

Tutorial: Maior subsequência Crescente II

Arthur Andrade D'Oliveira

1 Solução do Problema

O problema de encontrar a maior subsequência crescente (*Longest Increasing Subsequence* - LIS) possui uma solução clássica em $O(N^2)$, mas quando N é grande, podemos otimizá-la para $O(N \log N)$ combinando **programação dinâmica com busca binária**. A grande sacada dessa otimização é mudar a perspectiva: em vez de guardar o tamanho da maior subsequência que termina em um índice, guardamos o **menor valor final** possível para uma subsequência de um determinado comprimento.

1.1 Definição do Subproblema

Seja a o nosso vetor de números inteiros de tamanho N . Definimos o nosso estado da programação dinâmica como:

$d[l]$ = o menor valor que encerra uma subsequência crescente de comprimento exato l .

O vetor d terá uma propriedade muito importante: ele estará sempre rigorosamente ordenado de forma crescente. A resposta final será o maior l tal que $d[l] \neq \infty$.

1.2 Função de Transição

Para calcular $d[l]$, iteramos sobre cada elemento $a[i]$ da nossa sequência original. Como queremos que os elementos finais de cada comprimento sejam os menores possíveis, tentamos usar $a[i]$ para melhorar o nosso vetor d .

Como d está ordenado, podemos usar **busca binária** (`upper_bound` ou `lower_bound`) para encontrar rapidamente a posição l onde $a[i]$ deve ser inserido. Se $a[i]$ for maior que o final de uma subsequência de tamanho $l - 1$ ($d[l - 1] < a[i]$) e, ao mesmo tempo, puder substituir um final pior de tamanho l ($a[i] < d[l]$), nós o atualizamos:

$$d[l] = a[i]$$

Isso significa que encontramos uma subsequência crescente de comprimento l que termina em $a[i]$, e esse final é melhor (menor) do que o que tínhamos registrado anteriormente.

1.3 Casos Base

Para que a lógica de busca e as comparações iniciais funcionem sem estourar os limites, inicializamos o vetor d de tamanho $N + 1$ da seguinte forma:

$$\begin{aligned} d[0] &= -\infty \\ d[l] &= \infty \quad \text{para todo } 1 \leq l \leq N \end{aligned}$$

Isso representa que uma subsequência de tamanho 0 termina em um valor infinitamente pequeno, enquanto os outros comprimentos ainda não foram alcançados.

1.4 Recuperação da Decomposição (Elementos da subsequência)

Para recuperar os elementos exatos da LIS nesta abordagem otimizada, o vetor d sozinho não basta (pois ele pode conter uma mistura de elementos de diferentes subsequências válidas ao longo do tempo). Precisamos de duas estruturas de rastreamento:

- $pos[l]$: armazena o **índice original** do elemento que atualmente ocupa $d[l]$.
- $p[i]$: armazena o predecessor do elemento de índice i , assim como na versão $O(N^2)$.

Durante a transição, sempre que atualizamos $d[l] = a[i]$, nós também registramos que esse elemento se encontra no índice i original fazendo $pos[l] = i$. Ao mesmo tempo, sabemos que o elemento imediatamente anterior a ele na subsequência é o elemento que termina o comprimento $l-1$. Logo, conectamos o predecessor: $p[i] = pos[l-1]$.

Ao final de todas as iterações, sabemos que **ans** é o comprimento máximo alcançado. O índice do último elemento dessa subsequência estará em $cur = pos[ans]$. A partir desse cur , reconstruímos a sequência retrocedendo $cur = p[cur]$ até atingir -1 , e por fim invertemos a lista para exibi-la na ordem correta.