

Programação Dinâmica

André, Salles

Departamento de Informática
Universidade Federal de Viçosa

INF 333 - 2024/1

Max 1D Range Sum

- Entrada: uma sequência de inteiros quaisquer
- Objetivo: encontrar a subsequência consecutiva de soma máxima
- Exemplo: 3 -6 5 4 -3 5 -7 -2 3 -8 7 2

Max 1D Range Sum

- Seja $A[0..n-1]$ os n valores da entrada
- Seja $\text{RANGESUM}(i, j)$ a soma $A[i] + \dots + A[j]$
- Busca exaustiva em todos os $O(n^2)$ pares (i, j) , calculando $\text{RANGESUM}(i, j)$ em $O(n)$ para cada uma delas $\Rightarrow O(n^3)$
- Pré-computar $\text{RANGESUM}(0, j)$ para cada j em $O(n)$ (basta acumular)
- com isso, $\text{RANGESUM}(i, j)$ fica $O(1)$, pois vale $\text{RANGESUM}(0, j) - \text{RANGESUM}(0, i-1)$
- assim, calcular para todos os pares $(i, j) \Rightarrow O(n^2)$

Max 1D Range Sum

É possível em $O(n)$, com o algoritmo de Kadane

- Adicionar os elementos um por um, mantendo a soma acumulada
- Resetar a soma para zero, quando for negativa (pois 0 é melhor que qualquer soma negativa)
- Retornar a maior soma encontrada

Max 2D Range Sum

- Entrada: uma matriz de inteiros quaisquer
- Objetivo: encontrar a submatriz de soma máxima
- Exemplo:

0	-2	-7	0
9	2	-6	2
-4	1	-4	1
-1	8	0	-2

Max 2D Range Sum

- Seja $A[0..n-1, 0..m-1]$ os $n \times m$ valores da entrada
- $RANGESUM(a, b, i, j)$: soma da submatriz de cantos (a, b) e (i, j)
- Busca exaustiva em todas as $O(n^4)$ submatrizes, calculando em $O(n^2)$ a soma de cada uma delas $\Rightarrow O(n^6)$
- Pré-computar $RANGESUM(0, 0, i, j)$ para cada i, j em $O(n^2)$ (acumulando as anteriores, vide matriz B abaixo)
- com isso, $RANGESUM(a, b, i, j)$ fica $O(1)$
($RangeSum(1, 2, 3, 3) = -3 - (13) - (-9) + (-2)$, vide matriz C)

B	0	-2	-9	-9
	9	9	-4	2
	5	6	-11	-8
	4	13	-4	-3
C	0	-2	-9	-9
	9	9	-4	2
	5	6	-11	-8
	4	13	-4	-3

- assim, calcular para todos os casos $(a, b, i, j) \Rightarrow O(n^4)$

Obs.: é possível em $O(n^3)$ com ideia semelhante ao algoritmo de Kadane

LIS – Longest Increasing Subsequence

- Dada uma sequência A de n números, encontrar a maior subsequência (não necessariamente consecutiva) crescente
- Exemplo: -7 10 9 2 3 8 8 1 – tamanho 4
- Seja $LIS(i)$ a maior subsequência que termina na posição i
 - caso base: $LIS(0) = 1$
 - caso recursivo: $LIS(i) = 1 + \max(LIS(j)), \forall j < i \text{ com } A[j] < A[i]$
 - assim não se perde tempo com sobreposição $\Rightarrow O(n^2)$
 - o tamanho da maior LIS é o maior valor de LIS
 - a LIS em si pode ser recuperada guardando-se o predecessor de i na $LIS(i)$

Index	0	1	2	3	4	5	6	7
X	-7	10	9	2	3	8	8	1
LIS(i)	1	2	2	2	3	4	4	2

LCS – Longest Common Subsequence

- Dadas duas sequências, encontrar a maior subsequência comum
- Exemplo: `republicano`, `democrata` – tamanho 3: `eca`
- $LCS(i, j)$: tamanho da LCS até posição i da 1ª sequência e j da 2ª
- caso base: $LCS(0, j) = 0$ e $LCS(i, 0) = 0$
- caso recursivo:
 - $LCS(i, j) = 1 + LCS(i - 1, j - 1)$, se $A[i] = B[j]$
 - $LCS(i, j) = \max\{LCS(i - 1, j), LCS(i, j - 1)\}$, senão

Edit distance

- Dadas duas strings, determinar a distância de edição entre elas
- A distância é o mínimo de edições para transformar uma na outra
- Cada edição pode ser **inserir**, **deletar** ou **substituir** um caractere
- Exemplo: `intention`, `execution` – distância 5

```
inte*ntion
*execution
dss=iss===
```

deletar `i`, substituir `n` por `e`, substituir `t` por `x`, inserir `c` e substituir `n` por `u`

Edit distance

- Duas strings, A de tamanho n e B de tamanho m
- $\text{DIST}(i, j)$ é a distância de $A[1..i]$ a $B[1..j]$
isto é, dos primeiros i caracteres de A e j de B
- Queremos encontrar $\text{DIST}(n, m)$
- caso base: $\text{DIST}(0, j) = j$ e $\text{DIST}(i, 0) = i$
- casos recursivos:
 - Se $A[i] = B[j]$, $\text{DIST}(i, j) = \text{DIST}(i - 1, j - 1)$
 - Senão, $\text{DIST}(i, j) = \min \begin{cases} \text{DIST}(i, j - 1) + 1, & \text{inserir } B[j] \\ \text{DIST}(i - 1, j) + 1, & \text{deletar } A[i] \\ \text{DIST}(i - 1, j - 1) + 1, & \text{subst. } A[i] \rightarrow B[j] \end{cases}$

Edit distance

- Facilmente implementado *bottom-up*
- `dist` é uma matriz $(n + 1) \times (m + 1)$
(*strings alinhados a partir da posição 1; posição 0 para string vazio*)
- ```
for i = 0 to n
 for j = 0 to m
 dist[i,j] = ... #conforme definicao anterior
```
- A solução estará em `dist[n,m]`

# Edit distance

- Fácil adaptar se custos de inserção, deleção e substituição são  $\neq$
- Em particular, resolve LCS se custo substituir  $>$  inserir + deletar

# Mais exemplos de aplicação

## UVA 10943: How do you add? [\(link\)](#)

- Dado um inteiro  $N$ , de quantas maneiras  $K$  números  $\leq N$  somam  $N$ ?
  - Restrições:  $1 \leq N, K \leq 100$
  - Exemplo: para  $N = 20$  e  $K = 2$ , há 21 maneiras:  $0+20, 1+19, \dots, 20+0$
- 
- Existe uma fórmula fechada, mas pode ser resolvido por *PD*
  - Que parâmetro usar para os estágios?  $N$  ou  $K$ ? precisamos dos dois...
    - usando apenas  $N$ , não saberemos quantos números já usados
    - usando apenas  $K$ , não saberemos qual soma devemos atingir
  - Caso base:  $K = 1$ , não interessa  $N$ , só há uma forma, usar o próprio  $N$
  - Caso geral:  $K > 1$ , podemos dividir  $N$  em  $X$  e  $N - X$ , com  $X \in [0 \dots N]$ 
    - Ficamos então com os subproblemas  $N - X, K - 1$
    - Basta somar seus valores:  $DP(N, K) = \sum_{X=0}^N DP(N - X, K - 1)$

# Mais exemplos de aplicação

## UVa 10003: Cutting Sticks (link)

- Dada uma barra de tamanho  $L$  e  $n$  pontos de corte (coordenadas  $[1..L-1]$ ), determinar o menor custo para cortar nesses pontos
- O custo de cortar é o tamanho do pedaço sendo cortado
- Restrições:  $1 \leq L < 1000$ ,  $1 \leq n \leq 50$
- Exemplo:  $L = 100$ ,  $n = 3 : 25, 50, 75$ 
  - Cortando na ordem 25, 50, 75: custo  $100 + 75 + 50 = 225$
  - Solução: cortar na ordem 50, 25, 75, custo  $100 + 50 + 50 = 200$
- Força bruta: são  $n!$  possíveis ordens de corte, TLE
- PD: os pedaços podem ser identificados pelos seus extremos
  - $1 \dots n$ : pontos de corte; 0 e  $n + 1$ : extremid. inicial e final da barra
  - $\text{CUSTO}(i, j)$  menor custo para cortar o pedaço  $[i, j]$ 
    - Base:  $\text{CUSTO}(i, i + 1) = 0$  (pedaço que não precisa mais ser cortado)
    - Rec.:  $\text{CUSTO}(i, j) = \min_{k=i+1}^{j-1} \{ \text{CUSTO}(i, k) + \text{CUSTO}(k, j) + A[j] - A[i] \}$   
(corte no ponto  $k$ : custo de cortar pedaços resultantes + custo desse corte)

# Mais exemplos de aplicação

## Elevator Optimization (do livro Programming Challenges)

Elevador faz  $P$  paradas a partir do térreo; quem vai para andar que ele não para deve descer ou subir andando a partir da parada mais próxima; minimizar o “custo” (total de andares que devem subir/descer andando).

- Ex: 10 andares, pessoas no térreo (0), uma para cada andar
  - 1 parada: 7 – custo 18
  - 2 paradas: 3, 8 – custo 11
  - 3 paradas: 3, 6, 9 – custo 7
- $M(i, j)$ : custo mínimo de  $j$  paradas com a última no andar  $i$
- Como acrescentar mais uma parada de forma ótima?
- A parada  $j + 1$  deve estar depois da parada  $j$ , que foi no andar  $i$
- Ela não é interessante para ninguém que desce em  $i$  ou abaixo
- Quem quer descer depois de  $i$  pode descer em  $i$  ou na nova
- $M(i, j + 1) = \min_{k=0}^i \{M(k, j) - \text{anda}(k, \infty) + \text{anda}(k, i) + \text{anda}(i, \infty)\}^1$

<sup>1</sup>  $\text{anda}(a, b)$  é o custo total de todos com destino entre as paradas nos andares  $a$  e  $b$