

Análise de Algoritmos

**Parte destes slides são adaptações de slides
do Prof. Paulo Feofiloff e do Prof. José Coelho de Pina.**

Algoritmos gulosos (*greedy*)

CLRS 16.2

Problema fracionário da mochila

Problema: Dados (w, v, n, W) , encontrar uma mochila ótima.

Problema fracionário da mochila

Problema: Dados (w, v, n, W) , encontrar uma mochila ótima.

Exemplo: $W = 50, n = 4$

	1	2	3	4
w	40	30	20	10
v	840	600	400	100
x	1	0	0	0
x	1	0	0	1
x	0	1	1	0
x	1	1/3	0	0

valor = 840

valor = 940

valor = 1000

valor = 1040

A propósito ...

O problema fracionário da mochila é um problema de programação linear (PL): encontrar um vetor x que

$$\begin{array}{ll} \text{maximize} & x \cdot v \\ \text{sob as restrições} & x \cdot w \leq W \\ & x[i] \geq 0 \quad \text{para } i = 1, \dots, n \\ & x[i] \leq 1 \quad \text{para } i = 1, \dots, n \end{array}$$

A propósito ...

O problema fracionário da mochila é um problema de programação linear (PL): encontrar um vetor x que

$$\begin{array}{ll} \text{maximize} & x \cdot v \\ \text{sob as restrições} & x \cdot w \leq W \\ & x[i] \geq 0 \quad \text{para } i = 1, \dots, n \\ & x[i] \leq 1 \quad \text{para } i = 1, \dots, n \end{array}$$

PL's podem ser resolvidos por

SIMPLEX: no pior caso consome tempo exponencial
na prática é muito rápido

ELIPSÓIDES: consome tempo polinomial
na prática é lento

PONTOS-INTERIORES: consome tempo polinomial
na prática é rápido

Subestrutura ótima

Suponha que $x[1..n]$ é **mochila ótima** para o problema (w, v, n, W) .

Subestrutura ótima

Suponha que $x[1..n]$ é **mochila ótima** para o problema (w, v, n, W) .

Se $x[n] = \delta$

então $x[1..n-1]$ é **mochila ótima** para

$$(w, v, n - 1, W - \delta w[n])$$

Subestrutura ótima

Suponha que $x[1..n]$ é **mochila ótima** para o problema (w, v, n, W) .

Se $x[n] = \delta$

então $x[1..n-1]$ é **mochila ótima** para

$$(w, v, n - 1, W - \delta w[n])$$

NOTA. Não há nada de especial acerca do índice n . Uma afirmação semelhante vale para qualquer índice i .

Escolha gulosa

Suponha $w[i] \neq 0$ para todo i .

Escolha gulosa

Suponha $w[i] \neq 0$ para todo i .

Se $v[n]/w[n] \geq v[i]/w[i]$ para todo i

então **EXISTE** uma mochila ótima $x[1..n]$ tal que

$$x[n] = \min \left\{ 1, \frac{W}{w[n]} \right\}$$

Algoritmo guloso

Esta **propriedade da escolha gulosa** sugere um algoritmo que atribui os valores de $x[1..n]$ supondo que os dados estejam em ordem decrescente de “valor específico”:

$$\frac{v[1]}{w[1]} \leq \frac{v[2]}{w[2]} \leq \dots \leq \frac{v[n]}{w[n]}$$

Algoritmo guloso

Esta **propriedade da escolha gulosa** sugere um algoritmo que atribui os valores de $x[1..n]$ supondo que os dados estejam em ordem decrescente de “valor específico”:

$$\frac{v[1]}{w[1]} \leq \frac{v[2]}{w[2]} \leq \dots \leq \frac{v[n]}{w[n]}$$

É nessa ordem “**mágica**” que está o **segredo do funcionamento** do algoritmo.

Algoritmo guloso

Devolve uma **mochila ótima** para (w, v, n, W) .

MOCHILA-FRACIONÁRIA (w, v, n, W)

0 ordene w e v de tal forma que

$$v[1]/w[1] \leq v[2]/w[2] \leq \dots \leq v[n]/w[n]$$

1 **para** $i \leftarrow n$ **decrecendo até** 1 **faça**

2 **se** $w[i] \leq W$

3 **então** $x[i] \leftarrow 1$

4 $W \leftarrow W - w[i]$

5 **senão** $x[i] \leftarrow W/w[i]$

6 $W \leftarrow 0$

7 **devolva** x

Algoritmo guloso

Devolve uma **mochila ótima** para (w, v, n, W) .

MOCHILA-FRACIONÁRIA (w, v, n, W)

0 ordene w e v de tal forma que

$$v[1]/w[1] \leq v[2]/w[2] \leq \dots \leq v[n]/w[n]$$

1 **para** $i \leftarrow n$ **decrecendo até** 1 **faça**

2 **se** $w[i] \leq W$

3 **então** $x[i] \leftarrow 1$

4 $W \leftarrow W - w[i]$

5 **senão** $x[i] \leftarrow W/w[i]$

6 $W \leftarrow 0$

7 **devolva** x

Consumo de tempo da linha 0 é $\Theta(n \lg n)$.

Consumo de tempo das linhas 1–7 é $\Theta(n)$.

Invariante

Seja W_0 o valor original de W .

No início de cada execução da linha 1 vale que

Invariante

Seja W_0 o valor original de W .

No início de cada execução da linha 1 vale que

(i0) $x' = x[i+1 .. n]$ é **mochila ótima** para

$$(w', v', n', W_0)$$

onde

$$w' = w[i+1 .. n]$$

$$v' = v[i+1 .. n]$$

$$n' = n - i$$

Invariante

Seja W_0 o valor original de W .

No início de cada execução da linha 1 vale que

(i0) $x' = x[i+1 .. n]$ é **mochila ótima** para

$$(w', v', n', W_0)$$

onde

$$w' = w[i+1 .. n]$$

$$v' = v[i+1 .. n]$$

$$n' = n - i$$

Na última iteração $i = 0$ e

portanto $x[1 .. n]$ é **mochila ótima** para (w, v, n, W_0) .

Conclusão

O consumo de tempo do algoritmo
MOCHILA-FRACIONÁRIA é $\Theta(n \lg n)$.

Escolha gulosa

Precisamos mostrar que se $x[1..n]$ é uma **mochila ótima**, então podemos supor que

$$x[n] = \alpha := \min \left\{ 1, \frac{W}{w[n]} \right\}$$

Escolha gulosa

Precisamos mostrar que se $x[1..n]$ é uma **mochila ótima**, então podemos supor que

$$x[n] = \alpha := \min \left\{ 1, \frac{W}{w[n]} \right\}$$

Depois de mostrar isto, indução faz o resto do serviço.

Escolha gulosa

Precisamos mostrar que se $x[1..n]$ é uma **mochila ótima**, então podemos supor que

$$x[n] = \alpha := \min \left\{ 1, \frac{W}{w[n]} \right\}$$

Depois de mostrar isto, indução faz o resto do serviço.

Técnica: transformar uma **solução ótima** em uma **solução ótima 'gulosa'**.

Escolha gulosa

Precisamos mostrar que se $x[1..n]$ é uma **mochila ótima**, então podemos supor que

$$x[n] = \alpha := \min \left\{ 1, \frac{W}{w[n]} \right\}$$

Depois de mostrar isto, indução faz o resto do serviço.

Técnica: transformar uma **solução ótima** em uma **solução ótima 'gulosa'**.

Esta transformação é semelhante ao processo de pivotação do algoritmo **SIMPLEX** para programação linear.

Escolha gulosa

Seja $x[1..n]$ uma **mochila ótima** para (w, v, n, W) tal que $x[n]$ é **máximo**. Se $x[n] = \alpha$, não há o que mostrar.

Escolha gulosa

Seja $x[1..n]$ uma mochila ótima para (w, v, n, W) tal que $x[n]$ é máximo. Se $x[n] = \alpha$, não há o que mostrar.

Suponha $x[n] < \alpha$.

Escolha gulosa

Seja $x[1..n]$ uma **mochila ótima** para (w, v, n, W) tal que $x[n]$ é **máximo**. Se $x[n] = \alpha$, não há o que mostrar.

Suponha $x[n] < \alpha$.

Podemos supor que $x \cdot w = W$. (Podemos mesmo?)

Escolha gulosa

Seja $x[1..n]$ uma mochila ótima para (w, v, n, W) tal que $x[n]$ é máximo. Se $x[n] = \alpha$, não há o que mostrar.

Suponha $x[n] < \alpha$.

Podemos supor que $x \cdot w = W$. (Podemos mesmo?)

Seja i em $[1..n-1]$ tal que $x[i] > 0$.

(Quem garante que existe um tal i ?).

Escolha gulosa

Seja $x[1..n]$ uma **mochila ótima** para (w, v, n, W) tal que $x[n]$ é **máximo**. Se $x[n] = \alpha$, não há o que mostrar.

Suponha $x[n] < \alpha$.

Podemos supor que $x \cdot w = W$. (Podemos mesmo?)

Seja i em $[1..n-1]$ tal que $x[i] > 0$.

(Quem garante que existe um tal i ?).

Seja

$$\delta := \min \left\{ x[i], (\alpha - x[n]) \frac{w[n]}{w[i]} \right\}$$

e

$$\beta := \delta \frac{w[i]}{w[n]}.$$

Escolha gulosa

Seja $x[1..n]$ uma mochila ótima para (w, v, n, W) tal que $x[n]$ é máximo. Se $x[n] = \alpha$, não há o que mostrar.

Suponha $x[n] < \alpha$.

Podemos supor que $x \cdot w = W$. (Podemos mesmo?)

Seja i em $[1..n-1]$ tal que $x[i] > 0$.

(Quem garante que existe um tal i ?).

Seja

$$\delta := \min \left\{ x[i], (\alpha - x[n]) \frac{w[n]}{w[i]} \right\}$$

e

$$\beta := \delta \frac{w[i]}{w[n]}.$$

Note que $\delta > 0$ e $\beta > 0$.

Mais escolha gulosa

Seja $x'[1..n]$ tal que

$$x'[j] := \begin{cases} x[j] & \text{se } j \neq i \text{ e } j \neq n, \\ x[i] - \delta & \text{se } j = i, \\ x[n] + \beta & \text{se } j = n. \end{cases}$$

Mais escolha gulosa

Seja $x'[1..n]$ tal que

$$x'[j] := \begin{cases} x[j] & \text{se } j \neq i \text{ e } j \neq n, \\ x[i] - \delta & \text{se } j = i, \\ x[n] + \beta & \text{se } j = n. \end{cases}$$

Verifique que $0 \leq x[j] \leq 1$ para todo j .

Mais escolha gulosa

Seja $x'[1..n]$ tal que

$$x'[j] := \begin{cases} x[j] & \text{se } j \neq i \text{ e } j \neq n, \\ x[i] - \delta & \text{se } j = i, \\ x[n] + \beta & \text{se } j = n. \end{cases}$$

Verifique que $0 \leq x[j] \leq 1$ para todo j .

Além disso, temos que

$$\begin{aligned} x' \cdot w &= x'[1]w[1] + \dots + x'[i]w[i] + \dots + x'[n]w[n] \\ &= x[1]w[1] + \dots + (x[i] - \delta)w[i] + \dots + (x[n] + \beta)w[n] \\ &= x[1]w[1] + \dots + (x[i] - \delta)w[i] + \dots + \left(x[n] + \delta \frac{w[i]}{w[n]} \right) w[n] \\ &= x[1]w[1] + \dots + x[i]w[i] - \delta w[i] + \dots + x[n]w[n] + \delta w[i] \\ &= W. \end{aligned}$$

Mais escolha gulosa ainda

Temos ainda que

$$\begin{aligned}x' \cdot v &= x'[1]v[1] + \dots + x'[i]v[i] + \dots + x'[n]v[n] \\&= x[1]v[1] + \dots + (x[i] - \delta)v[i] + \dots + (x[n] + \beta)v[n] \\&= x[1]v[1] + \dots + (x[i] - \delta)v[i] + \dots + \left(x[n] + \delta \frac{w[i]}{w[n]} \right) v[n] \\&= x[1]v[1] + \dots + x[i]v[i] - \delta v[i] + \dots + x[n]v[n] + \delta w[i] \frac{v[n]}{w[n]} \\&= x \cdot v + \delta \left(w[i] \frac{v[n]}{w[n]} - v[i] \right) \\&\geq x \cdot v + \delta \left(w[i] \frac{v[i]}{w[i]} - v[i] \right) \quad (\text{devido à escolha gulosa!}) \\&= x \cdot v.\end{aligned}$$

Escolha gulosa: epílogo

Assim, x' é uma mochila tal que $x' \cdot v \geq x \cdot v$.

Escolha gulosa: epílogo

Assim, x' é uma mochila tal que $x' \cdot v \geq x \cdot v$.

Como x é **mochila ótima**, concluímos que $x' \cdot v = x \cdot v$ e que x' é uma mochila ótima que contradiz a nossa escolha de x , já que

$$x'[n] = x[n] + \beta > x[n].$$

Conclusão

Se $v[n]/w[n] \geq v[i]/w[i]$ para todo i
e x é uma **mochila ótima** para (w, v, n, W)
com $x[n]$ **máximo**, então

$$x[n] = \min \left\{ 1, \frac{W}{w[n]} \right\}.$$

Problema de escalonamento

Considere n tarefas indicadas pelos números $1, \dots, n$

Problema de escalonamento

Considere n tarefas indicadas pelos números $1, \dots, n$

t_i : duração da tarefa i

d_i : prazo de entrega da tarefa i

Problema de escalonamento

Considere n tarefas indicadas pelos números $1, \dots, n$

t_i : duração da tarefa i

d_i : prazo de entrega da tarefa i

Escalonamento: permutação de 1 a n onde $\pi(i)$ é a posição em que a tarefa i é executada.

Para um escalonamento π , o **tempo de início** da tarefa i é

$$s_i = \sum_{j=1}^{\pi(i)-1} t_{\pi^{-1}(j)}$$

(soma da duração das tarefas anteriores a i).

Problema de escalonamento

Considere n tarefas indicadas pelos números $1, \dots, n$

t_i : duração da tarefa i

d_i : prazo de entrega da tarefa i

Escalonamento: permutação de 1 a n onde $\pi(i)$ é a posição em que a tarefa i é executada.

Para um escalonamento π , o **tempo de início** da tarefa i é

$$s_i = \sum_{j=1}^{\pi(i)-1} t_{\pi^{-1}(j)}$$

(soma da duração das tarefas anteriores a i).

O **tempo de término** da tarefa i é $f_i = s_i + t_i$.

Problema de escalonamento

Para um escalonamento π , o tempo de início da tarefa i é soma da duração das tarefas anteriores a i .

O tempo de término da tarefa i é $f_i = s_i + t_i$.

Problema de escalonamento

Para um escalonamento π , o **tempo de início** da tarefa i é soma da duração das tarefas anteriores a i .

O **tempo de término** da tarefa i é $f_i = s_i + t_i$.

O **atraso** da tarefa i é o número

$$l_i = \begin{cases} 0 & \text{se } f_i \leq d_i \\ f_i - d_i & \text{se } f_i > d_i. \end{cases}$$

Problema de escalonamento

Para um escalonamento π , o **tempo de início** da tarefa i é soma da duração das tarefas anteriores a i .

O **tempo de término** da tarefa i é $f_i = s_i + t_i$.

O **atraso** da tarefa i é o número

$$l_i = \begin{cases} 0 & \text{se } f_i \leq d_i \\ f_i - d_i & \text{se } f_i > d_i. \end{cases}$$

Problema: Dados t_1, \dots, t_n e d_1, \dots, d_n , encontrar um escalonamento com o menor atraso máximo.

Ou seja, que minimize $L = \max_i l_i$.

Algoritmo guloso

Devolve escalonamento com atraso máximo mínimo.

ESCALONAMETO (t, d, n)

1 seja π a permutação de 1 a n tal que

$$d[\pi[1]] \leq d[\pi[2]] \leq \dots \leq d[\pi[n]]$$

2 **devolva** π

Algoritmo guloso

Devolve escalonamento com atraso máximo mínimo.

ESCALONAMETO (t, d, n)

1 seja π a permutação de 1 a n tal que

$$d[\pi[1]] \leq d[\pi[2]] \leq \dots \leq d[\pi[n]]$$

2 **devolva** π

Consumo de tempo: $O(n \lg n)$.

Algoritmo guloso

Devolve escalonamento com atraso máximo mínimo.

ESCALONAMETO (t, d, n)

1 seja π a permutação de 1 a n tal que

$$d[\pi[1]] \leq d[\pi[2]] \leq \dots \leq d[\pi[n]]$$

2 **devolva** π

Consumo de tempo: $O(n \lg n)$.

Na aula, vimos a prova de que este algoritmo está correto (devolve um escalonamento com atraso máximo mínimo).

Ingredientes da prova

Uma **inversão** em um escalonamento π é um par (i, j) tal que $i < j$ e $d[\pi[i]] > d[\pi[j]]$.

Ingredientes da prova

Uma **inversão** em um escalonamento π é um par (i, j) tal que $i < j$ e $d[\pi[i]] > d[\pi[j]]$.

Mostre que dois escalonamentos que não têm inversões têm o mesmo atraso máximo.

Ingredientes da prova

Uma **inversão** em um escalonamento π é um par (i, j) tal que $i < j$ e $d[\pi[i]] > d[\pi[j]]$.

Mostre que dois escalonamentos que não têm inversões têm o mesmo atraso máximo.

Mostre que se um escalonamento tem uma inversão, então ele tem uma inversão do tipo $(i, i + 1)$.

Ingredientes da prova

Uma **inversão** em um escalonamento π é um par (i, j) tal que $i < j$ e $d[\pi[i]] > d[\pi[j]]$.

Mostre que dois escalonamentos que não têm inversões têm o mesmo atraso máximo.

Mostre que se um escalonamento tem uma inversão, então ele tem uma inversão do tipo $(i, i + 1)$.

Mostre então que, se trocarmos $\pi[i]$ e $\pi[i + 1]$, obteremos um escalonamento com atraso máximo não superior ao atraso máximo de π .