

动态规划 Dynamic Programming

GKxx

[视频在这里](#)

最大子段和

给定一个序列 $\langle a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \rangle$ ，求 $\max \left\{ \sum_{i=l}^r a_i \mid 0 \leq l \leq r < n \right\}$ 。

最大子段和

给定一个序列 $\langle a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \rangle$ ，求 $\max \left\{ \sum_{i=l}^r a_i \mid 0 \leq l \leq r < n \right\}$ 。

设 f_i 表示以 a_i **结尾**的最大子段和。最终答案是 $\max_{i=0}^{n-1} \{f_i\}$ 。

- 考虑 a_i 应该和前一段连在一起，还是“另起炉灶”？

- 另起炉灶，那么答案就是 a_i
- 和前一段连在一起，那么答案是 $f_{i-1} + a_i$

- $$f_i = \max\{f_{i-1} + a_i, a_i\}$$

最大子段和

给定一个序列 $\langle a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \rangle$ ，求 $\max \left\{ \sum_{i=l}^r a_i \mid 0 \leq l \leq r < n \right\}$ 。

设 f_i 表示以 a_i 结尾的最大子段和。最终答案是 $\max_{i=0}^{n-1} \{f_i\}$ 。

$$f_i = \max\{f_{i-1} + a_i, a_i\}$$

```
std::vector f(n, 0);  
f[0] = a[0];  
for (auto i = 1; i != n; ++i)  
    f[i] = std::max(f[i - 1] + a[i], a[i]);  
std::cout << std::ranges::max(f) << std::endl;
```

- 这个问题足够简单：从 $f_i = a_i + \max\{f_{i-1}, 0\}$ 的角度理解，这也是一种贪心。

动态规划的第一层理解：稍微复杂一点的递推。

最长上升子序列

给定一个序列 $\langle a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \rangle$ ，求最长的子序列

$a_{s_0}, a_{s_1}, \dots, a_{s_{k-1}}$ ($s_0 < s_1 < \dots < s_{k-1}$) 满足 $a_{s_0} \leq a_{s_1} \leq \dots \leq a_{s_{k-1}}$ 。

最长上升子序列

给定一个序列 $\langle a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \rangle$ ，求最长的子序列

$a_{s_0}, a_{s_1}, \dots, a_{s_{k-1}}$ ($s_0 < s_1 < \dots < s_{k-1}$) 满足 $a_{s_0} \leq a_{s_1} \leq \dots \leq a_{s_{k-1}}$ 。

设 f_i 表示 $\langle a_0, a_1, \dots, a_i \rangle$ 中的最长上升子序列长度？那么最终答案是 f_{n-1} 。

- 和前一个子问题相比，增加的信息是 a_i 。
- 考虑 a_i 带来的影响：它可能在最长上升子序列中，也可能不在。
 - 不在，那么答案是 f_{i-1} 。
 - 在，那它会接在谁的后面？你怎么知道能接不能接？

最长上升子序列

给定一个序列 $\langle a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \rangle$ ，求最长的子序列

$a_{s_0}, a_{s_1}, \dots, a_{s_{k-1}}$ ($s_0 < s_1 < \dots < s_{k-1}$) 满足 $a_{s_0} \leq a_{s_1} \leq \dots \leq a_{s_{k-1}}$ 。

设 f_i 表示以 a_i **结尾的**最长上升子序列长度？那么最终答案是 $\max_{i=0}^{n-1} f_i$ 。

- a_i 可能会接在前面的某一个 a_j 之后，只要 $a_j \leq a_i$ 即可。
- $f_i = \max\{f_j + 1 \mid 0 \leq j < i, a_j \leq a_i\}$

最长上升子序列

给定一个序列 $\langle a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \rangle$ ，求最长的子序列

$a_{s_0}, a_{s_1}, \dots, a_{s_{k-1}}$ ($s_0 < s_1 < \dots < s_{k-1}$) 满足 $a_{s_0} \leq a_{s_1} \leq \dots \leq a_{s_{k-1}}$ 。

设 f_i 表示以 a_i **结尾的**最长上升子序列长度？那么最终答案是 $\max_{i=0}^{n-1} f_i$ 。

- a_i 可能会接在前面的某一个 a_j 之后，只要 $a_j \leq a_i$ 即可。
- $f_i = \max\{f_j + 1 \mid 0 \leq j < i, a_j \leq a_i\}$

时间复杂度：状态量为 $O(n)$ ，计算一个 f_i 需要枚举 $j = 0, \dots, i-1$ ，所以总时间复杂度为 $O(n^2)$ 。

这个问题可以做到 $O(n \log n)$ ，但它超出了 CS101 的范围。

最长上升子序列

$$f_i = \max\{f_j + 1 \mid 0 \leq j < i, a_j \leq a_i\}$$

```
std::vector f(n, 0);
for (auto i = 0; i != n; ++i) {
    f[i] = 1;
    for (auto j = 0; j != i; ++j)
        if (a[j] <= a[i] && f[j] + 1 > f[i])
            f[i] = f[j] + 1;
}
std::cout << std::ranges::max(f) << std::endl;
```

0-1 背包

有 n 个物品和一个载重为 W 的背包，第 $i(0 \leq i < n)$ 个物品的重量是 w_i ，价值是 v_i 。如何选择一些物品装入背包，使得价值总和最大？

- “0-1”背包：每个物品要么选，要么不选。

0-1 背包

有 n 个物品和一个载重为 W 的背包，第 i ($0 \leq i < n$) 个物品的重量是 w_i ，价值是 v_i 。如何选择一些物品装入背包，使得价值总和最大？

设 $f(i, j)$ 表示在前 i 个物品中选择一些，放入载重为 j 的背包，最大价值和是多少，那么答案就是 $f(n - 1, W)$ 。

先别管怎么想到定义 f 的

- 第 i 个物品选还是不选？

0-1 背包

有 n 个物品和一个载重为 W 的背包，第 $i(0 \leq i < n)$ 个物品的重量是 w_i ，价值是 v_i 。如何选择一些物品装入背包，使得价值总和最大？

设 $f(i, j)$ 表示在前 i 个物品中选择一些，放入载重为 j 的背包，最大价值和是多少。

先别管怎么想到定义 f 的

- 第 i 个物品选还是不选？
 - 选，前提是 $w_i \leq j$ ，选了之后背包就还剩下 $j - w_i$ 的载重，这种情况下的答案是 $f(i - 1, j - w_i) + v_i$ 。
 - 不选，那么答案是 $f(i - 1, j)$ 。

- $$f(i, j) = \begin{cases} \max\{f(i - 1, j - w_i) + v_i, f(i - 1, j)\}, & w_i \leq j, \\ f(i - 1, j), & \text{otherwise.} \end{cases}$$

0-1 背包

设 $f(i, j)$ 表示在前 i 个物品中选择一些，放入载重为 j 的背包，最大价值和是多少。

$$f(i, j) = \begin{cases} \max\{f(i-1, j-w_i) + v_i, f(i-1, j)\}, & w_i \leq j, \\ f(i-1, j), & \text{otherwise.} \end{cases}$$

时间复杂度：**状态量** \times **转移平均复杂度**

- 为了求出最后的答案，我们需要把所有 $f(*, *)$ 全都算一遍，一共有 nW 个。
- 按照转移方程计算一个 $f(i, j)$ 需要 $O(1)$ 的时间。
- 所以时间复杂度为 $O(nW)$ 。

空间复杂度： f 数组需要 $O(nW)$ ，除此之外没了。

可以对着代码再看看复杂度。

0-1 背包

设 $f(i, j)$ 表示在前 i 个物品中选择一些，放入载重为 j 的背包，最大价值和是多少。

$$f(i, j) = \begin{cases} \max\{f(i-1, j-w_i) + v_i, f(i-1, j)\}, & w_i \leq j, \\ f(i-1, j), & \text{otherwise.} \end{cases}$$

代码：“for — for 就好了”

```
std::vector f(n, std::vector(w + 1, 0));
for (auto j = 0; j <= w; ++j)
    f[0][j] = weight[0] <= j ? value[0] : 0;
for (auto i = 1; i != n; ++i)
    for (auto j = 0; j <= w; ++j) {
        f[i][j] = f[i - 1][j];
        if (weight[i] <= j && f[i - 1][j - weight[i]] + value[i] > f[i][j])
            f[i][j] = f[i - 1][j - weight[i]] + value[i];
    }
std::cout << f.back().back() << std::endl;
```

0-1 背包

设 $f(i, j)$ 表示在前 i 个物品中选择一些，放入载重为 j 的背包，最大价值和是多少。

$$f(i, j) = \begin{cases} \max\{f(i-1, j-w_i) + v_i, f(i-1, j)\}, & w_i \leq j, \\ f(i-1, j), & \text{otherwise.} \end{cases}$$

一个简单的空间优化：**滚动数组**。考虑到 $f(i, \cdot)$ 只依赖于 $f(i-1, \cdot)$ ，我们可以直接把第一维 $\text{mod } 2$ ，空间复杂度降到了 $O(W)$

```
std::vector f(2, std::vector(w + 1, 0));
for (auto j = 0; j <= w; ++j)
    f[0][j] = weight[0] <= j ? value[0] : 0;
for (auto i = 1; i != n; ++i)
    for (auto j = 0; j <= w; ++j) {
        f[i % 2][j] = f[(i - 1) % 2][j];
        if (weight[i] <= j
            && f[(i - 1) % 2][j - weight[i]] + value[i] > f[i % 2][j])
            f[i % 2][j] = f[(i - 1) % 2][j - weight[i]] + value[i];
    }
```

伪多项式时间 (pseudo-polynomial time)

$O(nW)$ 是多项式吗？**如是。**

- “多项式时间算法”：算法的运行时间不超过一个关于**输入的长度的**多项式。
- W 是**输入的**值的大小，而非输入长度。
- n 也是输入的值？不不不， n 只是为了方便你输入而已，它实际上是 $\{w_i\}$ 和 $\{v_i\}$ 序列的长度。

伪多项式时间 (pseudo-polynomial time)

$O(nW)$ 是多项式吗？**如是。**

- “多项式时间算法”：算法的运行时间不超过一个关于**输入的长度的**多项式。
- W 是**输入的**值的大小，而非输入长度。
- n 也是输入的值？不不不， n 只是为了方便你输入而已，它实际上是 $\{w_i\}$ 和 $\{v_i\}$ 序列的长度。

这个 $O(nW)$ 的算法是**伪多项式时间**的，而非“多项式时间”的。

- 它只是看起来很好而已，实际上当 $n = 10, W = 10^9$ 的时候，它还不如 $O(2^n)$ 地枚举子集快！

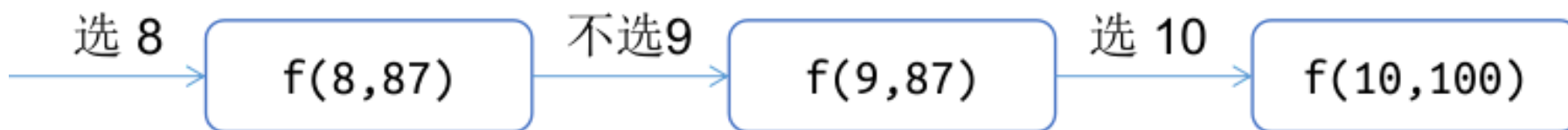
0-1 背包：记录方案

如何记录你选取的物品是哪些？

0-1 背包：记录方案

在解决一个子问题 $f(i, j)$ 的时候，我们比较了两种**决策**：选或不选第 i 个物品。

为每一个子问题（状态）记录当时的最优决策，然后就可以顺藤摸瓜地找出转移路径。

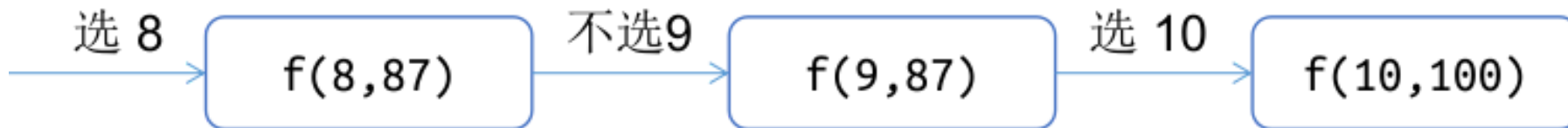


```
std::vector choose(n, std::vector(w + 1, false));  
// ...  
for (auto i = 1; i != n; ++i)  
    for (auto j = 0; j <= w; ++j) {  
        f[i][j] = f[i - 1][j];  
        if (weight[i] <= j && f[i - 1][j - weight[i]] + value[i] > f[i][j]) {  
            f[i][j] = f[i - 1][j - weight[i]] + value[i];  
            choose[i][j] = true;  
        }  
    }  
}
```

0-1 背包：记录方案

在解决一个子问题 $f(i, j)$ 的时候，我们比较了两种**决策**：选或不选第 i 个物品。

为每一个子问题（状态）记录当时的最优决策，然后就可以顺藤摸瓜地找出转移路径。



```
std::vector<int> selected_items;
for (int i = n - 1, j = w; i >= 0; --i) {
    if (choose[i][j]) {
        selected_items.push_back(i);
        j -= weight[i];
    }
}
```

有没有在哪见过？

最短路径：记路径

为每个结点 `x` 记录 `pre[x]`，表示从起点到 `x` 的最短路径上 `x` 的前一个结点是谁。松弛时更新。

```
if (dist[v] + w < dist[x]) {  
    dist[x] = dist[v] + w;  
    pre[x] = v;  
}
```

```
if (f[i - 1][j - weight[i]] + value[i] > f[i][j]) {  
    f[i][j] = f[i - 1][j - weight[i]] + value[i];  
    choose[i][j] = true;  
}
```

有点儿像？

转化为最长路径问题

建一张图，结点是二元组 $(i, j), i \in \{-1, 0, 1, \dots, n-1\}, j \in \{0, 1, \dots, W\}$ ，按照转移方程连边：

$$f(i, j) = \begin{cases} \max\{f(i-1, j-w_i) + v_i, f(i-1, j)\}, & w_i \leq j, \\ f(i-1, j), & \text{otherwise.} \end{cases}$$

- 从 $(i-1, j)$ 向 (i, j) 连一条边，边权为 0。
- 如果 $w_i \leq j$ ，再从 $(i-1, j-w_i)$ 向 (i, j) 连边，边权为 v_i 。

问题转化为这张图上从 $(-1, *)$ 到 $(n-1, W)$ 的最长路径！

- 添加一个超级源 s 向所有 $(-1, *)$ 连边。
- 除了 Dijkstra 之外的最短路算法都能求最长路径，边权取负即可。

转化为最长路径问题

建一张图，结点是二元组 (i, j) , $i \in \{-1, 0, 1, \dots, n-1\}$, $j \in \{0, 1, \dots, W\}$ ，按照转移方程连边：

- 从 $(i-1, j)$ 向 (i, j) 连一条边，边权为 0。
- 如果 $w_i \leq j$ ，再从 $(i-1, j-w_i)$ 向 (i, j) 连边，边权为 v_i 。
- 添加一个超级源 s 向所有 $(-1, *)$ 连边。

问题转化为这张图上从 s 到 $(n-1, W)$ 的最长路径。

- 这张图是一个 DAG！我们只需按照拓扑序遍历，就能求出最长路径。
- 拓扑序正好是 i 从小到大、 j 从小到大！所以“for — for 即可”。

动态规划的第二层理解：状态转移图

状态 \iff 图的结点

转移 \iff 图的边

- 如果状态 v 能从状态 u 转移而来，就连边 (u, v) 。

按照拓扑序遍历各个结点，计算各个状态的答案。

- 如果拓扑序比较简单，直接“for — for”就好了。
- 如果拓扑序比较复杂，或者图根本不是 DAG，就需要一个图论算法：DFS, BFS, 最短路等等。

练习：画出最长上升子序列问题的状态转移图。

矩阵乘法

计算一个 $m \times n$ 的矩阵和一个 $n \times p$ 的矩阵的乘积，需要 mnp 次标量乘法。现在我们试图计算

$$A_0 A_1 \cdots A_{n-1}, \quad A_i \in \mathbb{R}^{p_i \times p_{i+1}}.$$

如何给这个式子加括号，使得总的标量乘法次数最少？

矩阵乘法

计算一个 $m \times n$ 的矩阵和一个 $n \times p$ 的矩阵的乘积，需要 mnp 次标量乘法。现在我们试图计算

$$A_0 A_1 \cdots A_{n-1}, \quad A_i \in \mathbb{R}^{p_i \times p_{i+1}}.$$

如何给这个式子加括号，使得总的标量乘法次数最少？

设 $f(i)$ 表示计算 $A_0 A_1 \cdots A_i$ 所需的最少标量乘法次数？

- 最后一步乘法可能是 $(A_0 A_1 \cdots A_k) (A_{k+1} A_{k+2} \cdots A_i)$ ，它需要 $p_0 p_{k+1} p_{i+1}$ 次标量乘法。

矩阵乘法

计算一个 $m \times n$ 的矩阵和一个 $n \times p$ 的矩阵的乘积，需要 mnp 次标量乘法。现在我们试图计算

$$A_0 A_1 \cdots A_{n-1}, \quad A_i \in \mathbb{R}^{p_i \times p_{i+1}}.$$

如何给这个式子加括号，使得总的标量乘法次数最少？

设 $f(i)$ 表示计算 $A_0 A_1 \cdots A_i$ 所需的最少标量乘法次数？

- 最后一步乘法可能是 $(A_0 A_1 \cdots A_k) (A_{k+1} A_{k+2} \cdots A_i)$ ，它需要 $p_0 p_{k+1} p_{i+1}$ 次标量乘法。

$$f(i) = \min\{f(k) + ??? + p_0 p_{k+1} p_{i+1} \mid 0 \leq k < i\}.$$

好像转移不了，缺少 $(A_{k+1} A_{k+2} \cdots A_i)$ 的信息。

矩阵乘法

计算一个 $m \times n$ 的矩阵和一个 $n \times p$ 的矩阵的乘积，需要 mnp 次标量乘法。现在我们试图计算

$$A_0 A_1 \cdots A_{n-1}, \quad A_i \in \mathbb{R}^{p_i \times p_{i+1}}.$$

如何给这个式子加括号，使得总的标量乘法次数最少？

设 $f(l, r)$ 表示计算 $A_l A_{l+1} \cdots A_r$ 所需的最少标量乘法次数。

- 最后一步乘法可能是 $(A_l A_{l+1} \cdots A_k) (A_{k+1} A_{k+2} \cdots A_r)$ ，它需要 $p_l p_{k+1} p_{r+1}$ 次标量乘法。

$$f(l, r) = \min\{f(l, k) + f(k+1, r) + p_l p_{k+1} p_{r+1} \mid l \leq k < r\}.$$

矩阵乘法

设 $f(l, r)$ 表示计算 $A_l A_{l+1} \cdots A_r$ 所需的最少标量乘法次数。

$$f(l, r) = \min\{f(l, k) + f(k + 1, r) + p_l p_{k+1} p_{r+1} \mid l \leq k < r\}.$$

时间复杂度：**状态数** \times **平均转移**

- 状态数为 $O(n^2)$ ，求解一个 $f(l, r)$ 需要枚举 $k = l, l + 1, \dots, r - 1$ ，所以时间复杂度为 $O(n^3)$ 。
- 也可以严格地计算

$$\sum_{0 \leq l \leq k < r < n} 1 = \sum_{0 \leq l < k+1 < r+1 \leq n} 1 = \binom{n+1}{3} = O(n^3).$$

矩阵乘法

设 $f(l, r)$ 表示计算 $A_l A_{l+1} \cdots A_r$ 所需的最少标量乘法次数。

$$f(l, r) = \min\{f(l, k) + f(k + 1, r) + p_l p_{k+1} p_{r+1} \mid l \leq k < r\}.$$

代码怎么写？

矩阵乘法

设 $f(l, r)$ 表示计算 $A_l A_{l+1} \cdots A_r$ 所需的最少标量乘法次数。

$$f(l, r) = \min\{f(l, k) + f(k + 1, r) + p_l p_{k+1} p_{r+1} \mid l \leq k < r\}.$$

能不能这样？

```
for (auto l = 0; l < n; ++l)
    for (auto r = l + 1; r < n; ++r) {
        f[l][r] = infinity;
        for (auto k = l; k < r; ++k) {
            auto result = f[l][k] + f[k + 1][r] + p[l] * p[k + 1] * p[r + 1];
            if (result < f[l][r])
                f[l][r] = result;
        }
    }
```

矩阵乘法

$$f(l, r) = \min\{f(l, k) + f(k + 1, r) + p_l p_{k+1} p_{r+1} \mid l \leq k < r\}.$$

能不能这样？

```
for (auto l = 0; l < n; ++l)
    for (auto r = l + 1; r < n; ++r) {
        f[l][r] = infinity;
        for (auto k = l; k < r; ++k) {
            auto result = f[l][k] + f[k + 1][r] + p[l] * p[k + 1] * p[r + 1];
            if (result < f[l][r])
                f[l][r] = result;
        }
    }
```

在计算 $f(l, r)$ 的时候， $f(l, k)$ 和 $f(k + 1, r)$ 求过了吗？

- \Leftrightarrow 这个 DP 的状态转移的拓扑序是什么？

矩阵乘法

$$f(l, r) = \min\{f(l, k) + f(k + 1, r) + p_l p_{k+1} p_{r+1} \mid l \leq k < r\}.$$

在求 $f(l, r)$ 的时候，必须保证 $\forall k \in [l, r)$ ， $f(l, k)$ 和 $f(k + 1, r)$ 都已经求过了。

矩阵乘法

$$f(l, r) = \min\{f(l, k) + f(k + 1, r) + p_l p_{k+1} p_{r+1} \mid l \leq k < r\}.$$

在求 $f(l, r)$ 的时候，必须保证 $\forall k \in [l, r)$ ， $f(l, k)$ 和 $f(k + 1, r)$ 都已经求过了。

按照区间的长度，从小到大计算！

```
for (auto len = 2; len < n; ++len)
    for (auto l = 0; l + len - 1 < n; ++l) {
        auto r = l + len - 1;
        f[l][r] = infinity;
        for (auto k = l; k < r; ++k) {
            auto result = f[l][k] + f[k + 1][r] + p[l] * p[k + 1] * p[r + 1];
            if (result < f[l][r])
                f[l][r] = result;
        }
    }
```

所以，状态怎么设计？

南大 JYY 在 JSOI2018 夏令营上说：

- “动态规划的状态是对搜索空间的概括”
- “找到搜索空间中的冗余 \Leftrightarrow 定义动态规划的状态”

但是这远远超出了 CS101 的范围

所以，状态怎么设计？

CS101 会涉及三类模型：

- “设 $f(i)$ 表示前 i 个东西 / 以第 i 个东西结尾的”：**前缀**
- “设 $f(i, j)$ 表示前 i 个东西，某属性之和不超 / 恰好等于 / ... j ”：**背包**
- “设 $f(l, r)$ 表示下标区间为 $[l, r]$ 中的这几样东西”：**区间**

哪怕对于竞赛生来说，在起步阶段也是靠**刷题**，见多识广。