14.6 编辑距离问题

编辑距离,也称 Levenshtein 距离,指两个字符串之间互相转换的最少修改次数,通常用于在信息检索和自然语言处理中度量两个序列的相似度。

Question

输入两个字符串 s 和 t ,返回将 s 转换为 t 所需的最少编辑步数。

你可以在一个字符串中进行三种编辑操作:插入一个字符、删除一个字符、将字符替换为任意一个字符。

如图 14-27 所示,将 kitten 转换为 sitting 需要编辑 3 步,包括 2 次替换操作与 1 次添加操作;将 hello 转换为 algo 需要 3 步,包括 2 次替换操作和 1 次删除操作。

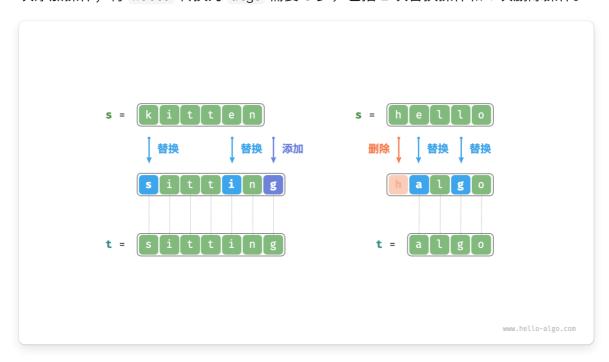


图 14-27 编辑距离的示例数据

编辑距离问题可以很自然地用决策树模型来解释。字符串对应树节点,一轮决策(一次编辑操作)对应树的一条边。

如图 14-28 所示,在不限制操作的情况下,每个节点都可以派生出许多条边,每条边对应一种操作,这意味着从 hello 转换到 algo 有许多种可能的路径。

从决策树的角度看,本题的目标是求解节点 hello 和节点 algo 之间的最短路径。

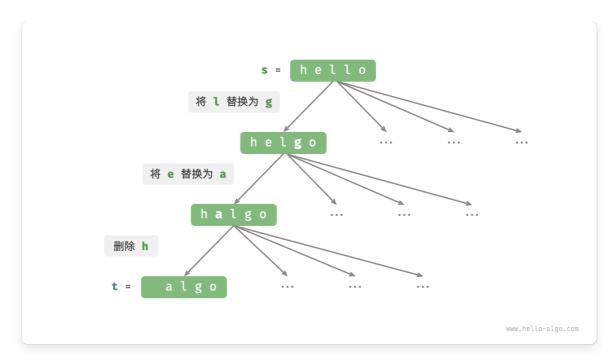


图 14-28 基于决策树模型表示编辑距离问题

1. 动态规划思路

第一步:思考每轮的决策,定义状态,从而得到 dp 表

每一轮的决策是对字符串 s 进行一次编辑操作。

我们希望在编辑操作的过程中,问题的规模逐渐缩小,这样才能构建子问题。设字符串 s 和 t 的长度分别为 n 和 m ,我们先考虑两字符串尾部的字符 s[n-1] 和 t[m-1] 。

- 若 s[n-1] 和 t[m-1] 相同,我们可以跳过它们,直接考虑 s[n-2] 和 t[m-2] 。

也就是说,我们在字符串 s 中进行的每一轮决策(编辑操作),都会使得 s 和 t 中剩余的待匹配字符发生变化。因此,状态为当前在 s 和 t 中考虑的第 i 和第 j 个字符,记为 [i,j] 。

状态 [i,j] 对应的子问题: 将 s 的前 i 个字符更改为 t 的前 j 个字符所需的最少编辑步数。

至此,得到一个尺寸为 $(i+1) \times (j+1)$ 的二维 dp 表。

第二步: 找出最优子结构, 进而推导出状态转移方程

考虑子问题 dp[i,j] ,其对应的两个字符串的尾部字符为 s[i-1] 和 t[j-1] ,可根据不同编辑操作分为图 14-29 所示的三种情况。

- 1. 在 s[i-1] 之后添加 t[j-1] ,则剩余子问题 dp[i,j-1] 。
- 2. 删除 s[i-1] ,则剩余子问题 dp[i-1,j] 。
- 3. 将 s[i-1] 替换为 t[j-1] ,则剩余子问题 dp[i-1,j-1] 。

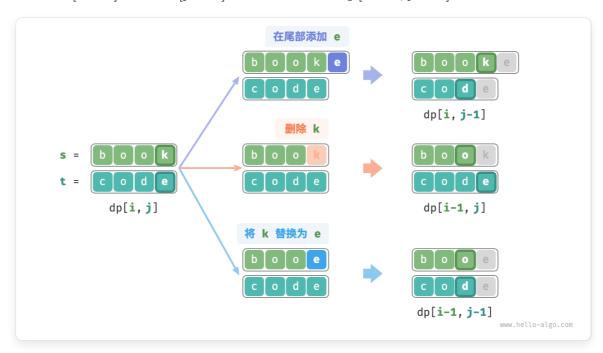


图 14-29 编辑距离的状态转移

根据以上分析,可得最优子结构: dp[i,j] 的最少编辑步数等于 dp[i,j-1]、 dp[i-1,j]、 dp[i-1,j-1] 三者中的最少编辑步数,再加上本次的编辑步数 1 。对 应的状态转移方程为:

$$dp[i,j] = \min(dp[i,j-1], dp[i-1,j], dp[i-1,j-1]) + 1$$

请注意,**当** s[i-1] **和** t[j-1] **相同时,无须编辑当前字符**,这种情况下的状态转移方程为:

$$dp[i,j] = dp[i-1,j-1]$$

第三步: 确定边界条件和状态转移顺序

当两字符串都为空时,编辑步数为 0 ,即 dp[0,0]=0 。当 s 为空但 t 不为空时,最少编辑步数等于 t 的长度,即首行 dp[0,j]=j 。当 s 不为空但 t 为空时,最少编辑步数等于 s 的长度,即首列 dp[i,0]=i 。

观察状态转移方程,解 dp[i,j] 依赖左方、上方、左上方的解,因此通过两层循环正序 遍历整个 dp 表即可。

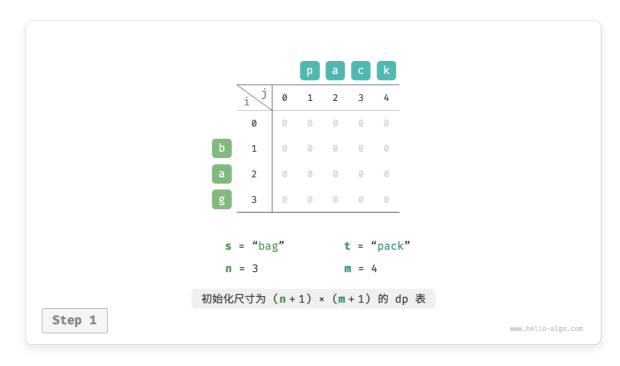
2. 代码实现

Python

```
edit_distance.py
def edit_distance_dp(s: str, t: str) -> int:
    """编辑距离:动态规划"""
   n, m = len(s), len(t)
   dp = [[0] * (m + 1) for _ in range(n + 1)]
    # 状态转移: 首行首列
   for i in range(1, n + 1):
       dp[i][0] = i
    for j in range(1, m + 1):
       dp[0][j] = j
    # 状态转移: 其余行和列
    for i in range(1, n + 1):
       for j in range(1, m + 1):
           if s[i - 1] == t[j - 1]:
               # 若两字符相等,则直接跳过此两字符
               dp[i][j] = dp[i - 1][j - 1]
               # 最少编辑步数 = 插入、删除、替换这三种操作的最少编辑步数 + 1
               dp[i][j] = min(dp[i][j - 1], dp[i - 1][j], dp[i - 1][j -
1]) + 1
   return dp[n][m]
```

如图 14-30 所示,编辑距离问题的状态转移过程与背包问题非常类似,都可以看作填写一个二维网格的过程。

<1>



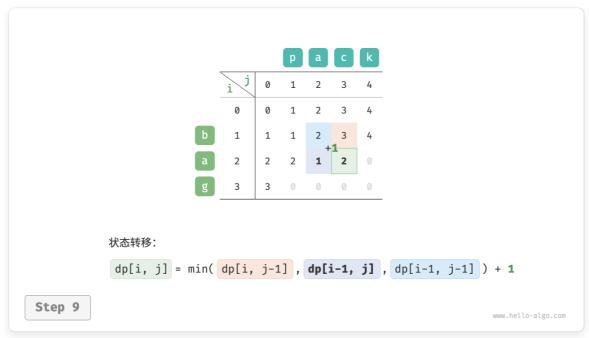


图 14-30 编辑距离的动态规划过程

3. 空间优化

由于 dp[i,j] 是由上方 dp[i-1,j]、左方 dp[i,j-1]、左上方 dp[i-1,j-1] 转移而来的,而正序遍历会丢失左上方 dp[i-1,j-1] ,倒序遍历无法提前构建 dp[i,j-1] ,因此两种遍历顺序都不可取。

为此,我们可以使用一个变量 leftup 来暂存左上方的解 dp[i-1,j-1] ,从而只需考虑左方和上方的解。此时的情况与完全背包问题相同,可使用正序遍历。代码如下所示:

Python

```
edit_distance.py
def edit_distance_dp_comp(s: str, t: str) -> int:
   """编辑距离:空间优化后的动态规划"
   n, m = len(s), len(t)
   dp = [0] * (m + 1)
   # 状态转移: 首行
   for j in range(1, m + 1):
       dp[j] = j
   # 状态转移: 其余行
   for i in range(1, n + 1):
       # 状态转移: 首列
       leftup = dp[0] # 暂存 dp[i-1, j-1]
       dp[0] += 1
       # 状态转移: 其余列
       for j in range(1, m + 1):
          temp = dp[j]
          if s[i - 1] == t[j - 1]:
              # 若两字符相等,则直接跳过此两字符
              dp[j] = leftup
          else:
              # 最少编辑步数 = 插入、删除、替换这三种操作的最少编辑步数 + 1
              dp[j] = min(dp[j - 1], dp[j], leftup) + 1
          leftup = temp # 更新为下一轮的 dp[i-1, j-1]
   return dp[m]
```

上一页

下一页

← 14.5 完全背包问题

14.7 小结 →

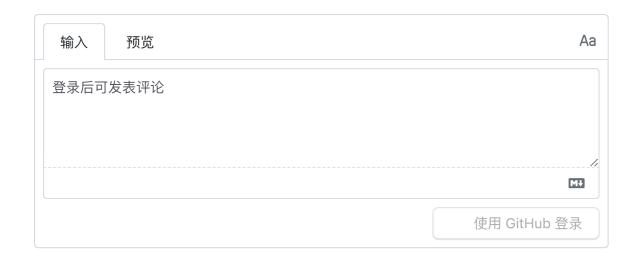
欢迎在评论区留下你的见解、问题或建议

34 个表情



11 条评论 · 12 条回复 - 由 giscus 提供支持

最早 最新





🚢 RENHJa 4月1日

hi! 请问

dp[i][j] = min(min(dp[i][j-1], dp[i-1][j]), dp[i-1][j-1]) + 1;为什么用了两层min? 在状态转移方程中不是求 dp[i][j - 1], dp[i - 1][j], dp[i - 1] [j - 1]) 三者的最小值吗,那样不是只用一层min就行了吗?

↑ 1 (** 1 (•*) 2条回复



🚢 RENHJa 4月1日

是不是因为min这个函数最多只能两个参数?

 (\odot)



echo1937 4月15日

JDK的标准库只支持传入两个数字。







h-kayotin 3月28日

hi,大佬。我遇到一个问题。

输入两个字符串x.v. 他们组成n*m的矩阵、计算从(0.0)到(n.m)的最短距离。如果x[i-