AULA 17

Mochila

Dados dois vetores $x[1\,..\,n]$ e $w[1\,..\,n]$, denotamos por $x \cdot w$ o produto escalar

$$w[1]x[1] + w[2]x[2] + \cdots + w[n]x[n].$$

Suponha dado um número inteiro não-negativo W e vetores não-negativos $w[1\,..\,n]$ e $v[1\,..\,n]$.

Uma mochila é qualquer vetor $x[1\,..\,n]$ tal que

$$x \cdot w \leq W \quad \text{e} \quad 0 \leq x[i] \leq 1 \text{ para todo } i$$

O valor de uma mochila é o número $x \cdot v$.

Uma mochila é ótima se tem valor máximo.

Problema booleano da mochila

Um mochila $x[1\,..\,n]$ tal que $x[i] = 0$ ou $x[i] = 1$ para todo i é dita booleana.

Problema (Knapsack Problem): Dados (w, v, n, W), encontrar uma mochila boolena 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	valor $= 840$
x	1	0	0	1	valor $= 940$
x	0	1	1	0	valor $= 1000$

Subestrutura ótima

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

Se $x[n] = 1$

então $x[1\,..\,n{-}1]$ é mochila boolena ótima para
$$(w, v, n-1, W - w[n])$$

senão $x[1\,..\,n]$ é mochila boolena ótima para
$$(w, v, n-1, W)$$

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

Simplificação

Problema: encontrar o valor de uma mochila booleana ótima.

$t[i, Y] =$ valor de uma mochila booleana ótima para (w, v, i, Y)

$=$ valor da expressão $x \cdot v$ sujeito às restrições

$$x \cdot w \leq Y,$$

onde x é uma mochila booleana ótima

Possíveis valores de Y: $0, 1, 2, \ldots, W$

Recorrência

$t[i, Y] =$ valor da expressão $x \cdot v$ sujeito à restrição

$$x \cdot w \leq Y$$

$t[0, Y] = 0$ para todo Y

$t[i, 0] = 0$ para todo i

$t[i, Y] = t[i-1, Y]$ se $w[i] > Y$

$t[i, Y] = \max\{t[i-1, Y], t[i-1, Y-w[i]] + v[i]\}$ se $w[i] \leq Y$

Solução recursiva

Devolve o valor de uma mochila ótima para (w, v, n, W).

```
REC-MOCHILA (w, v, n, W)
    se n = 0 ou W = 0
        então devolva 0
    se w[n] > W
        então devolva REC-MOCHILA (w, v, n−1, W)
    a ← REC-MOCHILA (w, v, n−1, W)
    b ← REC-MOCHILA (w, v, n−1, W−w[n]) + v[n]
    devolva max {a, b}
```

Consumo de tempo no pior caso é $\Omega(2^n)$

Por que demora tanto?
O mesmo subproblema é resolvido muitas vezes.

Programação dinâmica

Cada subproblema, valor de uma mochila ótima para

$$(w, v, i, Y),$$

é resolvido uma só vez.

Em que ordem calcular os componentes da tabela t?

Para calcular $t[4, 6]$ preciso de ...

Programação dinâmica

Cada subproblema, valor de uma mochila ótima para

$$(w, v, i, Y),$$

é resolvido uma só vez.

Em que ordem calcular os componentes da tabela t?

Para calcular $t[4, 6]$ preciso de ...

$t[4-1, 6]$, $t[4-1, 5]$, $t[4-1, 4]$,
$t[4-1, 3]$, $t[4-1, 2]$, $t[4-1, 1]$ e de $t[4-1, 0]$.

Programação dinâmica

Cada subproblema, valor de uma mochila ótima para

$$(w, v, i, Y),$$

é resolvido uma só vez.

Em que ordem calcular os componentes da tabela t?

Para calcular $t[4, 6]$ preciso de ...

$t[4-1, 6]$, $t[4-1, 5]$, $t[4-1, 4]$,
$t[4-1, 3]$, $t[4-1, 2]$, $t[4-1, 1]$ e de $t[4-1, 0]$.

Calcule todos os $t[i, Y]$ com $Y = 1, i = 0, 1, \ldots, n$,
depois todos com $Y = 2, i = 0, 1, \ldots, n$,
depois todos com $Y = 3, i = 0, 1, \ldots, n$,
etc.

Programação dinâmica

	1	2	3	4	5	6	7	8	Y
1	0	0	0	0	0	0	0	0	
2	0								
3	0	$\star$	$\star$	$\star$	$\star$	$\star$			
4	0					??			
5	0								
6	0								
7	0								
8	0								

i

Exemplo

$W = 5$ e $n = 4$

	1	2	3	4
w	4	2	1	3
v	500	400	300	450

i \ Y	0	1	2	3	4	5
0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	500	500
2	0	0	400	400	500	500
3	0	300	400	400	700	800
4	0	300	400	450	710	850

Algoritmo de programação dinâmica

Devolve o valor de uma mochila booleana ótima para (w, v, n, W).

```
MOCHILA-BOOLEANA (w, v, n, W)
1   para Y ← 0 até W faça
2         t[0, Y] ← 0
3         para i ← 1 até n faça
4               a ← t[i−1, Y]
5               se w[i] > Y
6                     então b ← 0
7                     senão b ← t[i−1, Y−w[i]] + v[i]
8               t[i, Y] ← max{a, b}
9   devolva t[n, W]
```

Consumo de tempo é $\Theta(nW)$.

Conclusão

O consumo de tempo do algoritmo
MOCHILA-BOOLEANA é $\Theta(nW)$.

NOTA:
O consumo $\Theta(n2^{\lg W})$ é exponencial!

Explicação: o "tamanho" de W é $\lg W$ e não W
(tente multiplicar $w[1], \ldots, w[n]$ e W por 1000)

Se W é $\Omega(2^n)$ o consumo de tempo é $\Omega(n2^n)$,
mais lento que o algoritmo força bruta!

Obtenção da mochila

```
MOCHILA (w, n, W, t)
1   Y ← W
2   para i ← n decrescendo até 1 faça
3       se t[i, Y] = t[i−1, Y]
4           então x[i] ← 0
5           senão x[i] ← 1
6               Y ← Y − w[i]
7   devolva x
```

Consumo de tempo é $\Theta(n)$.

Versão recursiva

MEMOIZED-MOCHILA-BOOLEANA (w, v, n, W)

1 **para** $i \leftarrow 0$ **até** n **faça**

2 **para** $Y \leftarrow 0$ **até** W **faça**

3 $t[i, Y] \leftarrow \infty$

3 **devolva** LOOKUP-MOC (w, v, n, W)

Versão recursiva

```
LOOKUP-MOC (w, v, i, Y)
    se t[i, Y] < ∞
        então devolva t[i, Y]
    se n = 0 ou Y = 0 então t[i, Y] ← 0
    senão
        se w[n] > W
            então
                t[i, W] ← LOOKUP-MOC (w, v, n−1, W)
            senão
                a ← LOOKUP-MOC (w, v, i−1, W)
                b ← LOOKUP-MOC (w, v, i−1, W−w[i]) + v[i]
                t[i, Y] ← max {a, b}
    devolva t[i, Y]
```

Algoritmos gulosos (*greedy*)

CLRS 16.1–16.3

Algoritmos gulosos

"A *greedy algorithm* starts with a solution to a very small subproblem and augments it successively to a solution for the big problem. The augmentation is done in a "greedy" fashion, that is, paying atention to short-term or local gain, without regard to whether it will lead to a good long-term or global solution. As in real life, greedy algorithms sometimes lead to the best solution, sometimes lead to pretty good solutions, and sometimes lead to lousy solutions. The trick is to determine when to be greedy."

"One thing you will notice about greedy algorithms is that they are usually easy to design, easy to implement, easy to analyse, and they are very fast, but they are *almost always difficult to prove correct*."

I. Parberry, *Problems on Algorithms*, Prentice Hall, 1995.

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	valor $= 840$
x	1	0	0	1	valor $= 940$
x	0	1	1	0	valor $= 1000$
x	1	$1/3$	0	0	valor $= 1040$

A propósito ...

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

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

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).

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.

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 sugeri um algoritmo que atribui os valores de $x[1\,..\,n]$ supondo que os dados estejam em ordem descrescente de "valor especifico" :

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

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

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

1 **para** $i \leftarrow n$ **decrescendo 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

No início de cada execução da linha 1 vale que

(i0) $x' = x[i{+}1\,..\,n]$ é mochila ótima para

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

onde

$$\begin{aligned} w' &= w[i{+}1\,..\,n] \\ v' &= v[i{+}1\,..\,n] \\ n' &= n - i \end{aligned}$$

Na última iteração $i = 0$ e portanto $x[1\,..\,n]$ é mochila ótima para (w, v, n, W).

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

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

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

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

Esta transformação é semelhante ao processo de pivotacão feita pelo 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.

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

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

Verifique que $0 \leq x[j] \leq 1$ para todo j.
Além disso, temos que

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

Mais escolha gulosa ainda

Temos ainda que

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

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

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

Máximo e maximal

$\mathcal{S}$ = coleção de subconjuntos de $\{1, \ldots, n\}$

Elemento X de $\mathcal{S}$ é máximo se
não existe Y em $\mathcal{S}$ tal que $|Y| > |X|$.

Elemento X de $\mathcal{S}$ é maximal se
não existe Y em $\mathcal{S}$ tal que $Y \supset X$.

Exemplo:

$\{\, \{1,2\}, \{2,3\}, \{4,5\}, \{1,2,3\}, \{2,3,4,5\}, \{1,3,4,5\} \,\}$

$\{1,2\}$ não é maximal

$\{1,2,3\}$ é maximal

$\{2,3,4,5\}$ é maximal e máximo

Problemas

Problema 1: Encontrar elemento máximo de $\mathcal{S}$.
Usualmente difícil.

Problema 2: Encontrar elemento maximal de $\mathcal{S}$.
Muito fácil: aplique algoritmo “guloso”.

$\mathcal{S}$ “tem estrutura gulosa” se todo maximal é máximo.
Se $\mathcal{S}$ tem estrutura gulosa, Problema 1 é fácil.

Algoritmos gulosos

Algoritmo guloso

- procura maximal e acaba obtendo máximo
- procura ótimo local e acaba obtendo ótimo global

costuma ser

- muito simples e intuitivo
- muito eficiente
- difícil provar que está correto

Problema precisa ter

- subestrutura ótima (como na programação dinâmica)
- propriedade da escolha gulosa (*greedy-choice property*)

Exercícios

Exercício 21.A
O problema da soma de subconjunto do exercício 19.F pode ser resolvido por um algoritmo guloso? O problema tem a propridade da escolha gulosa?

Exercício 21.B
O problema da mochila booleana pode ser resolvido por um algoritmo guloso?

Exercício 21.C [Mochila fracionária. CLRS 16.2-1]
O problema da mochila fracionária consiste no seguinte: dados números inteiros não-negativos $v_1, \ldots, v_n$ e $w_1, \ldots, w_n, W$, encontrar racionais $x_1, \ldots, x_n$ no intervalo $[0, 1]$ tais que

$$x_1 w_1 + \cdots + x_n w_n \leq W \quad \text{e} \quad x_1 v_1 + \cdots + x_n v_n \text{ é máxima.}$$

(Imagine que w_i é o *peso* e v_i é o *valor* do objeto i.) Escreva um algorito guloso para resolver o problema.

Para provar que o seu algoritmo está correto, verifique as seguintes propriedades.
Propriedades da subestrutura ótima: se $x_1, \ldots, x_n$ é solução ótima do problema (w, v, n, W) então $x_1, \ldots, x_{n-1}$ é solução ótima do problema $(w, v, n-1, W - x_n w_n)$.
Propriedade da escolha gulosa: se $v_n/w_n \geq v_i/w_i$ para todo i então existe uma solução ótima x tal que $x_n = \min(1, W/w_n)$.