

动态规划 (Dynamic Programming) 复习笔记合集

目录 (Table of Contents)

1. 背包问题
2. 状态机模型
3. 树形DP
4. 区间DP
5. 数位DP
6. 状态压缩DP
7. 最长上升子序列模型 (LIS)
8. 单调队列优化DP
9. 斜率优化DP
10. 数字三角形模型

1. 背包问题

1.1 算法概述与选型指南

- **核心思想：**在容量限制下选择物品，使总价值最大。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
0/1背包	每个物品只能选一次	$O(NM)$	采药、装箱问题
完全背包	物品可无限选取	$O(NM)$	买书、货币系统
多重背包 (二进制)	物品有数量限制	$O(M \sum \log S)$	庆功会
多重背包 (单调队列)	数量多、卡常	$O(NM)$	多重背包 III
分组背包	每组只能选一个	$O(NM)$	机器分配
二维费用背包	两种限制条件	$O(NMV)$	潜水员
有依赖的背包	选子节点必须先选父节点	$O(NM^2)$	金明的预算方案
背包求方案数	统计最优解数量	$O(NM)$	数字组合
背包求具体方案	输出具体选择方案	$O(NM)$	背包问题求具体方案

1.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义：

- $f[j]$ ：容量为 j 时的最大价值
- $v[i]$ ：第 i 个物品体积, $w[i]$ ：第 i 个物品价值

0/1背包 (一维优化)：

```
// 逆序遍历防止重复选取
for (int i = 1; i <= n; i++)
    for (int j = m; j >= v[i]; j--)
        f[j] = max(f[j], f[j - v[i]] + w[i]);
```

完全背包 (一维优化):

```
// 正序遍历允许重复选取
for (int i = 1; i <= n; i++)
    for (int j = v[i]; j <= m; j++)
        f[j] = max(f[j], f[j - v[i]] + w[i]);
```

多重背包 (二进制优化):

```
for (int i = 1; i <= n; i++) {
    int v, w, s;
    cin >> v >> w >> s;
    // 二进制拆分: 1,2,4,...,k
    for (int k = 1; k <= s; k <= 1) {
        for (int j = m; j >= k * v; j--)
            f[j] = max(f[j], f[j - k * v] + k * w);
        s -= k;
    }
    if (s > 0)
        for (int j = m; j >= s * v; j--)
            f[j] = max(f[j], f[j - s * v] + s * w);
}
```

多重背包 (单调队列优化):

```
const int N = 2e5 + 10;
int g[N], f[N], q[N];

for (int i = 1; i <= n; i++) {
    int v, w, s;
    scanf("%d%d%d", &v, &w, &s);
    memcpy(g, f, sizeof f);
    for (int j = 0; j < v; j++) { // 按余数分组
        int hh = 0, tt = -1;
        for (int k = j; k <= m; k += v) {
            // 出队: 超出窗口范围
            if (hh <= tt && q[hh] < k - s * v) hh++;
            // 维护单调递减队列
            while (hh <= tt && g[q[tt]] - (q[tt]-j)/v*w <= g[k] - (k-j)/v*w) tt--;
            q[++tt] = k;
            // 状态转移: f[k] = max{g[t] + (k-t)/v*w}
        }
    }
}
```

```

        f[k] = g[q[hh]] + (k - q[hh]) / v * w;
    }
}

```

分组背包：

```
for (int i = 1; i <= n; i++) {           // 枚举组
    int s; cin >> s;
    for (int j = 1; j <= s; j++)         // 读入组内物品
        cin >> v[j] >> w[j];
    for (int j = m; j >= 0; j--)         // 逆序枚举容量
        for (int k = 1; k <= s; k++) // 枚举组内选择
            if (j >= v[k])
                f[j] = max(f[j], f[j - v[k]] + w[k]);
}
```

有依赖的背包 (树形DP):

```

void dfs(int u) {
    for (int i = h[u]; ~i; i = ne[i]) {
        int son = e[i];
        dfs(son);
        // 背包合并:类似分组背包
        for (int j = m - v[u]; j >= 0; j--)
            for (int k = 0; k <= j; k++)
                f[u][j] = max(f[u][j], f[u][j - k] + f[son][k]);
    }
    // 放入父节点
    for (int i = m; i >= v[u]; i--)
        f[u][i] = f[u][i - v[u]] + w[u];
    for (int i = 0; i < v[u]; i++)
        f[u][i] = 0; // 容量不够无法选
}

```

背包求方案数：

```
memset(f, -0x3f, sizeof f);
f[0] = 0; g[0] = 1; // g[j]表示方案数

for (int i = 0; i < n; i++) {
    cin >> v >> w;
    for (int j = m; j >= v; j--) {
        int maxv = max(f[j], f[j - v] + w);
        int s = 0;
        if (maxv == f[j]) s = g[j];
        if (maxv == f[j - v] + w) s = (s + g[j - v]) % mod;
```

```

        f[j] = maxv, g[j] = s;
    }
}

```

背包求具体方案：

```

// 倒序DP方便输出方案
for (int i = n; i >= 1; i--)
    for (int j = 0; j <= m; j++) {
        f[i][j] = f[i + 1][j]; // 不选i
        if (j >= v[i] && f[i][j] < f[i + 1][j - v[i]] + w[i])
            f[i][j] = f[i + 1][j - v[i]] + w[i]; // 选i
    }

// 输出方案
int j = m;
for (int i = 1; i <= n; i++)
    if (j >= v[i] && f[i][j] == f[i + 1][j - v[i]] + w[i]) {
        cout << i << " ";
        j -= v[i];
    }
}

```

1.3 进阶技巧与模型变形

- **初始化技巧：**
 - 恰好装满： $f[0]=0$, 其余= INF (最小值) 或 $-\text{INF}$ (最大值)
 - 不要求装满： $f[0..m]=0$
- **体积/价值为负数：**平移坐标或改变符号
- **求最小值：** \max 改 \min , 初始化 $0x3f3f3f3f$
- **输出字典序最小方案：**倒序DP + 正序选择
- **多重背包转0/1背包：**二进制优化优于朴素拆分
- **可行性问题** (能否凑出体积 $\$j\$$) : $f[j]$ 用 `bool` 类型

1.4 \triangle 细节与致命坑点

坑点	说明
初始化值	$0x3f3f3f3f$ (约 $\$10^9\$$) 用于最小值初始化; $-0x3f3f3f3f$ 用于最大值初始化; 切勿用 $0x7f$ 会导致溢出
逆序 vs 正序	0/1背包逆序, 完全背包正序, 搞混会导致重复选取或漏选
数组大小	二维背包需要 $N \times M$, 注意内存是否超限
long long	价值总和可能超 <code>int</code> , 特别是完全背包
模数处理	方案数取模时注意 $s = (s + g[j-v]) \% \text{mod}$, 防止负数用 $(s + \text{mod}) \% \text{mod}$

坑点	说明
单调队列边界	$q[hh] < k - s * v$ 出队条件，注意是 $<$ 而非 \leq

2. 状态机模型

2.1 算法概述与选型指南

- 核心思想：将问题抽象为有限状态之间的转移，用DP描述状态转移过程。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
两状态模型	选/不选两种状态	$O(N)$	大盗阿福（相邻不能选）
股票买卖	有冷却期/手续费限制	$O(NK)$	股票买卖 IV/V
K状态模型	复杂状态转移	$O(NK)$	设计密码

2.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义：

- $f[i][0]$ ：第 i 天不持有（或不选）的最大收益
- $f[i][1]$ ：第 i 天持有（或选）的最大收益

大盗阿福（相邻不能偷）：

```
const int N = 1e5 + 10, INF = 0x3f3f3f3f;
int f[N][2], w[N];

// f[i][0]: 前i个不选第i个的最大值
// f[i][1]: 前i个选第i个的最大值
f[0][0] = 0, f[0][1] = -INF;
for (int i = 1; i <= n; i++) {
    f[i][0] = max(f[i-1][0], f[i-1][1]); // 不选i: 可以从选/不选转移
    f[i][1] = f[i-1][0] + w[i];           // 选i: 只能从不选转移
}
```

股票买卖 IV（最多K笔交易）：

```
const int M = 110, N = 1e5 + 10, INF = 0x3f3f3f3f;
int f[N][M][2]; // [天数][交易次数][是否持有]

memset(f, -0x3f, sizeof f);
for (int i = 0; i <= n; i++) f[i][0][0] = 0; // 0次交易收益为0

for (int i = 1; i <= n; i++)
    for (int j = 1; j <= m; j++) {
        if (j == 1) { // 第一次交易
            f[i][j][0] = max(f[i-1][j][0], f[i-1][j][1]); // 不选i: 可以从选/不选转移
            f[i][j][1] = f[i-1][j-1][0] + w[i]; // 选i: 只能从不选转移
        } else { // 第j次交易
            f[i][j][0] = max(f[i-1][j][0], f[i-1][j][1]); // 不选i: 可以从选/不选转移
            f[i][j][1] = max(f[i-1][j][1], f[i-1][j-1][0] + w[i]); // 选i: 只能从上一个交易的持有状态转移
        }
    }
}
```

```

    // 不持有: 昨天就不持有 或 昨天持有今天卖出
    f[i][j][0] = max(f[i-1][j][0], f[i-1][j][1] + w[i]);
    // 持有: 昨天就持有 或 昨天不持有今天买入(开启第j笔交易)
    f[i][j][1] = max(f[i-1][j][1], f[i-1][j-1][0] - w[i]);
}
// 答案: max{f[n][j][0]} 最后一天不持有的最大值

```

股票买卖 V (含冷冻期) :

```

// 0: 不持有且不在冷冻期 1: 持有 2: 不持有且在冷冻期(昨天刚卖)
f[i][0] = max(f[i-1][0], f[i-1][2]);           // 昨天就不持有 或 冷冻期结束
f[i][1] = max(f[i-1][1], f[i-1][0] - w[i]);     // 继续持有 或 买入
f[i][2] = f[i-1][1] + w[i];                     // 昨天持有今天卖出

```

2.3 进阶技巧与模型变形

- **增加冷冻期**: 增加一个"冷冻期"状态
- **增加手续费**: 卖出时减去手续费
- **交易次数限制**: 增加一维记录已用交易次数
- **必须卖出**: 答案取 $f[n][0]$ 而非 $\max(f[n][0], f[n][1])$
- **无限交易**: 去掉交易次数维度, $f[i][0/1]$ 即可

2.4 △ 细节与致命坑点

坑点	说明
负无穷初始化	不可能状态用 $-\text{INF}$ 标记, 防止错误转移
边界状态	$f[i][0][0] = 0$ 表示0次交易不持有, 收益为0
答案选取	股票问题答案通常是 $f[n][*][0]$ (不持有状态)
状态定义清晰	务必明确 $f[i][j]$ 的确切含义, 避免状态混淆

3. 树形DP

3.1 算法概述与选型指南

- **核心思想**: 在树上进行DFS, 自底向上或自顶向下传递DP状态。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
树的最长路径	求树的直径	$O(N)$	树的最长路径
树的中心	求使最大距离最小的点	$O(N)$	树的中心
树形背包	选m个节点的最大值	$O(NM^2)$	二叉苹果树

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
树的最小点覆盖	选择最少点覆盖所有边	$\$O(N)\$$	战略游戏、皇宫看守
换根DP	需要以每个点为根计算	$\$O(N)\$$	树的中心

3.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义：

- $d1[u]$: 从 u 向下的最长路径, $d2[u]$: 从 u 向下的次长路径
- $p1[u]$: 最长路径经过的子节点, $u1[u]$: 从 u 向上的最长路径

树的最长路径 (直径) :

```
int dfs(int u, int father) {
    int dist = 0, d1 = 0, d2 = 0;
    for (int i = h[u]; ~i; i = ne[i]) {
        int j = e[i];
        if (j == father) continue;
        int d = dfs(j, u) + w[i];
        dist = max(dist, d);
        // 维护最长和次长
        if (d >= d1) d2 = d1, d1 = d;
        else if (d > d2) d2 = d;
    }
    ans = max(ans, d1 + d2); // 直径 = 最长 + 次长
    return dist;
}
```

换根DP (树的中心) :

```
// 第一遍DFS: 计算向下的最长/次长路径
dfs_d(int u, int father) {
    d1[u] = d2[u] = -INF;
    for (int j : children) {
        int d = dfs_d(j, u) + w;
        if (d >= d1[u]) d2[u] = d1[u], d1[u] = d, p1[u] = j;
        else d2[u] = max(d2[u], d);
    }
    if (d1[u] == -INF) d1[u] = d2[u] = 0; // 叶子节点
    return d1[u];
}

// 第二遍DFS: 计算向上的最长路径
dfs_u(int u, int father) {
    for (int j : children) {
        if (p1[u] == j) u1[j] = max(u1[u], d2[u]) + w; // j在最长链上,用次长更新
        else u1[j] = max(u1[u], d1[u]) + w; // 用最长更新
        dfs_u(j, u);
    }
}
```

```

    }
}

// 节点u的最大距离 = max(d1[u], u1[u])

```

树形背包（选m条边）：

```

void dfs(int u, int father) {
    for (int i = h[u]; ~i; i = ne[i]) {
        int p = e[i];
        if (p == father) continue;
        dfs(p, u);
        // 类似分组背包：子树p分配k条边
        for (int j = m; j >= 0; j--)
            for (int k = 0; k < j; k++) // k条边给子树p
                f[u][j] = max(f[u][j], f[u][j - k - 1] + f[p][k] + w[i]);
    }
}

```

3.3 进阶技巧与模型变形

- **换根DP**: 两次DFS，第一次自底向上，第二次自顶向下
- **树的重心**: 以子树大小为状态
- **树的点分治**: 处理带权路径问题
- **树上依赖背包**: 选子节点必须先选父节点
- **二分 + 树形DP**: 如求使最大值最小的边权
- **基环树DP**: 断环成树后处理

3.4 △ 细节与致命坑点

坑点	说明
链式前向星初始化	<code>memset(h, -1, sizeof h), idx = 0</code>
无向边存两遍	<code>add(a,b,c), add(b,a,c)</code> , DFS时注意判父节点
叶子节点判断	<code>d1[u] == -INF</code> 表示叶子，需初始化 <code>d1[u]=d2[u]=0</code>
背包遍历顺序	容量逆序，类似0/1背包防止重复
数组大小	边数 = $2*(n-1)$, 数组开 <code>2*N</code>
INF设置	树边权可能为负，用 <code>-INF</code> 而非 <code>-1</code>

4. 区间DP

4.1 算法概述与选型指南

- **核心思想**: 将大问题分解为小区间，通过合并小区间求解大区间。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
石子合并	相邻合并，求最小代价	$O(N^3)$	环形石子合并
最优二叉搜索树	构建最优树结构	$O(N^3)$	加分二叉树
凸多边形划分	三角形划分	$O(N^3)$	凸多边形的划分
棋盘分割	二维区间DP	$O(N^5)$	棋盘分割
环形处理	破环成链	$O(N^3)$	能量项链

4.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义：

- $f[l][r]$: 合并区间 $[l,r]$ 的最小/最大代价
- $s[i]$: 前缀和，用于快速计算区间和

石子合并 (朴素版) :

```
// f[l][r] = min(f[l][k] + f[k+1][r] + s[r]-s[l-1])
memset(f, 0x3f, sizeof f);
for (int i = 1; i <= n; i++) f[i][i] = 0;

for (int len = 2; len <= n; len++) // 区间长度
    for (int l = 1; l + len - 1 <= n; l++) { // 左端点
        int r = l + len - 1; // 右端点
        for (int k = l; k < r; k++) // 枚举分割点
            f[l][r] = min(f[l][r], f[l][k] + f[k+1][r] + s[r] - s[l-1]);
    }
}
```

石子合并 (记忆化搜索版) :

```
int dfs(int l, int r) {
    if (f[l][r] != INF) return f[l][r];
    if (l == r) return f[l][r] = 0;
    for (int k = l; k < r; k++)
        f[l][r] = min(f[l][r], dfs(l, k) + dfs(k+1, r) + s[r] - s[l-1]);
    return f[l][r];
}
```

环形石子合并 (破环成链) :

```
// 复制一倍: w[i+n] = w[i]
for (int i = 1; i <= n; i++) w[i+n] = w[i];
for (int i = 1; i <= 2*n; i++) s[i] = s[i-1] + w[i];

memset(f, 0x3f, sizeof f);
```

```

memset(g, -0x3f, sizeof g);

// 枚举每个起点, 长度为n的区间
int minv = INF, maxv = -INF;
for (int i = 1; i <= n; i++) {
    minv = min(minv, dfs_min(i, i+n-1));
    maxv = max(maxv, dfs_max(i, i+n-1));
}

```

4.3 进阶技巧与模型变形

- 四边形不等式优化**: 将 $O(N^3)$ 优化到 $O(N^2)$, 适用于满足四边形不等式的DP
- 平行四边形优化**: 决策单调性优化
- 破坏成链**: 环形问题经典处理技巧
- Garsia-Wadsworth算法**: $O(N^2)$ 解决石子合并 (仅需最小值)
- 高精度**: 石子合并结果可能很大, 需要高精度

4.4 △ 细节与致命坑点

坑点	说明
区间长度从2开始	$len = 1$ 时 $f[i][i] = 0$ 已初始化, 从2开始枚举
前缀和下标	$s[r] - s[l-1]$ 注意是 $l-1$ 不是 l
环形数组大小	开 $2*N$, 否则访问 $i+n$ 越界
同时求最大最小	最大值初始化 $-0x3f$, 最小值初始化 $0x3f$
区间DP与矩阵链乘	注意状态定义区别, 矩阵链乘是 $f[i][k] + f[k+1][j] + p[i-1]*p[k]*p[j]$

5. 数位DP

5.1 算法概述与选型指南

- 核心思想**: 按位处理数字, 用DFS/DP统计满足条件的数字个数。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
基础数位DP	统计区间满足条件的数	$O(\log N \times \text{state})$	度的数量
Windy数	相邻位差值限制	$O(\log N \times 10 \times 2)$	Windy数
不要62	特定数字限制	$O(\log N \times 2)$	不要62
数字游戏II	数位和限制	$O(\log N \times 100)$	数字游戏II

5.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义:

- $f[i][j]$: 从第 i 位开始, 前一位/某种状态为 j 的方案数

- `nums`: 存储数字各位的vector

通用数位DP框架:

```

int dp(int n) {
    if (!n) return 0;

    vector<int> nums;
    while (n) {
        nums.push_back(n % 10);
        n /= 10;
    }

    int res = 0, last = 0; // last: 前面已经确定的部分
    for (int i = nums.size() - 1; i >= 0; i--) {
        int x = nums[i];
        // 枚举这一位填 0 ~ x-1 的方案数 (直接从f数组获取)
        for (int j = 0; j < x; j++) {
            if (check(last, j)) // 检查是否满足条件
                res += f[i][get_state(last, j)];
        }

        // 如果x本身不满足条件, 后面也不用继续了
        if (!check(last, x)) break;

        // 继续处理下一位
        last = update(last, x);

        // 最后一位且全部满足条件
        if (!i && final_check(last)) res++;
    }

    return res;
}

// 答案 = dp(R) - dp(L-1)

```

度的数量 (K个1的B进制数) :

```

// f[i][j]: i位中有j个1的方案数 (组合数)
void init() {
    for (int i = 0; i < N; i++) f[i][0] = 1;
    for (int i = 1; i < N; i++)
        for (int j = 1; j <= i; j++)
            f[i][j] = f[i-1][j] + f[i-1][j-1]; // C(i,j)
}

int dp(int n) {
    if (!n) return 0;
    vector<int> nums;

```

```

while (n) { nums.push_back(n % B); n /= B; }

int res = 0, cnt = 0; // cnt:已经用了多少个1
for (int i = nums.size() - 1; i >= 0; i--) {
    int x = nums[i];
    if (x) {
        res += f[i][K - cnt]; // 这一位填0
        if (x > 1) {
            if (K - cnt - 1 >= 0)
                res += f[i][K - cnt - 1]; // 这一位填1
            break; // 填>1的数,后面无论怎么填都不合法
        } else {
            cnt++; // x==1,继续下一位
            if (cnt > K) break;
        }
    }
    if (!i && cnt == K) res++; // 到最后一位且恰好K个1
}
return res;
}

```

5.3 进阶技巧与模型变形

- **记忆化搜索写法**: 更通用, 易于处理复杂限制
- **前导零处理**: 单独标记 lead 状态
- **上一位限制**: 如Windy数需要知道上一位数字
- **数位和限制**: 增加一维记录数位和模值
- **连续段限制**: 如不能有连续3个相同数字
- **区间两端点**: 答案 = $dp(R) - dp(L-1)$, 注意 $L=0$ 的情况

5.4 △ 细节与致命坑点

坑点	说明
L=0的情况	$dp(L-1)$ 当 $L=0$ 时需特判, 避免负数
前导零	如统计0的个数时, 前导零不应计入
枚举上限	非最高位时上限是9, 最高位是 $nums[i]$
状态设计	状态数不能太大, 否则记忆化会MLE/TLE
** long long**	答案可能很大, 用 $long\ long$
记忆化初始化	$memset(f, -1, sizeof f)$, 区分是否计算过

6. 状态压缩DP

6.1 算法概述与选型指南

- **核心思想**: 用二进制数表示集合状态, 状态转移通过位运算实现。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
棋盘放置	N皇后变种、不相邻放置	$O(N \times 3^N)$	小国王、玉米田
三行限制	当前行状态与上两行相关	$O(N \times 4^N)$	炮兵阵地
集合覆盖	最小覆盖所有点	$O(N \times 2^N)$	愤怒的小鸟
旅行商问题 (TSP)	最短哈密顿路径	$O(N^2 \times 2^N)$	宝藏

6.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义：

- `state`: 用 `vector<int>` 存储所有合法状态
- `f[i][j]`: 第 i 行状态为 `state[j]` 时的最优值

基础模板 (当前行只与上一行相关)：

```

const int N = 12, M = 1 << 10;
vector<int> state;
int cnt[M];
vector<int> head[M];

// 检查状态是否合法：不存在相邻的1
bool check(int state) {
    for (int i = 0; i < n; i++)
        if ((state >> i & 1) && (state >> (i+1) & 1))
            return false;
    return true;
}

// 统计状态中1的个数
int count(int state) {
    int res = 0;
    for (int i = 0; i < n; i++) res += state >> i & 1;
    return res;
}

int main() {
    // 预处理所有合法状态
    for (int i = 0; i < (1 << n); i++)
        if (check(i)) {
            state.push_back(i);
            cnt[i] = count(i);
        }

    // 预处理状态间转移：a可以转移到b
    for (int i = 0; i < state.size(); i++)
        for (int j = 0; j < state.size(); j++) {
            int a = state[i], b = state[j];
            if ((a & b) == 0 && check(a | b)) // 不相交且无相邻
                head[i].push_back(j);
        }
}

```

```

    }

    // DP转移
    f[0][0] = 1;
    for (int i = 1; i <= n + 1; i++)
        for (int j = 0; j <= m; j++)
            for (int a = 0; a < state.size(); a++)
                for (int b : head[a]) {
                    int c = cnt[state[a]];
                    if (j >= c)
                        f[i][j][a] += f[i-1][j-c][b];
                }
}

```

炮兵阵地（与上两行相关，滚动数组优化）：

```

const int N = 110, M = 1 << 10;
int f[2][M][M]; // 只保留两行状态

// 三行检查：a(上上行), b(上一行), c(当前行)
if ((a & b) | (a & c) | (b & c)) continue;
if (g[i] & b) continue; // 山地不能放

f[i & 1][j][k] = max(f[i & 1][j][k],
                      f[(i-1) & 1][u][j] + s[b]);

```

6.3 进阶技巧与模型变形

- **预处理合法状态**: 避免运行时判断，加快速度
- **滚动数组**: 空间优化，如 `f[2][M]` 代替 `f[N][M]`
- **位运算技巧**:
 - `state >> i & 1`: 取第 \$i\$ 位
 - `state | (1 << i)`: 第 \$i\$ 位置1
 - `state & ~(1 << i)`: 第 \$i\$ 位置0
 - `state & -state`: 取最低位的1
 - `__builtin_popcount(x)`: 统计1的个数 (GCC内置)
- **轮廓线DP**: 处理二维网格的另一种状态压缩方式
- **子集枚举**: `for (int s = state; s; s = (s-1) & state)`

6.4 △ 细节与致命坑点

坑点	说明
状态数限制	\$N \leq 20\$ 时 \$2^{20} \approx 10^6\$ 可接受，再大需优化
数组大小	<code>f[N][K][M]</code> 可能MLE，注意用滚动数组或 <code>vector</code>
状态预处理	<code>check(a b)</code> 检查两行合并后是否合法

坑点	说明
位运算优先级	<code>state >> i + 1</code> 是错误的, 应写 <code>(state >> i) + 1</code> 或 <code>state >> (i+1)</code>
地图限制	如山地不能放置, 用 <code>g[i] & state</code> 判断
初始化	<code>f[0][0] = 1</code> 或 <code>0</code> , 视题目而定

7. 最长上升子序列模型 (LIS)

7.1 算法概述与选型指南

- 核心思想: 求序列中最长的严格/非严格递增子序列。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
朴素LIS	$N \leq 10^3$	$O(N^2)$	拦截导弹 (入门)
二分优化LIS	$N \leq 10^5$	$O(N \log N)$	拦截导弹、友好城市
最长下降子序列 (LDS)	改为 <code>a[i] >= a[j]</code>	$O(N \log N)$	登山
双向LIS	先增后减、山峰型	$O(N \log N)$	合唱队形、怪盗基德
最长公共上升子序列 (LCIS)	两个序列的公共上升	$O(N^2)$	最长公共上升子序列
拦截导弹 (贪心动规)	求最少下降序列数 = LIS长度	$O(N \log N)$	Dilworth定理应用

7.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义:

- `f[i]`: 以 i 结尾的LIS长度
- `q[i]`: 长度为 i 的LIS的末尾最小值

朴素 $O(N^2)$ 做法:

```
for (int i = 1; i <= n; i++) {
    f[i] = 1; // 至少包含自己
    for (int j = 1; j < i; j++)
        if (a[i] > a[j]) // 严格递增
            f[i] = max(f[i], f[j] + 1);
    res = max(res, f[i]);
}
```

二分优化 $O(N \log N)$:

```
int cnt = 0;
for (int i = 1; i <= n; i++) {
    // 找第一个  $>= a[i]$  的位置 (严格递增用lower_bound)
    int k = lower_bound(q, q + cnt, a[i]) - q;
```

```

if (k == cnt) q[cnt++] = a[i]; // 可以接在后面
else q[k] = a[i];           // 替换,使末尾更小
}
// 答案 = cnt

// 非严格递增(允许相等): 用 upper_bound
int k = upper_bound(q, q + cnt, a[i]) - q;

```

最长公共上升子序列 (LCIS):

```

// f[i][j]: a的前i个和b的前j个,且以b[j]结尾的LCIS
for (int i = 1; i <= n; i++) {
    int maxv = 1; // 记录满足b[j] < a[i]的最大f[i-1][j]+1
    for (int j = 1; j <= n; j++) {
        f[i][j] = f[i-1][j]; // 不包含a[i]
        if (a[i] == b[j]) f[i][j] = max(f[i][j], maxv);
        if (b[j] < a[i]) maxv = max(maxv, f[i][j] + 1);
    }
}

```

双向LIS (先增后减) :

```

// f[i]: 以i结尾的LIS长度
// g[i]: 以i开头的LDS长度(倒序求LIS)
for (int i = 1; i <= n; i++)
    ans = max(ans, f[i] + g[i] - 1); // -1是因为i被算了两次

```

7.3 进阶技巧与模型变形

- **输出具体方案**: 记录每个位置的前驱, 倒序回溯
- **LIS计数**: 记录每个长度的方案数
- **二维偏序LIS**: 先按一维排序, 再对第二维求LIS
- **Dilworth定理**: 最小链覆盖 = 最长反链长度; 最少下降序列数 = LIS长度
- **树状数组优化LIS**: 处理带修改或在线查询
- **CDQ分治优化**: 三维偏序问题

7.4 △ 细节与致命坑点

坑点	说明
严格 vs 非严格	<code>lower_bound (>=)</code> 用于严格递增, <code>upper_bound (>)</code> 用于非严格
最长 vs 最短	最少下降序列数 = 最长上升子序列长度 (Dilworth定理)
双向LIS边界	<code>f[i] + g[i] - 1</code> , 注意峰值被计算两次
LCIS优化	朴素 $O(N^3)$ 可用 <code>maxv</code> 优化到 $O(N^2)$

坑点	说明
二分查找范围	<code>lower_bound(q, q+cnt, a[i])</code> , 注意是 <code>q+cnt</code> 不是 <code>q+n</code>

8. 单调队列优化DP

8.1 算法概述与选型指南

- 核心思想：维护一个单调的 deque，将 $O(N^2)$ 的区间最值查询优化到 $O(N)$ 。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
滑动窗口最值	固定长度窗口的最大/最小值	$O(N)$	滑动窗口
最大子序和	长度不超过M的最大连续子数组和	$O(N)$	最大子序和
多重背包优化	同余类内的单调队列	$O(NM)$	多重背包 III
修剪草坪	不能连续选超过K个	$O(N)$	修剪草坪
二维单调队列	二维滑动窗口	$O(NM)$	理想的正方形

8.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义：

- `q[N]`：单调队列，存储下标
- `hh`：队头，`tt`：队尾
- `s[N]`：前缀和数组

滑动窗口最大值：

```
int hh = 0, tt = -1;
for (int i = 0; i < n; i++) {
    // 出队：窗口左边界为i-k+1, 超出范围的出队
    if (hh <= tt && q[hh] < i - k + 1) hh++;

    // 维护单调递减队列(队头最大)
    while (hh <= tt && a[q[tt]] <= a[i]) tt--;
    q[++tt] = i;

    // 窗口形成后输出答案
    if (i >= k - 1) printf("%d ", a[q[hh]]);
}
```

最大子序和 (长度不超过M)：

```
// 求 s[i] - min(s[j]), i-j <= m
int hh = 0, tt = 0; // 前缀和数组, 维护单调递增队列(队头最小)
```

```

q[0] = 0; // s[0]入队

for (int i = 1; i <= n; i++) {
    if (i - q[hh] > m) hh++; // 超出长度限制
    res = max(res, s[i] - s[q[hh]]); // 当前最大 = s[i] - 最小前缀和
    while (hh <= tt && s[i] <= s[q[tt]]) tt--; // 维护递增
    q[++tt] = i;
}

```

修剪草坪 (不能连续选超过K个) :

```

// f[i] = max(f[i-1], f[j] + s[i] - s[j+1]) , i-j-1 <= m
// 即 f[i] = max(f[i-1], s[i] + max(f[j] - s[j+1]))
int hh = 0, tt = 0;
q[0] = 0; // 0号位置入队
f[0] = 0;

for (int i = 1; i <= n; i++) {
    if (q[hh] < i - m - 1) hh++; // 出队
    f[i] = max(f[i-1], f[q[hh]] + s[i] - s[q[hh] + 1]);
    // 维护单调递减队列
    while (hh <= tt && f[q[tt]] - s[q[tt] + 1] <= f[i] - s[i + 1]) tt--;
    q[++tt] = i;
}

```

理想的正方形 (二维单调队列) :

```

// 先对每行做滑动窗口,再对每列做滑动窗口
// 或两次单调队列:先水平后垂直

```

8.3 进阶技巧与模型变形

- 单调队列 vs 单调栈:** 队列两端都可操作, 栈只能在一端
- 双端队列维护:** hh 维护队头, tt 维护队尾
- 多重背包的同余类:** 按 j % v 分组, 每组独立做单调队列
- 斜率优化的预处理:** 某些斜率优化可转化为单调队列
- 二维单调队列:** 先行后列或先列后行两次处理

8.4 △ 细节与致命坑点

坑点	说明
队列初始化	hh = 0, tt = -1 表示空队列; hh = 0, tt = 0 表示有一个元素
出队条件	是 < 还是 <=, 是 i-k 还是 i-k+1 需仔细分析
入队时机	先计算答案再入队 或 先入队再计算, 视题目而定

坑点	说明
前缀和起点	$s[0] = 0$ 别忘了入队
队列为空判断	访问 $q[hh]$ 前确保 $hh <= tt$
答案区间	修剪草坪类问题答案可能在 $f[n-m \dots n]$ 中取最小值

9. 斜率优化DP

9.1 算法概述与选型指南

- 核心思想：将DP转移方程转化为直线形式，用凸包/单调队列维护决策点。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
基础斜率优化	转移方程含 $i \times j$ 项	$O(N)$ 或 $O(N \log N)$	任务安排1/2/3
运输小猫	带权距离和最小化	$O(N)$	运输小猫
单调队列维护凸包	斜率单调时	$O(N)$	任务安排2
二分/李超树	斜率不单调	$O(N \log N)$	任务安排3

9.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义：

- $f[i]$ ：前 i 个任务的最小费用
- $s[i]$, $c[i]$ ：时间和费用的前缀和
- $q[N]$ ：单调队列，存储决策点下标

任务安排（基础版 $O(N^2)$ ）：

```
// f[i] = min{f[j] + (c[i]-c[j])*t[i] + s*(c[n]-c[j])}
// 展开: f[i] = min{f[j] - (s+t[i])*c[j]} + c[i]*t[i] + s*c[n]
// 令 yj = f[j], xj = c[j]
// 即最小化: yj - k * xj, 其中 k = s + t[i]

memset(f, 0x3f, sizeof f);
f[0] = 0;
for (int i = 1; i <= n; i++)
    for (int j = 0; j < i; j++)
        f[i] = min(f[i], f[j] + (c[i]-c[j])*t[i] + s*(c[n]-c[j]));
```

斜率优化（单调队列 $O(N)$ ）：

```
const int N = 3e5 + 10;
typedef long long ll;
ll f[N], st[N], sc[N];
```

```

int q[N], s, n;

// 判断队头是否最优: (y2-y1)/(x2-x1) <= k
// 即 (y2-y1) <= k*(x2-x1)
int main() {
    scanf("%d%d", &n, &s);
    for (int i = 1; i <= n; i++) {
        scanf("%lld%lld", &st[i], &sc[i]);
        st[i] += st[i-1];
        sc[i] += sc[i-1];
    }

    int hh = 0, tt = 0;
    q[0] = 0;

    for (int i = 1; i <= n; i++) {
        ll k = s + st[i]; // 当前斜率

        // 队头出队: 下一条直线更优
        while (hh < tt) {
            ll x1 = sc[q[hh]], y1 = f[q[hh]];
            ll x2 = sc[q[hh+1]], y2 = f[q[hh+1]];
            if ((__int128)(y2-y1) <= (__int128)(x2-x1)*k) hh++;
            else break;
        }

        int j = q[hh];
        f[i] = f[j] + s*(sc[n]-sc[j]) + (sc[i]-sc[j])*st[i];

        // 新点入队: 维护下凸包
        ll x = sc[i], y = f[i];
        while (hh < tt) {
            ll x1 = sc[q[tt]], y1 = f[q[tt]];
            ll x2 = sc[q[tt-1]], y2 = f[q[tt-1]];
            // 检查新点是否使q[tt]成为冗余点
            if ((y-y1)*(x1-x2) <= (__int128)(y1-y2)*(x-x1)) tt--;
            else break;
        }
        q[++tt] = i;
    }

    printf("%lld", f[n]);
}

```

关键推导:

$$\begin{aligned}
 f[i] &= \min\{f[j] + a[i]*b[j] + c[i] + d[j]\} \\
 &= \min\{f[j] + d[j] - a[i]*(-b[j])\} + c[i]
 \end{aligned}$$

令: $y_j = f[j] + d[j]$
 $x_j = -b[j]$
 $k = a[i]$

则: $f[i] = \min\{y_j - k*x_j\} + c[i]$

即找一点 (x_j, y_j) 使 $y_j - k*x_j$ 最小
= 过 (x_j, y_j) 斜率为 k 的直线的 y 轴截距最小

9.3 进阶技巧与模型变形

- 斜率单调性判断:
 - $st[i]$ 递增 → 斜率 k 递增 → 单调队列
 - $st[i]$ 不单调 → 需要二分或李超树
- 上凸包 vs 下凸包:
 - 最小化问题维护下凸包
 - 最大化问题维护上凸包
- int128防溢出: 乘法可能超 $long long$, 比较时用 int128
- 李超线段树: 斜率不单调时的通用解法 $O(N \log N)$
- CDQ 分治: 三维偏序中的斜率优化

9.4 △ 细节与致命坑点

坑点	说明
<u>int128使用</u>	比较 $(y_2-y_1)*(x_3-x_2) \leq (y_3-y_2)*(x_2-x_1)$ 时, 乘积可能溢出, 用 <u>int128</u>
斜率相等处理	叉积相等时, 保留更优的那个点 (通常是最新或最旧的)
初始化队列	$q[0] = 0$ 表示0号决策点入队, 不能忘
队头出队条件	是 \leq 还是 $<$ 取决于是否允许斜率相等时出队
横坐标相等	$x[i]$ 可能相等, 此时按 y 排序, 避免除0
long long	前缀和、DP值都要用 long long

10. 数字三角形模型

10.1 算法概述与选型指南

- **核心思想**: 在二维网格上从起点到终点, 每次只能向下/右移动, 求最大/最小路径和。

算法/模型	适用场景	时间复杂度	典型例题
基础数字三角形	只能向下/右走	$O(N^2)$	摘花生
方格取数	两条路径同时走	$O(N^3)$	方格取数、传纸条
滚动数组优化	空间优化	$O(N)$	最低通行费
多源汇最短路	变种问题	$O(NM)$	复杂变种

10.2 核心模板 (Core Templates)

变量定义：

- $f[i][j]$: 到达 (i,j) 的最大/最小值
- $w[i][j]$: 格子 (i,j) 的权值

基础数字三角形（摘花生）：

```

const int N = 110;
int f[N], w[N][N];

for (int i = 1; i <= r; i++)
    for (int j = 1; j <= c; j++)
        scanf("%d", &w[i][j]);

// f[j] = max(从左边来, 从上边来) + w[i][j]
// 注意j要正序遍历(从左边来需要当前行已更新)
for (int i = 1; i <= r; i++)
    for (int j = 1; j <= c; j++)
        f[j] = max(f[j], f[j-1]) + w[i][j];

printf("%d\n", f[c]);

```

方格取数（两条路径）：

```

// f[k][i1][i2]: 走了k步, 第一条在(i1, k-i1), 第二条在(i2, k-i2)
// 状态数 O((n+m)*n^2) = O(N^3)

for (int k = 2; k <= n + m; k++) // 总步数
    for (int i1 = max(1, k-m); i1 <= min(n, k-1); i1++)
        for (int i2 = max(1, k-m); i2 <= min(n, k-1); i2++) {
            int j1 = k - i1, j2 = k - i2;
            int t = w[i1][j1];
            if (i1 != i2) t += w[i2][j2]; // 不在同一格

            // 四种转移: 下下, 下右, 右下, 右右
            int &x = f[k][i1][i2];
            x = max(x, f[k-1][i1-1][i2-1] + t); // 右右
            x = max(x, f[k-1][i1-1][i2] + t); // 右下
            x = max(x, f[k-1][i1][i2-1] + t); // 下右
            x = max(x, f[k-1][i1][i2] + t); // 下下
        }

```

滚动数组空间优化：

```

// 只保留上一行
for (int i = 1; i <= r; i++)
    for (int j = 1; j <= c; j++)

```

```
f[j] = max(f[j], f[j-1]) + w[i][j];
// 注意: j要正序,因为f[j-1]是当前行刚更新的
```

10.3 进阶技巧与模型变形

- **路径还原**: 记录每个状态从哪转移来, 倒序回溯
- **最小路径和**: `max` 改 `min`, 初始值 `INF`
- **方格取数优化**: 注意到 `k = i + j`, 可降维
- **网格图最短路**: 带权边可用Dijkstra代替DP
- **多路径扩展**: 3条、4条路径, 状态维度指数增长

10.4 \triangle 细节与致命坑点

坑点	说明
遍历顺序	一维优化时 <code>j</code> 要正序 (从左边转移需要当前行已更新)
数组初始化	<code>f[0] = 0</code> , 其余 <code>f[j] = -INF</code> (最大值) 或 <code>INF</code> (最小值)
边界判断	方格取数注意 <code>i1, i2</code> 的范围 <code>max(1, k-m)</code> 到 <code>min(n, k-1)</code>
同一格判断	<code>i1 == i2</code> 时只加一次权值
滚动数组覆盖	注意上一行数据在更新前需要先保存

附录: DP问题通用解题框架

1. 状态设计

- **第一步**: 确定DP的维度 (几维数组)
- **第二步**: 明确定义 `f[i][j][...]` 的含义
- **第三步**: 确定状态表示的**最后一步**是什么

2. 状态转移

- **最后一步的选择**: 有哪些选择?
- **状态转移方程**: 数学表达式
- **边界条件**: 初始状态是什么?

3. 实现方式

- **递推 (推荐)** : 自底向上, 避免递归栈溢出
- **记忆化搜索**: 自顶向下, 代码直观, 适合复杂转移

4. 优化方向

- **空间优化**: 滚动数组、状态压缩
- **时间优化**: 单调队列、斜率优化、四边形不等式
- **剪枝**: 无效状态不计算

5. 常见初始化模式

问题类型 初始化方式

最大值 `memset(f, -0x3f, sizeof f)`, 需要的位置设为0

最小值 `memset(f, 0x3f, sizeof f)`, 需要的位置设为0

计数 `f[0] = 1` 或 `f[0][0] = 1`, 其余为0

可行性 `f[0] = true`, 其余为 `false`

EOF