

## Algoritmos Gulosos e Problema do Escalonamento

*ou gananciosos (greedy)*

Algoritmos gulosos realizam, iterativamente, decisões míopes,

- i.e., aquelas que parecem imediatamente vantajosas.

Geralmente é fácil projetar algoritmos gulosos para um problema.

- Também costuma ser fácil analisar o tempo de execução desses algoritmos.

Mas não é fácil projetar um algoritmo guloso correto,

- i.e., que sempre devolve a melhor solução.
- Tampouco é fácil provar tal corretude.

As provas de corretude geralmente são:

- Por indução no número de iterações,
  - mostrando que a escolha gulosa está correta a cada passo.
- Usando um argumento de troca entre soluções,
  - que pode ser por contradição,
    - para mostrar que algo diferente da solução gulosa é pior,
  - ou que iterativamente vai transformando uma solução qualquer
    - em uma solução gulosa sem piorar seu custo.

## Problema do escalonamento em uma única máquina

Neste problema temos uma **única máquina** e diversas tarefas por realizar.

- Cada tarefa  $j$  tem um peso  $w_j > 0$  e uma duração  $l_j > 0$   
 $\Sigma \triangleright$  prioridade

Uma solução é uma ordem (**permutação**) das tarefas

- e o objetivo é encontrar uma solução que minimize
  - a soma **ponderada** dos tempos de término, i.e.,
- sendo  $t_j$  o tempo em que  $j$  é concluído.

$$\sum_{j=1}^n w_j t_j$$

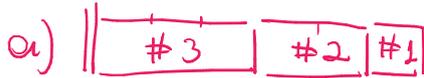
f.o.

Note que  $t_j$  é a soma dos tempos de execução  $l_i$

- de toda tarefa  $i$  que vem antes de  $j$  mais o próprio  $l_j$

Exemplo: considere três tarefas com durações  $l_1 = 1$ ,  $l_2 = 2$  e  $l_3 = 3$

- Quais seus tempos de término nos seguintes escalonamentos?



$$t_1 = 6 \quad t_2 = 5 \quad t_3 = 3$$



$$t_1 = 1 \quad t_2 = 3 \quad t_3 = 6$$

- Supondo que os pesos são  $w_1 = 3$ ,  $w_2 = 2$ ,  $w_3 = 1$ 
  - qual o valor da função objetivo em cada caso?

a)  $3 \cdot 6 + 2 \cdot 5 + 1 \cdot 3 = 31$

b)  $3 \cdot 1 + 2 \cdot 3 + 1 \cdot 6 = 15$

## Algoritmo guloso para escalonamento

Lembrando que queremos minimizar a soma ponderada dos tempos de término,

- o i.e.,  $\sum_{j=1}^n w_j t_j$
- Vamos fazer um projeto a partir da generalização de casos particulares.

Casos particulares:

- a. toda tarefa tem o mesmo peso,
- b. toda tarefa tem a mesma duração.

Exemplos:

- a. duas tarefas  $l_1 = 1, l_2 = 2, w_1 = w_2 = 1$

→  $\boxed{\#1} \boxed{\#2} \quad 1 \cdot 1 + 1 \cdot 3 = 4$        $\boxed{\#2} \boxed{\#1} \quad 1 \cdot 2 + 1 \cdot 3 = 5$

- b. duas tarefas  $l_1 = l_2 = 1, w_1 = 1$  e  $w_2 = 2$

$\boxed{\#1} \boxed{\#2} \quad 1 \cdot 1 + 2 \cdot 2 = 5$        $\boxed{\#2} \boxed{\#1} \quad 1 \cdot 2 + 2 \cdot 1 = 4$  ←

Qual seria um bom critério guloso em cada caso?

- a. itens mais curtos antes, pois a duração de uma tarefa impacta
  - o tempo de término de toda tarefa que vem depois dela.
- b. itens mais pesados antes, pois o peso multiplica o tempo de término.

Generalizando e resolvendo conflitos:

- Se uma tarefa é mais curta e mais pesada que outra, ela deve vir antes.
- Mas, o que fazer se uma tarefa  $i$  é mais curta e outra  $j$  é mais pesada,
  - i.e.,  $l_i < l_j$  e  $w_j > w_i$ ?

Uma ideia é combinar duração e peso em uma única pontuação

- 
- que aumenta com o peso e diminui com a duração,
    - e então escalonar as tarefas em ordem decente de pontuação. ~~f~~
  - Quais funções atendem esses critérios? Duas possibilidades são:

$$f_1(i) = w_i - l_i$$

$$f_2(i) = w_i / l_i$$

- Note que, no máximo um desses critérios está correto. Talvez nenhum esteja! !!

Vamos analisar um cenário em que eles tenham comportamento distinto entre si,

- para colocá-los a prova. São os chamados contra-exemplos.

$$l_i = 1 \text{ e } w_i = 3$$

$$l_j = 2 \text{ e } w_j = 5$$

descontamos a  $f_2$

$$f_1(i) = 3 - 1 = 2$$

∧

$$\boxed{\#j \mid \#i}$$

$$f_1(j) = 5 - 2 = 3$$

$$3 \cdot 3 + 5 \cdot 2 = 19$$

$$f_2(i) = 3 / 1 = 3$$

∨

$$\boxed{\#i \mid \#j}$$

$$f_2(j) = 5 / 2 = 2.5$$

$$3 \cdot 1 + 5 \cdot 3 = 18$$

Como vimos, nossa escolhida foi a função  $f(i) = w_i/l_i$

- que chamaremos de densidade.
- Mas, será que ela é correta, i.e., um algoritmo que escalona as tarefas
  - em ordem decrecente seguindo essa função
    - sempre devolve um escalonamento ótimo?
- Isso não é óbvio, mas nesse caso é verdade,
  - e nós  vamos demonstrar!
- Note que, para esse problema, “ótimo” significa “de custo mínimo”.

Antes da demonstração de corretude, vamos analisar a eficiência do algoritmo.

- Sendo  $n$  o número de tarefas, observe que o algoritmo
  - tem um laço para calcular a densidade das tarefas.  $O(n)$
  - Então ele ordena as tarefas em ordem decrecente de densidade,  $O(n \lg n)$ 
    - e esta ordem é a solução devolvida.
- Portanto, o algoritmo tem complexidade de tempo  $O(n \lg n)$

Em questão de memória, a implementação mais simples

- usa um vetor de tamanho  $n$  para armazenar as densidades.
- No entanto, isso pode ser evitado se
  - inserirmos o cálculo da densidade nas funções de ordenação.
- Quiz: como fazer isso?

Prova de corretude: vamos fazer a prova usando um argumento de troca

- e a técnica de prova será por contradição.

Para simplificar, vamos supor que não ocorrem empates, i.e.,

- para todo par de tarefas  $i, j$  temos  $f(i) \neq f(j)$  lembrando que  $f(i) = w_i/l_i$

$\sigma$  = escalonamento do nosso alg.

Por contradição,  $\exists \sigma^* \neq \sigma$  :  $\sigma^*$  é ótimo

Para simplificar, renomeia tarefas segundo  $\sigma$ ,

$$\text{i.e., } \frac{w_1}{l_1} > \frac{w_2}{l_2} > \frac{w_3}{l_3} > \dots > \frac{w_n}{l_n}$$

Como  $\sigma^* \neq \sigma$  existe uma inversão em  $\sigma^*$ ,

i.e.,  $\exists i, j$  adjacentes em  $\sigma^*$  :  $j < i$

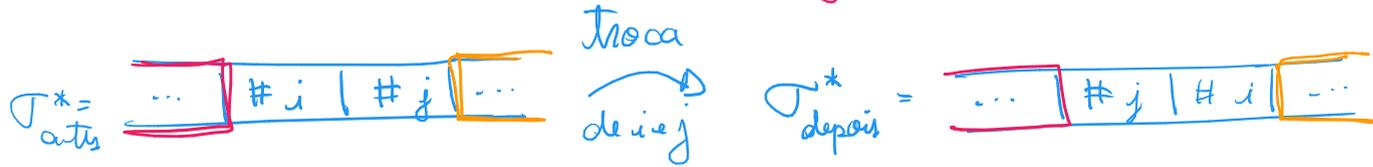
e no  $\sigma^*$  temos  $i$  antes de  $j$

$$\sigma^* \quad \dots \mid \#i \mid \#j \mid \dots$$

$$\text{Como } j < i \text{ temos } \frac{w_j}{l_j} > \frac{w_i}{l_i} \Rightarrow w_j l_i > w_i l_j$$

Identificamos uma inversão em  $\sigma^*$ , i.e.,  $\sigma^* = \dots \mid \#i \mid \#j \mid \dots$  e  $j < i$

O que acontece se invertermos  $i$  e  $j$  em  $\sigma^*$ ?



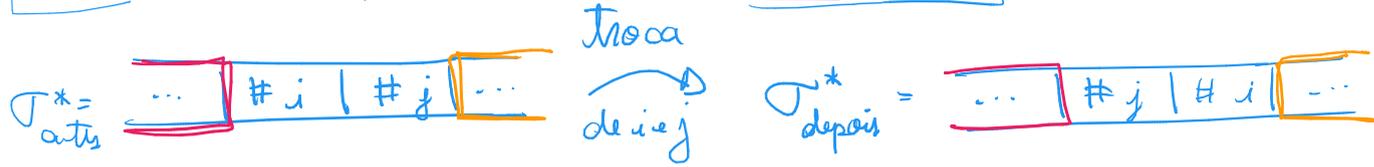
1º) nada muda p/ tarefas antes de  $i$  e  $j$  || 2º) nada muda p/ tarefas depois de  $i$  e  $j$

$$c(\sigma_{\text{antes}}^*) = \sum_{\substack{\kappa \text{ antes} \\ \text{de } i \text{ e } j}} w_{\kappa} t_{\kappa} + \sum_{\substack{\kappa \text{ depois} \\ \text{de } i \text{ e } j}} w_{\kappa} t_{\kappa} + w_i t_i + w_j t_j \quad \left\{ \begin{array}{l} t'_i = t_i + l_j \\ t'_j = t_j - l_i \end{array} \right.$$

$$c(\sigma_{\text{depois}}^*) = \sum_{\substack{\kappa \text{ antes} \\ \text{de } i \text{ e } j}} w_{\kappa} t_{\kappa} + \sum_{\substack{\kappa \text{ depois} \\ \text{de } i \text{ e } j}} w_{\kappa} t_{\kappa} + w_i t'_i + w_j t'_j$$

$$\Delta c(\sigma^*) = c(\sigma_{\text{depois}}^*) - c(\sigma_{\text{antes}}^*) = \begin{array}{l} w_i t'_i - w_i t_i + \\ + w_j t'_j - w_j t_j \end{array} = \boxed{w_i l_j - w_j l_i}$$

$$\Delta c(\sigma^*) = c(\sigma_{\text{depois}}^*) - c(\sigma_{\text{antes}}^*) = w_i l_j - w_j l_i \quad *_1$$



$$\frac{w_j}{l_j} > \frac{w_i}{l_i} \Rightarrow w_j l_i > w_i l_j \Rightarrow w_i l_j - w_j l_i < 0 \quad *_2$$

$*_1$  e  $*_2 \Rightarrow \Delta c(\sigma^*) < 0$  o que é um absurdo  $\square$

Se considerarmos que podem ocorrer estados de desordem, podemos usar o mesmo argumento de troca, mas a prova deixa de ser por contradição (já que uma diminuição nem sempre diminui o custo) e passa a ser por indução, mostrando que após um certo número de trocas saímos de  $\sigma^*$  e chegamos em  $\sigma$  sem aumentar o custo.