Projeto e Análise de Algoritmos Aula 09 – Algoritmos Gulosos

Prof. Napoleão Nepomuceno



Objetivos

 Apresentar o princípio por trás de Algoritmos Gulosos;

Apresentar exemplos de Algoritmos Gulosos.

Algoritmos Gulosos

- Em geral, algoritmos para Problemas de Otimização:
 - Funcionam através de uma sequência de passos;
 - Em cada passo, uma escolha é feita.
- Para muitos problemas de otimização:
 - Usar programação dinâmica para descobrir a melhor escolha pode ser um exagero;
 - Algoritmos mais simples e mais eficientes podem dar conta do recado

Algoritmos Gulosos

- Um algoritmo guloso:
 - Faz a escolha que parece melhor no momento.

- Ou seja:
 - Faz uma escolha ótima para as condições locais;
 - Espera que essa escolha leve a uma solução ótima para a situação global.

- Suponha que tenhamos os seguintes valores de moedas:
 - 25
 - 10
 - 5
 - 1
- Problema do troco:
 - Dado um determinado valor X a ser dado como troco;
 - Determinar a menor quantidade de moedas que juntas somam X.

- Para dar um troco de 92, uma solução viável seria:
 - 2 moedas de 25
 - 2 moedas de 10
 - 3 moedas de 5
 - 7 moedas de 1

Valor dessa solução seria de 14 moedas.

Essa solução é ótima?

- Para dar um troco de 92, a solução ótima seria:
 - 3 moedas de 25
 - 1 moedas de 10
 - 1 moedas de 5
 - 2 moedas de 1

Valor dessa solução seria de 7 moedas.

Como gerar uma solução ótima?

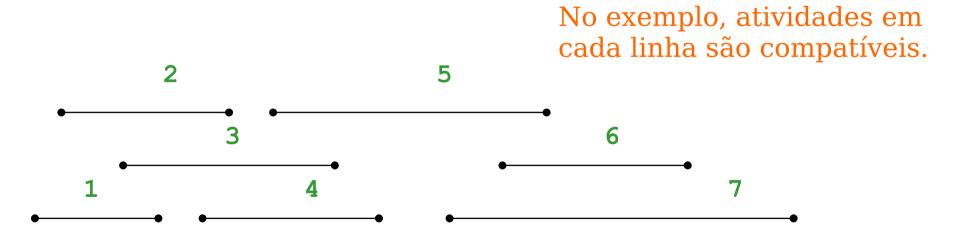
Geração de uma solução ótima:

 A cada passo, incluir a moeda de maior valor possível, de forma a não ultrapassar a quantia do troco.

 Problema de programar um recurso entre diversas atividades concorrentes:

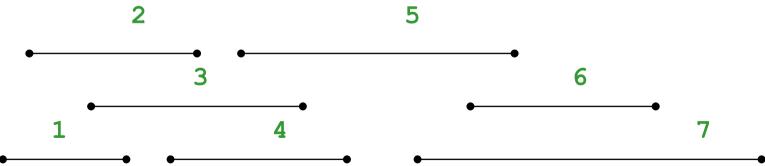
- Suponha que você precise agendar atividades numa dada sala de conferências;
- A sala só pode receber uma atividade de cada vez;
- Existem diversas atividades a serem realizadas, cujos tempos de início e término são dados;
- Selecionar um subconjunto de tamanho máximo de atividades mutuamente compatíveis.

- Entrada: Conjunto de n atividades S={a₁, a₂, ..., a_n}:
 - s_i = tempo de início da atividade a_i
 - f_i = tempo de término da atividade a_i
- Saída: Conjunto A com o número máximo de atividades compatíveis:
 - Duas atividades a_i e a_j são compatíveis se seus intervalos não se sobrepõem.



- Duas atividades a_i e a_j são compatíveis se seus intervalos,
 [s_i, f_j) e [s_j, f_j), não se sobrepõem
 - $-s_{i} \ge f_{j}$ = atividade a_{i} inicia depois que a_{j} termina
 - $-s_{i} \ge f_{i}$ = atividade a_{i} inicia depois que a_{i} termina

No exemplo, atividades em cada linha são compatíveis.

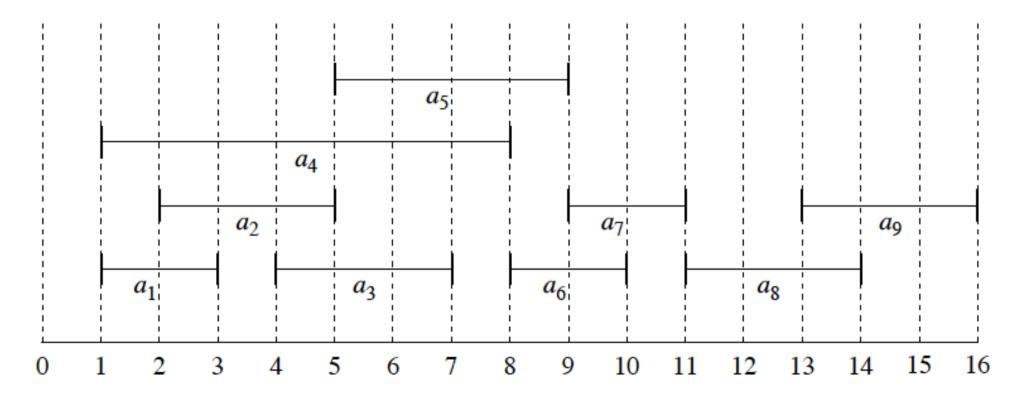


 Assuma que as atividades estão ordenadas por tempo de término: f₁ ≤ f₂ ≤ ... ≤ f₂.

- Suponha que uma solução ótima inclua a tarefa a,:
 - Isso gera dois subproblemas:
 - Selecionar atividades compatíveis do subconjunto a₁, ..., a_{k-1} que terminam antes de a_k começar;
 - Selecionar atividades compatíveis do subconjunto a_{k+1} , ... a_n que começam depois que a_k termina.
 - A solução de cada um dos dois subproblema precisa ser ótima

- Primeiro, criamos duas atividades artificiais:
 - a_0 , com intervalo $[s_0=0,f_0=0)$;
 - a_{n+1} , com intervalo $[s_{n+1} = \infty, f_{n+1} = \infty)$.
- Seja S_{ij} o subconjunto de atividades em S que iniciam após a_{ij} terminar e que terminam antes de a_{ij} iniciar;
- Seja c[i,j] = tamanho do maior subconjunto de atividades compatíveis em S_{ii};
- c[0,n+1] = valor da solução ótima.

i	1	2	3	4	5	6	7	8	9
s_i	1	2	4	1	5	8	9	11	13
f_i	3	5	7	8	9	10	11	11 14	16



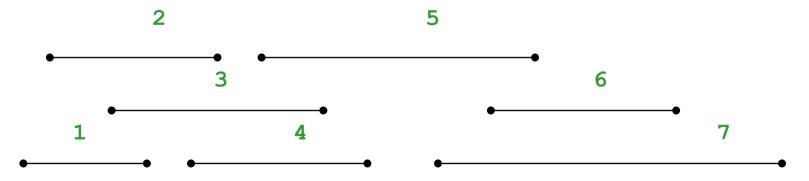
Como computar c[i,j]?

$$c[i, j] = \begin{cases} 0 & \text{if } S_{ij} = \phi \\ \max\{c[i, k] + c[k, j] + 1\} & \text{if } S_{ij} \neq \phi \end{cases}$$

- Para computar c[i,j] é necessário, Para cada atividade a_k,
 onde i < k < j :
 - Encontrar o valor da melhor solução que inclui k;
 - O que gera dois subproblemas: $c[i,k] \in c[k,j]$.
 - Em seguida, escolhe-se a solução de maior valor dentre as soluções de cada um dos a, onde i < k < j.

- O problema possui subestrutura ótima e sabemos calcular o valor de uma solução ótima recursivamente ...
 - Poderíamos usar programação dinâmica.
- Mas...
 - O problema também possui propriedade de escolha gulosa;
 - Ou seja, uma solução globalmente ótima é alcançada fazendo-se escolhas localmente ótimas.

- Seja o Problema de Seleção de Atividades do conjunto S, ordenado pelo tempo de término.
- Teorema: Existe uma solução ótima A ⊆ S tal que a₁ ∈ A.
- Rascunho da prova:
 - Se existe uma solução ótima B ⊆ S que não inclui a₁, podemos sempre substituir a primeira atividade em B por a₁.
 - Continuaremos com o mesmo número de atividades e, portanto, a solução continua ótima.



- Se um problema possui a Propriedade de Escolha Gulosa, a resolução é facilitada:
 - Fazer a escolha gulosa antes de solucionar subproblema(s) e avaliar suas soluções;
 - Resolver subproblema que aparece como resultado após a realização da escolha gulosa;
 - Combinar a escolha gulosa com a solução do subproblema.

- Para a Seleção de Atividades:
 - 1) Ordenar a lista de atividades por tempo de término;
 - 2) Agendar a primeira atividade;
 - 3) Agendar a próxima atividade da lista que inicia após o término da última atividade agendada;
 - 4) Repetir passo 3 até que o final da lista de atividades seja atingido.
- Intuição:
 - Escolher a atividade compatível que mantenha a sala com o maior tempo disponível após sua realização.

```
GREEDY-ACTIVITY-SELECTOR (s, f)
    n \leftarrow length[s]
A \leftarrow \{a_1\}
3 \quad i \leftarrow 1
4 for m \leftarrow 2 to n
           do if s_m \geq f_i
                   then A \leftarrow A \cup \{a_m\}
                          i \leftarrow m
     return A
```