⊙ 动态规划03

#0-1背包类问题以及应用

≫ 问题介绍

首先是最基础的0-1背包问题

给定 n个物品,第 i个物品的重量为 wgt[i]、价值为 val[i] ,和一个容量为 cap的背包。每个物品只能选择一次,问在限定背包容量下能放入物品的最大价值。

≫ 问题分析

1.二维数组

可以将 0-1 背包问题看作一个由 n 轮决策组成的过程,对于每个物体都有不放入和放入两种决策。

○ 第一步:确定dp数组以及下标

对于每个物品来说,不放入背包,背包容量不变;放入背包,背包容量减小。由此可得状态定义:当前物品编号i和背包容量 c,记为 [i,c](编号从0开始)。

状态 [i,c] 对应的子问题为:前i 个物品在容量为c 的背包中的最大价值, 记为 dp[i,c] 。

待求解的是 dp[n,cap] ,因此需要一个尺寸为n imes(cap+1) 的二维 dp 表。

○ 第二步: 确定递推公式

当我们做出物品 i 的决策后,剩余的是前 i-1 个物品决策的子问题,可分为以下两种情况。

不放入物品i: 背包容量不变,状态变化为 [i-1,c]

放入物品i: 背包容量减少 wgt[i],价值增加 val[i] ,状态变化为 [i,c-wgt[i]]

综上,最大价值 dp[i,c]等于不放入物品 i 和放入物品 i 两种方案中价值更大的那一个。由此可推导出状态转移方程:

$$dp[i,c] = max(dp[i-1,c],dp[i-1,c-wgt[i]] + val[i])$$

Tips: 若当前物品重量 wgt[i-1]超出剩余背包容量c ,则只能选择不放入背包。

○ 第三步: dp数组如何初始化

首先从dp[i][c]的定义出发,如果背包容量c为0的话,即dp[i][0],无论是选取哪些物品,背包价值总和一定为 0。

状态转移方程可以看出i是由 i-1推导出来,那么i为0的时候就一定要初始化。

dp[0][c],即:i为0,存放编号0的物品的时候,各个容量的背包所能存放的最大价值。

那么很明显当 c < wgt[0] 的时候,dp[0][c]应该是0,因为背包容量比编号0的物品重量还小。

当 c >= wgt[0] 时,dp[0][c] 应该是val[0],因为背包容量放足够放编号0物品。

○ 第四步: 确定遍历顺序

当前状态[i,c]从上方的状态[i-1,c] 和左上方的状态[i-1,c-wgt[i]] 转移而来,因此通过两层循环正序遍历整个 dp 表即可。

○ 第五步: 举例推导数组

下面是一个网上的小例子

重量 wgt	价值 val		ic	0	1	2	3	4
wgt[i-1]	val[i-1]		0	0	0	0	0	0
1	5	(1	0	5	5	5	5
2	11		2	0	5	11	16	16
3	15		3	0	5	11	16	20

返回将所有物品放入背包的最大价值 20

2.一维数组

在使用二维数组的时候,递推公式: dp[i][c] = max(dp[i-1][c], dp[i-1][c-weight[i]] + value[i]);

其 实 可 以 发 现 如 果 把 dp[i-1] 那 一 层 拷 贝 到 dp[i] 上(整 行 复 制), 表 达 式 完 全 可 以 是: dp[i][c] = max(dp[i][c], dp[i][c-weight[i]] + value[i]),也就是说,只要有了上一层的数据,这一层就能算出来;

与其把dp[i-1]**这一层拷贝到**dp[i]上,不如只用一个一维数组了,只用dp[c](一维数组,也可以理解是一个滚动数组)。

这就是滚动数组的由来,需要满足的条件是上一层可以重复利用,直接拷贝到当前层。

其他条件相同,就在上面递推公式的基础上,去掉i这个维度就好。

- 递推公式为: dp[c] = max(dp[c], dp[c weight[i]] + value[i])
- 初始化: 第一行的上一行可以看作是没有物品可选的背包问题,因此价值都为0
- ullet 遍历顺序:因为需要前面的数据呀,所以显然不能从左往右遍历,必须从右往左遍历,因为右边的数据不会用到(二维数组也可以从右往左,不过不符合dp的习惯吧)
- 例子:

背包最大重量为4。

物品为:

	重量						
	物品0	1					
	物品1	3		20			
	物品2	4		30			
							_
用物	品0,遍历背包:	0	15	15	15	15	
用物	品1,遍历背包:	0	15	15	20	35	
用物	品2,遍历背包:	0	15	15	20	35	

题目应用

≫ 416. 分割等和子集

中等 30min

题目

给你一个 **只包含正整数** 的 **非空** 数组 nums 。请你判断是否可以将这个数组分割成两个子集,使得两个子集的元素和相等。

示例 1:

```
1 输入: nums = [1,5,11,5]
2 输出: true
3 解释: 数组可以分割成 [1, 5, 5] 和 [11] 。
```

示例 2:

```
1 输入: nums = [1,2,3,5]
2 输出: false
3 解释: 数组不能分割成两个元素和相等的子集。
```

提示:

- 1 <= nums.length <= 200
- 0 1 <= nums[i] <= 100

题解

本来也是没啥想法,但是提示可以用背包解决哎,很明显每个数字的大小就可以同时看作价值和重量,数字总和的一半就是背包大小,如果有一组数据可以填满这个背包,且总价值等于背包大小,则剩下的肯定也和背包大小一致,也就是可以划分成两个

22 };

这道题有灵神讲解 0-1 背包和完全背包【基础算法精讲 18】,也可以用dfs等解决就是有可能搜爆,01背包相对于本题,主要要理解,题目中物品是nums[i],重量是nums[i],价值也是nums[i],背包体积是sum/2

◎ 1049. 最后一块石头的重量 II

中等 20min

题目

有一堆石头,用整数数组 stones 表示。其中 stones[i] 表示第 i 块石头的重量。

每一回合,从中选出**任意两块石头**,然后将它们一起粉碎。假设石头的重量分别为x和y,且x <= y。那么粉碎的可能结果如下:

- 如果 x == y ,那么两块石头都会被完全粉碎;
- 如果 x != y ,那么重量为 x 的石头将会完全粉碎,而重量为 y 的石头新重量为 y-x 。

最后,最多只会剩下一块石头。返回此石头最小的可能重量。如果没有石头剩下,就返回 0。

示例 1:

```
1 输入: stones = [2,7,4,1,8,1]
2 输出: 1
3 解释:
4 组合 2 和 4,得到 2,所以数组转化为 [2,7,1,8,1],
5 组合 7 和 8,得到 1,所以数组转化为 [2,1,1,1],
6 组合 2 和 1,得到 1,所以数组转化为 [1,1,1],
7 组合 1 和 1,得到 0,所以数组转化为 [1],这就是最优值。
```

示例 2:

```
1 输入: stones = [31,26,33,21,40]
2 輸出: 5
```

提示:

- 1 <= stones.length <= 30
- 1 <= stones[i] <= 100</pre>

颞解

这道题感觉和前面那个很像,就是变种,区别是如果填不满的话, (背包大小 - 总重量 ℓ ℓ ℓ 就是剩下最小石头的大小啦(如果是奇数再加一),这个举几个例子就能看出来

```
1 class Solution {
2 public:
3 int lastStoneWeightII(vector<int>& stones) {
4 int n=stones.size();
5 int r=0;//剩下石头的大小
6 int sum=0;
7 for(int i=0;i<n;i++)sum+=stones[i];
8 if(sum%2)r=1;//如果是奇数,即使完全填满也要加一啊
9 int c=sum/2;
10 vector<vector<int>> dp(n,vector<int>(c+1,0));
11 for(int j=0;j<=c;j++)
12 {
```

这题再练一下用一维数组解决的方法, 代码会简单很多

♦ 494.目标和

中等 40min

题目

给你一个非负整数数组 nums 和一个整数 target 。

向数组中的每个整数前添加 '+' 或 '-' , 然后串联起所有整数, 可以构造一个 **表达式**:

● 例如, nums = [2, 1] ,可以在 2 之前添加 '+' ,在 1 之前添加 '-' ,然后串联起来得到表达式 "+2-1" 。

返回可以通过上述方法构造的、运算结果等于 target 的不同表达式的数目。

示例 1:

```
1 输入: nums = [1], target = 1
2 输出: 1
```

提示:

- 1 <= nums.length <= 20
 </pre>
- 0 <= nums[i] <= 1000</pre>
- 0 <= sum(nums[i]) <= 1000</pre>
- -1000 <= target <= 1000

颞解

如果不是在背包问题下看到这道题可能会考虑深搜和暴力吧hh

同样的因为在背包题下看到,加上前面那两题的基础,想到哎嘿不就是分成一坨加,一坨减总共两坨嘛

此时问题就转化为,用nums装满容量为c的背包,有几种方法。

思考一下这两坨中的其中一坨可以表示为c = (target + sum)/2

显然这个数如果是小数就不可能有解,且如果target 的绝对值已经大于sum,那么也是没有方案的。

```
1  if (abs(target) > sum) return 0; // 此时没有方案
2  if ((target + sum) % 2) return 0; // 此时没有方案
```

这次和之前遇到的背包问题不一样了,之前都是求容量为j的背包,最多能装多少。本题则是装满有几种方法。其实这就是一个**组合问题**了。

所有的dp问题都可以先列个表找下规律,然后按照dp的步骤做

- **1.确定**dp数组以及下标的含义:先用二维dp数组求解本题,dp[i][j]:使用下标为i以内的数字能够凑满j(包括j)这么大容量的包,有dp[i][j]种方法。
- 2. 确定递推公式: 这个只能靠想吧,然后结合一下背包的思想,有两种情况,一种是放自己,一种是不放自己
 - ullet 不放物品i: 即背包容量为j,里面不放物品i,装满有dp[i-1][j]种方法。
 - **o 放物品**i: 即: 先空出物品i的容量,背包容量为(j-物品i容量),放满背包有dp[i-1][j-物品i容量]种方法。

本题中,物品i的容量是nums[i],价值也是nums[i]。

递推公式: dp[i][j] = dp[i-1][j] + dp[i-1][j-nums[i]];

同样的,我们发现只用到上一行的数据了,也就是可以压缩成一维数组,压缩之后,递推公式: dp[j]=dp[j]+dp[j-nums[i]]

- 3. **dp数组如何初始化:**分析可得,dp[0][0]=1 ,即dp[0]=1 。
- 4. 确定遍历顺序: 倒序进行遍历。
- 5. **举例推导dp数组**:这个自己算算验证一下

最后转化为一维数组,代码情况如下:

```
class Solution {
  public:
    int findTargetSumWays(vector<int>& nums, int target) {
      int sum = 0;
      for (int i = 0; i < nums.size(); i++) sum += nums[i];
}</pre>
```

```
if (abs(target) > sum) return 0; // 此时没有方案
if ((target + sum) % 2 == 1) return 0; // 此时没有方案
if ((target + sum) / 2;
vector<int> dp(bagSize + 1, 0);
dp[0] = 1;
for (int i = 0; i < nums.size(); i++) {
    for (int j = bagSize; j >= nums[i]; j--) {
        dp[j] += dp[j - nums[i]];
}

return dp[bagSize];
}

}
```