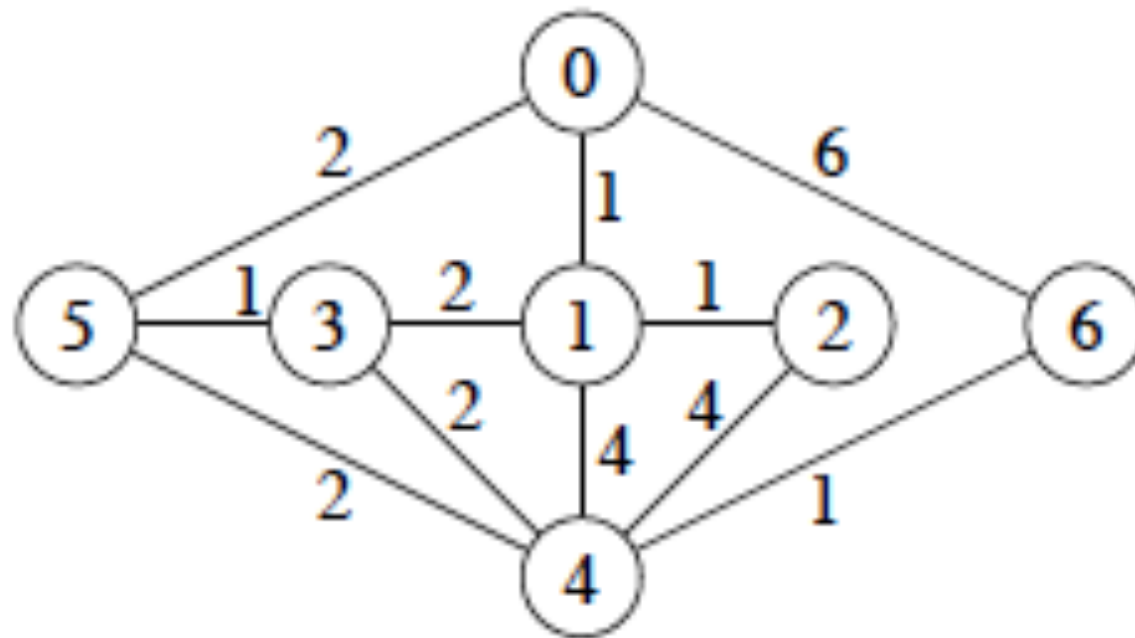


# Algoritmos Aproximados

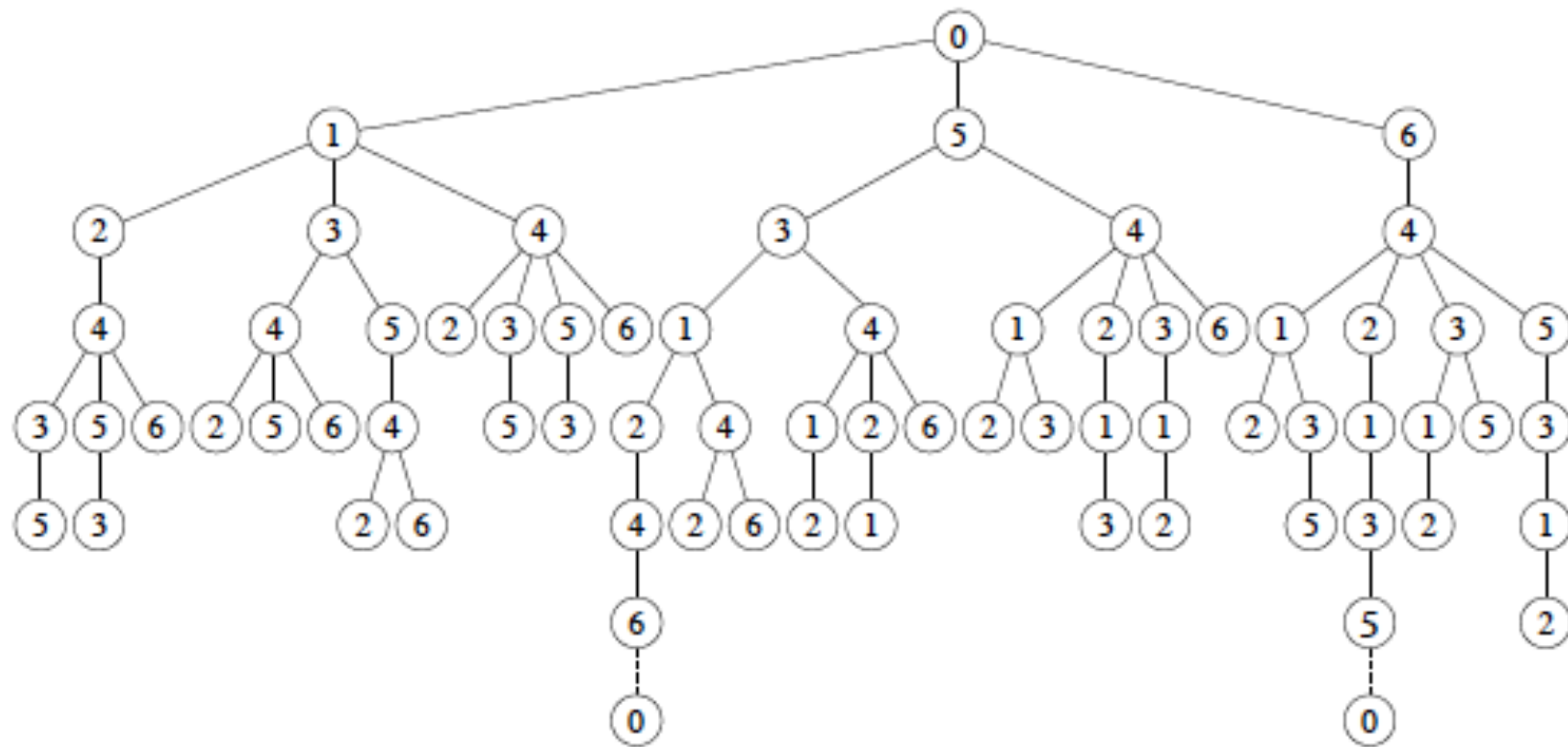
# Problemas Exponenciais – O que fazer?

- Tamanho da entrada pequeno?
  - Algoritmo exponencial pode ser razoável
- Casos especiais polinomiais?
- Concentrar no caso médio: existem algoritmos que funcionam bem na prática
  - Simplex de programação linear
- Tentativa e erro com podas

# Exemplo de Podas: Ciclo de Hamilton



# Exemplo de Podas: Ciclo de Hamilton

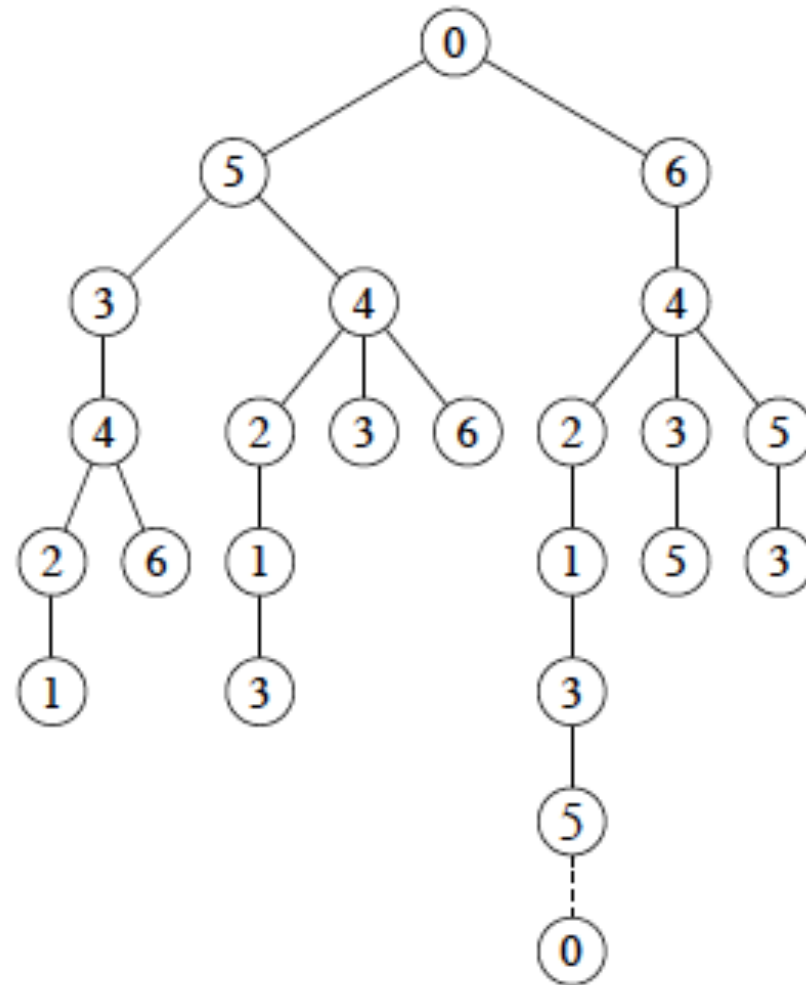


# Exemplo de Podas:

## Ciclo de Hamilton

- Diminuir o número de passos do algoritmo (*branches* da árvore) impondo ordem relativa entre dois nós
- Explora simetria inerente ao problema
  - Ciclo aparece duas vezes na árvore
- Podemos impor, e.g., que 2 apareça antes do 1

# Exemplo de Podas: Ciclo de Hamilton



# Tentativa e erro com podas

- Outra estratégia é **branch-and-bound**
- A idéia é interromper a procura por um caminho tão logo se saiba que ele não levará à solução ótima
- EX: seja o problema do PCV
- Suponha que já se tenha um ciclo de tamanho  $k$
- Podemos interromper qualquer caminho que já tenha um custo pelo menos  $k$  e não tenha um ciclo inteiro.

# Heurísticas e Algoritmos Aproximados

- Abre mão da otimalidade da solução pela eficiência no tempo de execução
- Preocupação: qualidade da solução
  - Heurística: nenhum controle
  - Algoritmo aproximado : fornece limite para quão ruim a solução pode ser, em relação ao ótimo



# Algoritmos Aproximados

- Um algoritmo aproximado tem uma razão de aproximação  $R(n)$  se, para qualquer entrada de tamanho  $n$ , tem-se que:

$$\frac{S}{S^*} \leq R(n) \quad \text{Problemas de minimização}$$

onde  $S$  é a solução produzida pelo algoritmo aproximado e  $S^*$  a solução ótima

Para problemas de maximização, a razão é invertida

# Algoritmos Aproximados

- Para vários problemas, existem algoritmos aproximados de tempo polinomial com razão de aproximação constante (pequena)
  - PCV, Cobertura de vértices
- Para outros: os algoritmos têm razão de aproximação que cresce como uma função do tamanho da entrada

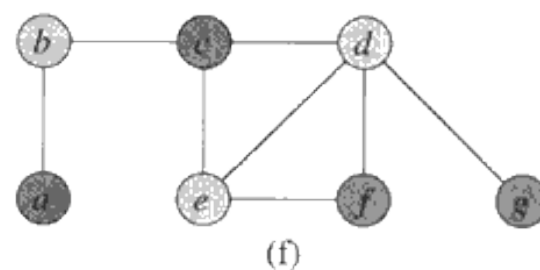
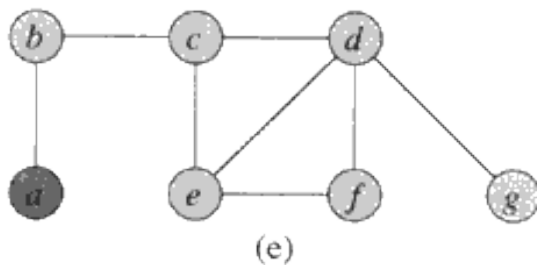
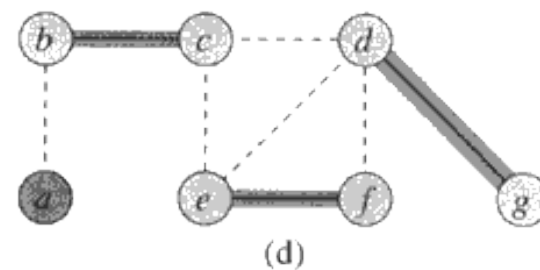
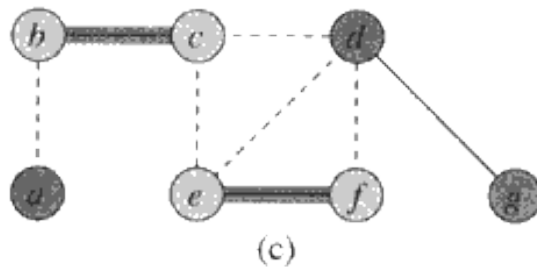
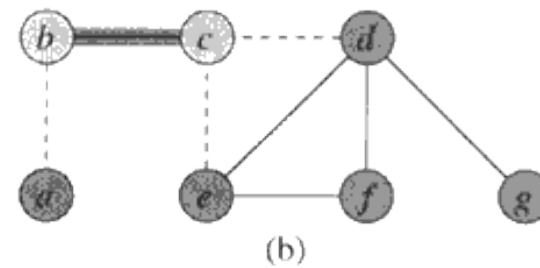
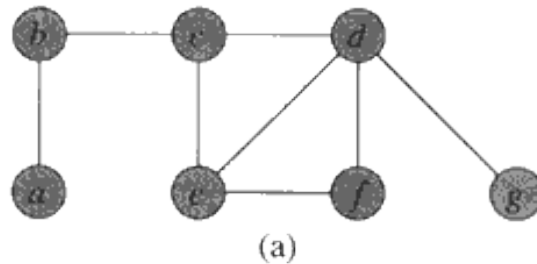
# Problema da Cobertura de Vértices

- Problema consiste em encontrar uma cobertura de vértices de tamanho mínimo em um dado grafo não orientado.
- Uma cobertura de vértices de um grafo não direcionado  $G(V,E)$  é um subconjunto  $V'$  de  $V$  tal que, se  $(u,v)$  é aresta em  $G$ , ou  $u$  ou  $v$  ou ambos pertencem a  $V'$

# Algoritmo Aproximado para a Cobertura de Vértices

1. *INPUT*  $G$  // grafo não direcionado
2.  $S \leftarrow \{ \}$
3.  $E' \leftarrow E[G]$
4. **while**  $E'$  is not empty **do**
5.     Let  $(u,v)$  be an arbitrary edge of  $E'$
6.      $S \leftarrow S \cup \{u, v\}$
7.     Remove from  $E'$  every edge incident on either  $u$  or  $v$
8. **return**  $S$

# Algoritmo Aproximado para a Cobertura de Vértices: Execução



Solução produzida pelo algoritmo

Solução ótima

# Algoritmo Aproximado para a Cobertura de Vértices

- O algoritmo apresentado é um algoritmo aproximado de tempo polinomial com razão de aproximação  $R(n) = 2$  para o problema da cobertura de vértices
- O algoritmo produz uma cobertura de vértices (checar!)
- Complexidade: polinomial :  $O(|V| + |E|)$  usando lista de adjacências
- Qualidade da solução?

# Algoritmo Aproximado para a Cobertura de Vértices

- Seja  $A$  o conjunto de arestas escolhidas pelo algoritmo (linha 5)
- Duas arestas de  $A$  não compartilham extremidade, logo não há duas arestas em  $A$  que podem ser cobertas pelo mesmo vértice em  $S^*$ .
- Logo:

$$|S^*| \geq |A|$$

$A$  é limite inferior para o tamanho da cobertura de vértices ótima

# Algoritmo Aproximado para a Cobertura de Vértices

- Mas temos que:

$$|S| = 2|A|$$

- O que nos leva a:

$$|S| = 2|A| \leq 2|S^*|$$

$$\frac{|S|}{|S^*|} \leq 2$$

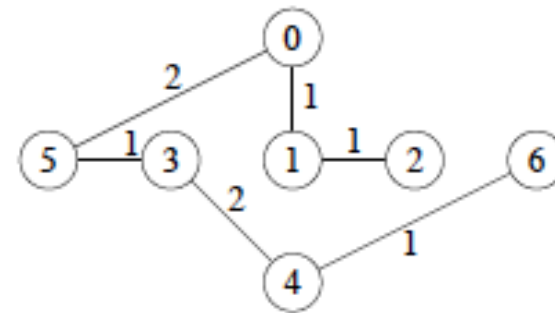
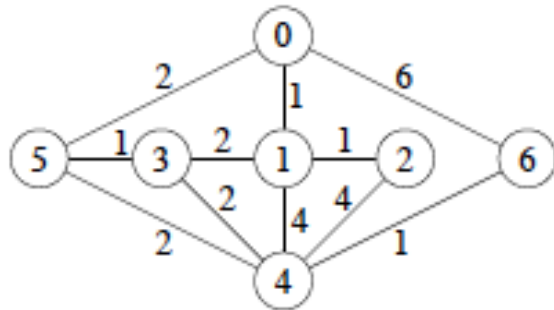


# Problema do Caixeiro Viajante

- Dado um grafo  $G(V,A)$  não direcionado, completo ponderado, cujos pesos das arestas  $d(i,j)$  satisfaçam as seguintes restrições:
  - $d(i,j) = d(j,i) \quad \forall i,j \in V$
  - $d(i,j) \geq 0 \quad \forall i,j \in V$
  - $d(i,j) \leq d(i,k) + d(k,j) \quad \forall i,j,k \in V$   
(desigualdade triangular)

# Limite Inferior para o PCV

- AGM é um limite inferior para a solução ótima do PCV em um grafo  $G(V,A)$



$$S^* \geq AGM$$

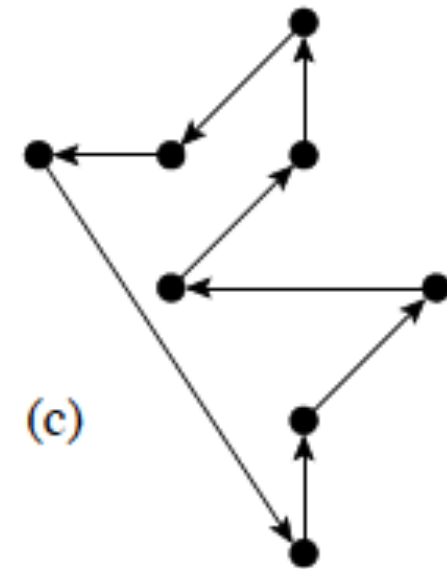
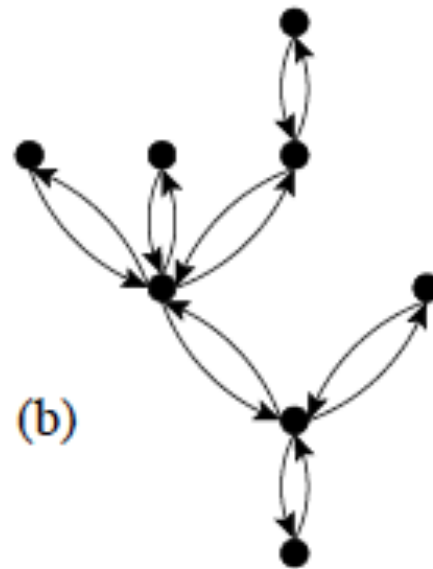
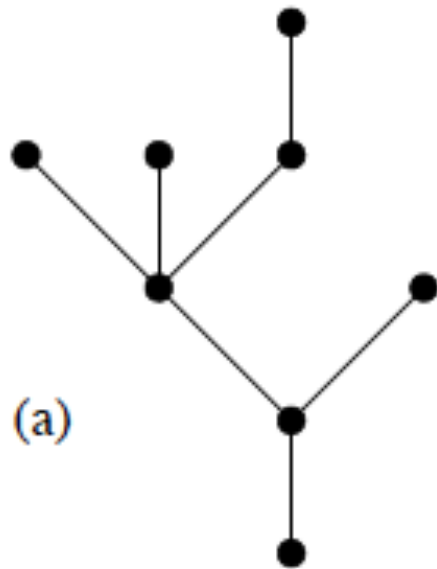
- Algoritmo de Prim para obter AGM:  $O(V^2)$

# Algoritmo Aproximado para o PCV

Approx-TSP-Tour( $G, c$ )

1. select root vertex  $r$  in  $V[G]$
2.  $T = \text{MST-Prim}(G, c, r)$  // computes a MST
3.  $L =$  list of vertices in preorder traversal of  $T$   
(Busca em profundidade em  $T$ )
4. **return** hamiltonian cycle with vertices ordered as in  $L$

# Algoritmo Aproximado para o PCV



# Algoritmo Aproximado para PCV

- O algoritmo apresentado é algoritmo de aproximação 2 com tempo polinomial para o PCV com desigualdade triangular
- O algoritmo produz solução para o PCV (checar!)
- O algoritmo tem tempo polinomial ( $O(V^2)$ )
- Razão de aproximação:

$$S \leq 2AGM \leq 2S^*$$

$$\frac{S}{S^*} \leq 2$$

# Algoritmo Aproximado para PCV:

## Algoritmo de Christophides

- Como melhorar a razão de aproximação?
- Algoritmo de Christophides utiliza conceito de **grafo euleriano**
- **Grafo Euleriano:** todo vértice tem grau par
- **Circuito Euleriano:** circuito que passa por todas as arestas exatamente uma vez

# Algoritmo Aproximado Revisitado

- O algoritmo com razão de aproximação 2 pode ser reescrito como:
  - 1 Construa uma AGM que tenha cidades do PCV como vértices.
  - 2 Dobre suas arestas para obter um grafo Euleriano.
  - 3 Encontre um caminho Euleriano para esse grafo, usando busca em profundidade
  - 4 Converta-o em um caminho do caixeiro viajante (pre-ordem).
- Algoritmo de Christophides altera passo 2

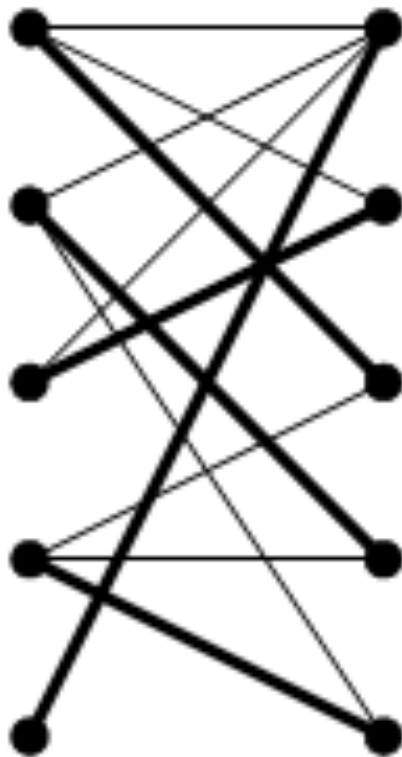
# Algoritmo de Christophides para o PCV

- Premissa: não precisa dobrar as arestas da AGM para obter um grafo euleriano
- Todo grafo (e AGM em particular) tem um número par de vértices de grau ímpar
  - Apenas precisa aumentar o grau destes vértices (grau+1)



# Casamento Mínimo com Pesos

- Dado um conjunto contendo um número par de cidades, um casamento é uma coleção de arestas  $M$  tal que cada cidade é a extremidade de exatamente um arco em  $M$ .



Um casamento mínimo é aquele para o qual o comprimento total das arestas é mínimo.

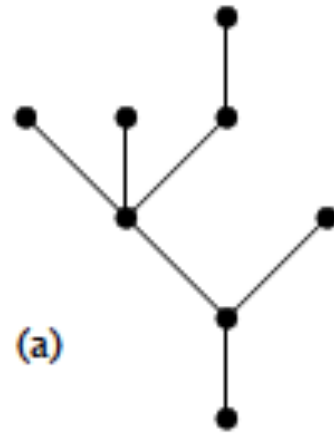
Todo vértice é parte de exatamente uma aresta do conjunto  $M$ .

Pode ser encontrado com custo  $O(n^3)$ .

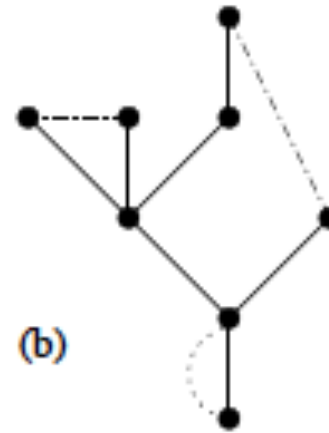
# Algoritmo Aproximado de Christophides

- 1 Construa uma AGM que tenha cidades do PCV como vértices.
- 2 Adicione à AGM o casamento mínimo com pesos dos vértices de grau ímpar
- 3 Encontre um caminho Euleriano para o grafo resultante.
- 4 Converta-o em um caminho do caixeiro viajante usando curto-circuitos.

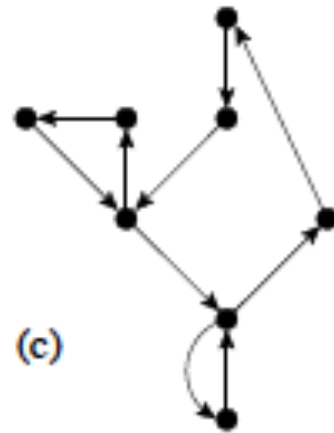
# Algoritmo Aproximado de Christophides



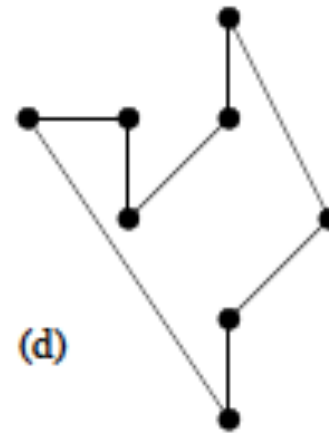
(a)



(b)



(c)



(d)

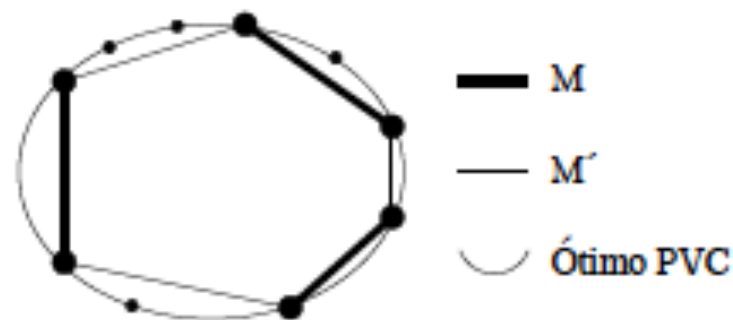
# Algoritmo Aproximado de Christophides

- O algoritmo apresentado é algoritmo de aproximação 1.5 com tempo polinomial para o PCV com desigualdade triangular
- O algoritmo produz solução para o PCV (checar!)
- O algoritmo tem tempo polinomial ( $O(V^3)$ )
- Razão de aproximação?

# Razão de Aproximação do Algoritmo de Christophides

- Seja  $M_{\min}$  o custo total das arestas adicionadas pelo casamento mínimo
- Logo:  $S = AGM + M_{\min}$
- Sejam  $M$  e  $M'$  dois casamentos tais que:

$$M + M' \leq S^*$$



# Razão de Aproximação do Algoritmo de Christophides

$$\textit{Se} : M + M' \leq S^*$$

$$\textit{Então} \text{ ou } M \leq \frac{S^*}{2} \text{ ou } M' \leq \frac{S^*}{2}$$

$$\textit{Logo} : \min(M, M') \leq \frac{S^*}{2} \quad M_{\min} \leq \min(M, M') \leq \frac{S^*}{2}$$

$$S = AGM + M_{\min} \leq S^* + \frac{S^*}{2}$$

$$\frac{S}{S^*} \leq \frac{3}{2}$$

# Problema da Cobertura de Conjuntos

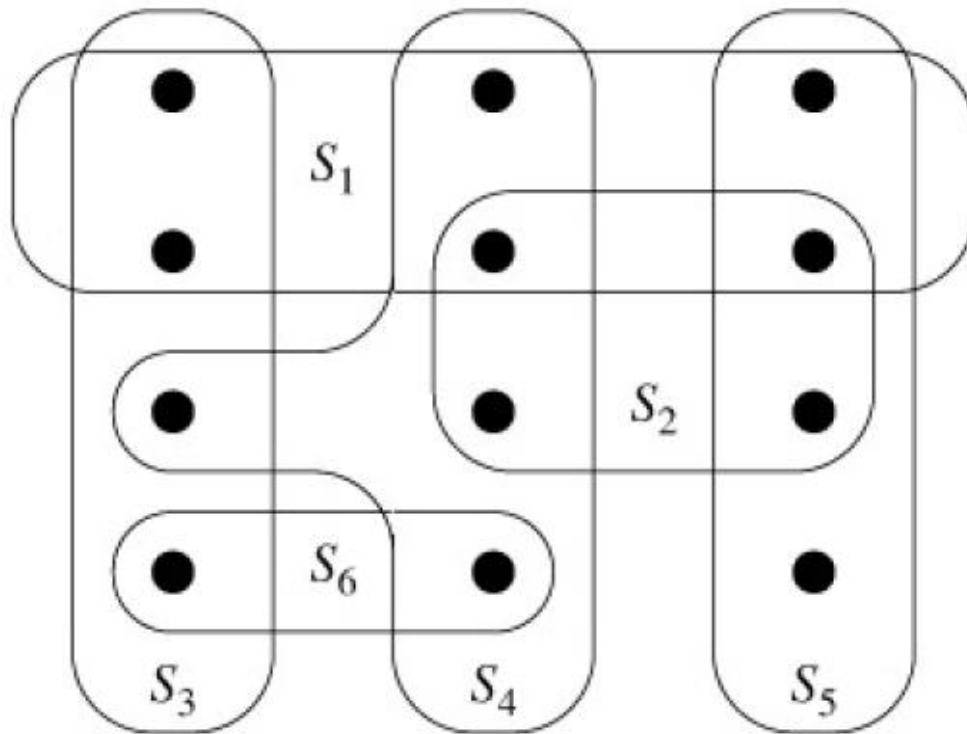
- Dados um conjunto finito  $X$  e uma família  $F$  de subconjuntos de  $X$ , tal que todo elemento de  $X$  pertence a pelo menos um subconjunto de  $F$ :

$$X = \bigcup_{S \in F} S$$

- O problema da cobertura de conjuntos consiste em encontrar um subconjunto de tamanho mínimo  $C$  de  $F$  cujos membros “cubram” todos os elementos de  $X$ :

$$X = \bigcup_{S \in C} S$$

# Problema da Cobertura de Conjuntos



$$F = \{S_1, S_2, S_3, S_4, S_5, S_6\}$$

$$C^* = \{S_3, S_4, S_5\}$$



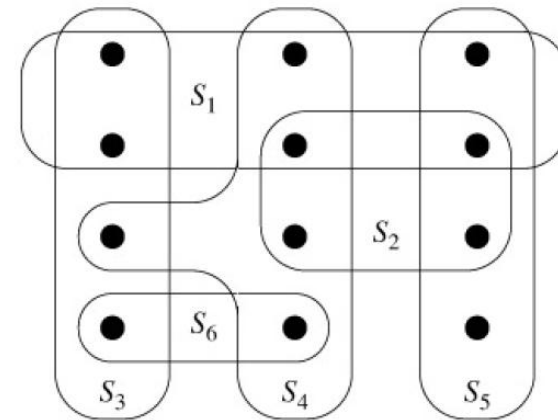
# Exemplo de Aplicação

- $X$  = conjunto de habilidades necessárias para desenvolver um certo projeto
- $F$  = conjunto de pessoas disponíveis, sendo que cada pessoa tem um conjunto de habilidades
  - Mais de uma pessoa pode ter uma mesma habilidade
- Busca-se uma comissão com número mínimo de pessoas tal que exista pelo menos uma pessoa com cada habilidade necessária para o projeto nesta comissão (todas as habilidades são *cobertas*)
  - Versão de decisão: é possível criar uma comissão com até  $k$  pessoas tal que todas as habilidades estejam cobertas?
  - Versão de decisão: NP-Completo

# Algoritmo de Aproximação Guloso para a Cobertura de Conjuntos

*GREEDY-SET-COVER*( $X, F$ )

1.  $U = X$
2.  $C = \emptyset$
3. **while**  $U \neq \emptyset$  **do**
  4. select  $S \in F$  that maximizes  $|S \cap U|$
  5.  $U = U - S$
  6.  $C = C \cup \{S\}$
7. **return**  $C$



$$C = \{S_1, S_4, S_5, S_3\}$$

Complexidade:  $O(|S|^*|F|)\min(|X|, |F|)$

Escolhe em cada fase o subconjunto restante que cobre o maior número de elementos ainda descobertos

# Algoritmo de Aproximação Guloso para a Cobertura de Conjuntos

- A razão de aproximação do algoritmo GREEDY\_SET\_COVER é  $R(n)$  igual a  $\ln |X| + 1$  (cresce com a entrada, mas devagar)

- Lembrar que:  $H(d) = \sum_{i=1}^d \frac{1}{i}$     d - esimo número harmônico

$$H(0) = 0$$

$$\sum_{i=1}^n \frac{1}{i} \leq \ln(n) + 1$$

# Razão de Aproximação do Algoritmo Greedy\_Set\_Cover

- Idéia geral:
  - Atribua um custo 1 a cada conjunto selecionado no passo 4
  - Distribua este custo uniformemente entre todos os elementos deste conjunto **sendo cobertos pela primeira vez**.
  - Isto é apenas um **artifício** para derivar razão de aproximação
- Sejam:
  - $S_i$  o  $i$ -ésimo conjunto selecionado no passo 4
  - $c_x$  o custo alocado ao elemento  $x$  para cada  $x \in X$   
(depende de quando ele foi coberto pela primeira vez)

# Razão de Aproximação do Algoritmo Greedy\_Set\_Cover

- Se  $x$  é coberto pela primeira vez por  $S_i$ :

$$c_x = \frac{1}{|S_i - (S_1 \cup S_2 \cup \dots \cup S_{i-1})|}$$

- Cada conjunto selecionado recebe um custo 1, e cada elemento recebe a atribuição de um custo apenas, logo:

$$|C| = \sum_{x \in X} c_x$$

$C$  = conjunto solução  
produzido pelo algoritmo

# Razão de Aproximação do Algoritmo Greedy\_Set\_Cover

- O custo atribuído à solução ótima  $C^*$  é dado por:

$$\sum_{S \in C^*} \sum_{x \in S} c_x$$

- Como um elemento pode aparecer em mais de um conjunto de  $C^*$ :

$$\sum_{S \in C^*} \sum_{x \in S} c_x \geq \sum_{x \in X} c_x = |C|$$

# Razão de Aproximação do Algoritmo Greedy\_Set\_Cover

- Então:  $|C| \leq \sum_{S \in C^*} \sum_{x \in S} c_x$
- Assumindo que:  $\sum_{x \in S} c_x \leq H(|S|)$
- Temos que:  $|C| \leq \sum_{S \in C^*} H(|S|)$   
 $|C| \leq |C^*| \times H(\max\{|S| : S \in F\})$   
 $\frac{|C|}{|C^*|} \leq H(\max |S|) \leq H(|X|) \leq \ln |X| + 1$

# Razão de Aproximação do Algoritmo Greedy\_Set\_Cover

- Resta provar que:

$$\sum_{x \in S} c_x \leq H(|S|)$$



# Derivação

- Considere qualquer conjunto  $S \in F$  e prove que:

$$\sum_{x \in S} c_x \leq H(|S|)$$

Seja o número de elementos em  $S$  que permanecem **descobertos** depois que  $S_1, S_2, \dots, S_i$  foram selecionados pelo algoritmo:

$$u_i = |S - (S_1 \cup S_2 \cup \dots \cup S_i)|$$

$$u_0 = |S| \quad u_k = 0 \quad S_k \text{ último conjunto selecionado}$$

$$u_{i-1} \geq u_i$$

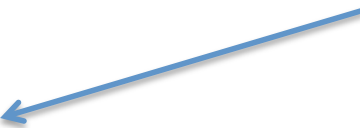
$$u_{i-1} - u_i = \# \text{ elementos de } S \text{ cobertos pela 1ª vez por } S_i$$

# Derivação

- Logo:

$$\sum_{x \in S} c_x = \sum_{i=1}^k (u_{i-1} - u_i) \frac{1}{|S_i - (S_1 \cup S_2 \cup \dots \cup S_{i-1})|}$$

Custo associado a cada elemento coberto por  $S_i$



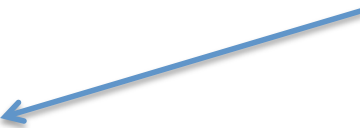
# elementos cobertos por  $S_i$

# Derivação

- Logo:

$$\sum_{x \in S} c_x = \sum_{i=1}^k (u_{i-1} - u_i) \frac{1}{|S_i - (S_1 \cup S_2 \cup \dots \cup S_{i-1})|}$$

Custo associado a cada elemento coberto por  $S_i$



# elementos cobertos por  $S_i$

- Note que:

$$|S_i - (S_1 \cup S_2 \cup \dots \cup S_{i-1})| \geq |S - (S_1 \cup S_2 \cup \dots \cup S_{i-1})| = u_{i-1}$$

porque a escolha gulosa de  $S_i$  garante que  $S$  não pode cobrir mais elementos novos que  $S_i$

# Derivação

$$\sum_{x \in S} c_x = \sum_{i=1}^k (u_{i-1} - u_i) \frac{1}{|S_i - (S_1 \cup S_2 \cup \dots \cup S_{i-1})|}$$

$$\sum_{x \in S} c_x \leq \sum_{i=1}^k (u_{i-1} - u_i) \frac{1}{u_{i-1}} = \sum_{i=1}^k \sum_{j=u_i+1}^{u_{i-1}} \frac{1}{u_{i-1}} \quad (\text{porque } u_{i-1} - u_i = \sum_{j=u_i+1}^{u_{i-1}} 1)$$

$$\leq \sum_{i=1}^k \sum_{j=u_i+1}^{u_{i-1}} \frac{1}{j} \quad (\text{porque } j \leq u_{i-1})$$

$$= \sum_{i=1}^k \left( \sum_{j=1}^{u_{i-1}} \frac{1}{j} - \sum_{j=1}^{u_i} \frac{1}{j} \right) = \sum_{i=1}^k (H(u_{i-1}) - H(u_i))$$

$$= H(u_0) - H(u_k) = H(u_0) - H(0) = H(u_0) = H(|S|)$$

# Esquema de aproximação

- É um algoritmo de aproximação que:
  - toma como entrada uma instância do problema
  - e um valor  $\varepsilon > 0$
- tal que para um  $\varepsilon$  fixo
  - o esquema é um algoritmo de aproximação com razão  $(1 + \varepsilon)$
- Um **esquema de aproximação de tempo polinomial** (PTAS) é um esquema que
  - para qualquer  $\varepsilon > 0$  fixo o esquema executa em tempo polinomial em função do tamanho  $n$  da entrada.
  - Tempo pode variar para diferentes valores de  $\varepsilon$

# Esquema de aproximação

- O tempo de execução de um *esquema de aproximação em tempo polinomial* pode crescer tão rápido quanto  $\varepsilon$  decresce.

➤ Ex:  $O(n^{2/\varepsilon})$

- O ideal é que o tempo seja polinomial tanto em  $1/\varepsilon$  quanto em  $n$ .
  - Compromisso entre qualidade da solução ( $\varepsilon$ ) e tempo de execução

- Em um **esquema de aproximação de tempo completamente polinomial** (FPTAS) seu tempo de execução são polinomiais em  $1/\varepsilon$  e  $n$ .

➤ Ex:  $O((1/\varepsilon)^2 n^3)$

# Problema da Soma de SubConjuntos

- Dados  $S$  um conjunto de inteiros positivos  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  e um inteiro positivo  $t$ , existe um subconjunto de  $S$  cujos elementos somam exatamente  $t$ ?
  - NP – Completo
- Problema de otimização associado: encontre o subconjunto de  $S$  tal que a soma de seus elementos seja tão grande quanto possível, mas não maior que  $t$

Ex: temos um caminhão que não pode transportar mais que  $t$  kg, e  $n$  caixas diferentes para transportar, das quais a  $i$ -ésima caixa pesa  $x_i$ .

Desejamos encher o caminhão com a carga mais pesada possível, sem exceder o limite de peso dado

# Algoritmo Exponencial

EXACT-SUBSET-SUM( $S, t$ )

1.  $n \leftarrow |S|$
2.  $L_0 \leftarrow \{0\}$
3. **for**  $i \leftarrow 1$  **to**  $n$  **do**
4.      $L_i \leftarrow \text{MERGE-LISTS}(L_{i-1}, L_{i-1} + x_i)$
5.     remove from  $L_i$  every element that is greater than  $t$
6. **return** the largest element in  $L_n$

$L_i$  = lista das somas de todos os subconjuntos de  $\{x_1 \dots x_i\}$  que não excedem  $t$

Soma  $x_i$  a todos os elementos da lista  $L_{i-1}$



Complexidade: dominada pelo MERGE-LISTS, que é linear no # elementos

Merge-Lists ( $L, L'$ ) é  $O(|L| + |L'|)$

Como # elementos possíveis é exponencial: complexidade exponencial



# Outro Algoritmo

- Pode-se derivar um esquema de aproximação em tempo completamente polinomial
  - Realiza-se um “trimming” de cada lista após sua criação
- Trimming:
  - Se dois valores em uma lista são próximos o suficiente, para o propósito de encontrar uma solução aproximada, não há necessidade de manter os dois explicitamente

# Trimming

- Parâmetro  $\delta$  definido tal que  $0 < \delta < 1$
- Remova tantos elementos de  $L$  quanto for possível garantindo que:
  - Seja  $L'$  a lista após trimming
  - Para cada elemento  $y$  que foi removido de  $L$ , ainda existe em  $L'$  um elemento  $z$  que se aproxime de  $y$  tal que:

$$\frac{y}{1 + \delta} \leq z \leq y$$

# Trimming: Exemplo

- Dados  $L = \{10, 11, 12, 15, 20, 21, 22, 23, 24, 29\}$  e  $\delta = 0,1$
- Após realizarmos *Trim* em  $L$  teremos:

$$L' = \{10, 12, 15, 20, 23, 29\}$$

onde:

11 está representado por 10

21 e 22 estão representados por 20

24 está representado por 23

# Trimming

TRIM( $L, \delta$ )

1.  $m \leftarrow |L|$
2.  $L' \leftarrow \{y_1\}$
3.  $last \leftarrow y_1$
4. **for**  $i \leftarrow 2$  **to**  $m$  **do**
5.     **if**  $y_i > last * (1 + \delta)$  //  $y_i \geq last$  because  $L$  is sorted
6.     **then** append  $y_i$  onto the end of  $L'$
7.      $last \leftarrow y_i$
8. **return**  $L'$

$\Theta(m)$  onde  $m$  e # elementos em  $L$   
e assumindo  $L$  ordenada

# Esquema de Aproximação

APPROX-SUBSET-SUM( $S, t,$ )

1.  $n \leftarrow |S|$
2.  $L_0 \leftarrow 0$
3. **for**  $i \leftarrow 1$  **to**  $n$  **do**
4.      $L_i \leftarrow \text{MERGE-LISTS}(L_{i-1}, L_{i-1} + x_i)$
5.      $L_i \leftarrow \text{TRIM}(L_i, \varepsilon / 2n)$
6.     remove from  $L_i$  every element that is greater than  $t$
7.     let  $z$  be the largest value in  $L_n$
8. **return**  $z$

- Com  $0 < \varepsilon < 1$
- Valor retornado está dentro de um fator de  $1 + \varepsilon$  da solução ótima

# Exemplo

$S=\{104,102,201,101\}$ ,  $t=308$ ,  $\varepsilon=0,40$  e  $\delta= \varepsilon/8=0,05$

linha 2:  $L0 = \{0\}$ ,

linha 4:  $L1 = \{0, 104\}$ ,

linha 5:  $L1 = \{0, 104\}$ ,

linha 6:  $L1 = \{0, 104\}$ ,

linha 4:  $L2 = \{0, 102, 104, 206\}$ ,

linha 5:  $L2 = \{0, 102, 206\}$ ,

linha 6:  $L2 = \{0, 102, 206\}$ ,

linha 4:  $L3 = \{0, 102, 201, 206, 303, 407\}$ ,

linha 5:  $L3 = \{0, 102, 201, 303, 407\}$ ,

linha 6:  $L3 = \{0, 102, 201, 303\}$ ,

linha 4:  $L4 = \{0, 101, 102, 201, 203, 302, 303, 404\}$ ,

linha 5:  $L4 = \{0, 101, 201, 302, 404\}$ ,

linha 6:  $L4 = \{0, 101, 201, 302\}$

$z = 302$  que está dentro dos 40% de aproximação da solução ótima (307)

# Trimming: Exemplo

- Approx-Subset-Sum é um esquema de aproximação de tempo completamente polinomial
  - Razão de aproximação :  $1 + \varepsilon$
  - Complexidade de tempo: polinomial em  $n$  e  $1/\varepsilon$