团灭 LeetCode 股票买卖问题

原创 labuladong labuladong 2019-06-07

来自专辑

手撕力扣高频面试题

预计阅读时间: 12分钟

上篇文章 LeetCode 股票问题的一种通用解法 用递归的方法实现了一套简单易懂的可行解,但是时间复杂度略高,不能通过全部测试用例。

这篇文章用「状态机」的技巧给出最优解,可以全部提交通过。不要觉得这个名词高大上,文学词汇而已,实际上就是 DP table,等会儿一讲就明白了。

先随便抽一道题出来,看看别人发的解法:

```
int maxProfit(vector<int>& prices) {
   if(prices.empty()) return 0;
   int s1=-prices[0], s2=INT_MIN, s3=INT_MIN, s4=INT_MIN;

   for(int i=1;i<prices.size();++i) {
      s1 = max(s1, -prices[i]);
      s2 = max(s2, s1+prices[i]);
      s3 = max(s3, s2-prices[i]);
      s4 = max(s4, s3+prices[i]);
   }
   return max(0,s4);
}</pre>
```

能看懂吧?会做了吧?不可能的,你看不懂,这才正常。就算你勉强看懂了,下一个问题你还是做不出来。那为什么别人能写出这么诡异却又高效的

解法呢?因为这类问题是有框架的,但是人家不会告诉你的,因为一旦告诉你,你十分钟就学会了,该算法题就不再神秘,变得不堪一击了。

本文就来告诉你处理这类问题的框架,拒绝奇技淫巧,稳扎稳打,以不变应万变。

这 6 道题目是有共性的,本文通过对第四道题的分析,逐步解决所有问题。因为第四题是一个最泛化的形式,其他的问题都是这个形式的简化。看下题目:

给定一个数组,它的第 i 个元素是一支给定的股票在第 i 天的价格。

设计一个算法来计算你所能获取的最大利润。你最多可以完成 k 笔交易。

注意: 你不能同时参与多笔交易(你必须在再次购买前出售掉之前的股票)。

示例 1:

输入: [2,4,1], k = 2

输出: 2

解释: 在第 1 天 (股票价格 = 2) 的时候买入, 在第 2 天 (股票价格

= 4) 的时候卖出,这笔交易所能获得利润 = 4-2 = 2。

示例 2:

输入: [3,2,6,5,0,3], k = 2

输出: 7

解释: 在第 2 天 (股票价格 = 2) 的时候买入, 在第 3 天 (股票价格

= 6) 的时候卖出, 这笔交易所能获得利润 = 6-2 = 4。

随后,在第 5 天 (股票价格 = 0) 的时候买入,在第 6 天 (股票价格 = 3) 的时候卖出,这笔交易所能获得利润 = 3-0=3。

第一题是只进行一次交易,相当于 k = 1;第二题是不限交易次数,相当于 k = +infinity(正无穷);第三题是只进行 2次交易,相当于 k = 2;剩

下两道也是不限交易次数,但是加了交易「冷冻期」和「手续费」的额外条件,其实就是第二题的变种,都很容易处理。

如果你还不熟悉题目,可以去 LeetCode 或者上篇文章 一种通用思路 查看这些题目的内容,本文为了节省篇幅,就不列举这些题目的具体内容了。下面言归正传,开始详解。

一、穷举框架

首先,还是一样的思路:如何穷举?这里的穷举思路和上篇文章递归的思想 不太一样。

递归其实是符合我们思考的逻辑的,一步步推进,遇到无法解决的就丢给递归,一不小心就做出来了,可读性还很好。缺点就是一旦出错,你也不容易找到错误出现的原因。比如上篇文章的递归解法,肯定还有计算冗余,但确实不容易找到。

而这里,我们不用递归思想进行穷举,而是利用「状态」进行穷举。

看看总共有几种「状态」,再找出每个「状态」对应的「选择」。我们要穷举所有「状态」,穷举的目的是根据对应的「选择」更新状态。看图,就是这个意思。

```
for 状态1 in 状态1的所有取值:
    for 状态2 in 状态2的所有取值:
        for ...
        dp[状态1][状态2][...] = 择优(选择1,选择2...)
```

具体到当前问题,**每天都有三种「选择」**: 买入、卖出、无操作,我们用buy, sell, rest 表示这三种选择。

但问题是,并不是每天都可以任意选择这三种选择的,因为 sell 必须在 buy 之后, buy 必须在 sell 之后(第一次除外)。那么 rest 操作还应该

分两种状态,一种是 buy 之后的 rest (持有了股票) ,一种是 sell 之后的 rest (没有持有股票) 。而且别忘了,我们还有交易次数 k 的限制,就是说你 buy 还只能在 k>0 的前提下操作。

很复杂对吧,不要怕,我们现在的目的只是穷举,你有再多的状态,老夫要做的就是一把梭全部列举出来。**这个问题的「状态」有三个**,第一个是天数,第二个是当天允许交易的最大次数,第三个是当前的持有状态(即之前说的 rest 的状态,我们不妨用 1 表示持有,0 表示没有持有)。

我们用一个三维数组 dp 就可以装下这几种状态的全部组合,用 for 循环就能完成穷举:

而且我们可以用自然语言描述出每一个状态的含义,比如说 dp[3][2][1]的含义就是:今天是第三天,我现在手上持有着股票,至今最多进行 2 次交易。再比如 dp[2][3][0]的含义:今天是第二天,我现在手上没有持有股票,至今最多进行 3 次交易。很容易理解,对吧?

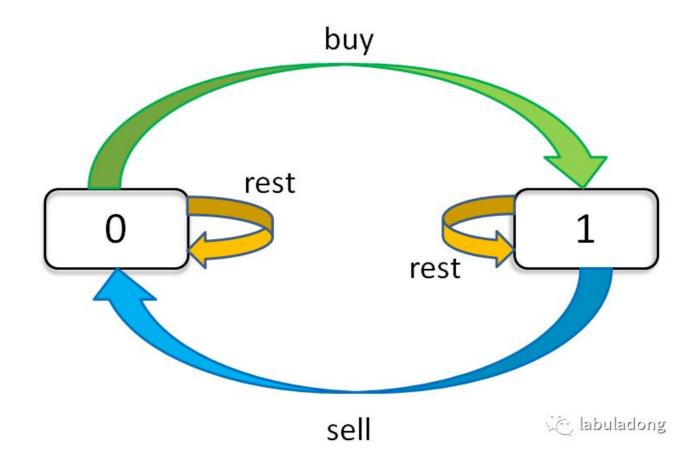
我们想求的最终答案是 dp[n - 1][K][0], 即最后一天, 最多允许 K 次交易, 所能获取的最大利润。读者可能问为什么不是 dp[n - 1][K][1]? 因为[1] 代表手上还持有股票, [0] 表示手上的股票已经卖出去了, 很显然后者得到的利润一定大于前者。

记住如何解释「状态」,一旦你觉得哪里不好理解,把它翻译成自然语言就容易理解了。

二、状态转移框架

现在,我们完成了「状态」的穷举,我们开始思考每种「状态」有哪些「选择」,应该如何更新「状态」。

因为我们的选择是 buy, sell, rest, 而这些选择是和「持有状态」相关的, 所以只看「持有状态」, 可以画个状态转移图。



通过这个图可以很清楚地看到,每种状态 (0 和 1)是如何转移而来的。根据这个图,我们来写一下状态转移方程:

```
      dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i])
      选择 rest , 选择 sell )

      解释:今天我没有持有股票,有两种可能:
      要么是我昨天就没有持有,然后今天选择 rest,所以我今天还是没有持有;要么是我昨天持有股票,但是今天我 sell 了,所以我今天没有持有股票了。

      dp[i][k][1] = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i])
      选择 rest , 选择 buy )

      解释:今天我持有着股票,有两种可能:
      要么我昨天就持有着股票,然后今天选择 rest,所以我今天还持有着股票;要么我昨天本没有持有,但今天我选择 buy,所以今天我就持有股票了。
```

这个解释应该很清楚了,如果 buy,就要从利润中减去 prices[i],如果 sell,就要给利润增加 prices[i]。今天的最大利润就是这两种可能选择中较大的那个。而且注意 k 的限制,我们在选择 buy 的时候,把最大交易数 k 减小了 1,很好理解吧,当然你也可以在 sell 的时候减 1,一样的。

现在,我们已经完成了动态规划中最困难的一步:状态转移方程。如果之前的内容你都可以理解,那么你已经可以秒杀所有问题了,只要套这个框架就行了。不过还差最后一点点,就是定义 base case,即最简单的情况。

```
dp[-1][k][0] = 0
解释:因为 i 是从 0 开始的,
所以 i = -1 意味着还没有开始,这时候的利润当然是 0 。
dp[-1][k][1] = -infinity
解释:还没开始的时候,是不可能持有股票的,
用负无穷表示这种不可能。
dp[i][0][0] = 0
解释:因为 k 是从 1 开始的,
所以 k = 0 意味着根本不允许交易,这时候利润当然是 0 。
dp[i][0][1] = -infinity
解释:不允许交易的情况下,是不可能持有股票的,
```

把上面的状态转移方程总结一下:

用负无穷表示这种不可能。

```
base case:
dp[-1][k][0] = dp[i][0][0] = 0
dp[-1][k][1] = dp[i][0][1] = -infinity

状态转移方程:
dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i])
dp[i][k][1] = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i])
```

读者可能会问,这个数组索引是-1怎么编程表示出来呢,负无穷怎么表示呢?这都是细节问题,有很多方法实现。现在整体框架已经完成,下面开始具体化。

三、秒杀题目

第一题, k = 1

直接套状态转移方程,根据 base case,可以做一些化简:

labuladong

直接翻译成代码:

```
int n = prices.length;
int[][] dp = new int[n][2];
for (int i = 0; i < n; i++) {
    dp[i][0] = Math.max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i]);
    dp[i][1] = Math.max(dp[i-1][1], -prices[i]);
}
return dp[n - 1][0];</pre>
```

显然 i = 0 时 dp[i-1] 是不合法的。这是因为我们没有对 i 的 base case 进行处理。那就简单粗暴地处理一下:

```
for (int i = 0; i < n; i++) {
    if (i - 1 == -1) {
        dp[i][0] = 0;
        // 解释:
        // dp[i][0]
        // = \max(dp[-1][0], dp[-1][1] + prices[i])
        // = \max(0, -\inf( + \operatorname{prices}[i]) = 0
        dp[i][1] = -prices[i];
        //解释:
        // dp[i][1]
        // = \max(dp[-1][1], dp[-1][0] - prices[i])
        // = max(-infinity, 0 - prices[i])
        // = -prices[i]
        continue;
    dp[i][0] = Math.max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i]);
   dp[i][1] = Math.max(dp[i-1][1], -prices[i]);
                                                 labuladong (
return dp[n - 1][0];
```

第一题就解决了,但是这样处理 base case 很麻烦,而且注意一下状态转移方程,新状态只和相邻的一个状态有关,其实不用整个 dp 数组,只需要两个变量储存所需的状态就足够了,这样可以把空间复杂度降到 O(1):

```
int maxProfit_k_1(int[] prices) {
   int n = prices.length;
   // base case: dp[-1][0] = 0, dp[-1][1] = -infinity
   int dp_i_0 = 0, dp_i_1 = Integer.MIN_VALUE;
   for (int i = 0; i < n; i++) {
        // dp[i][0] = max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i])
        dp_i_0 = Math.max(dp_i_0, dp_i_1 + prices[i]);
        // dp[i][1] = max(dp[i-1][1], -prices[i]);
        dp_i_1 = Math.max(dp_i_1, -prices[i]);
   }
   return dp_i_0;
}</pre>
```

两种方式都是一样的,不过这种编程方法简洁很多。但是如果没有前面状态转移方程的引导,是肯定看不懂的。后续的题目,我主要写这种空间复杂度O(1)的解法。

第二题, k = +infinity

如果 k 为正无穷,那么就可以认为 k 和 k-1 是一样的。可以这样改写框架:

直接翻译成代码即可:

```
int maxProfit_k_inf(int[] prices) {
   int n = prices.length;
   int dp_i_0 = 0, dp_i_1 = Integer.MIN_VALUE;
   for (int i = 0; i < n; i++) {
      int temp = dp_i_0;
      dp_i_0 = Math.max(dp_i_0, dp_i_1 + prices[i]);
      dp_i_1 = Math.max(dp_i_1, temp - prices[i]);
   }
   return dp_i_0;
}</pre>
```

第三题, k = +infinity with cooldown

每次 sell 之后要等一天才能继续交易。只要把这个特点融入上一题的状态转移方程即可:

```
dp[i][0] = max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i])
dp[i][1] = max(dp[i-1][1], dp[i-2][0] - prices[i])
解释:第 i 天选择 buy 的时候,要从 i-2 的状态转移,而不是 i-1。
```

直接翻译成代码即可:

```
int maxProfit_with_cool(int[] prices) {
    int n = prices.length;
    int dp_i_0 = 0, dp_i_1 = Integer.MIN_VALUE;
    int dp_pre_0 = 0; // 代表 dp[i-2][0]
    for (int i = 0; i < n; i++) {
        int temp = dp_i_0;
        dp_i_0 = Math.max(dp_i_0, dp_i_1 + prices[i]);
        dp_i_1 = Math.max(dp_i_1, dp_pre_0 - prices[i]);
        dp_pre_0 = temp;
    }
    return dp_i_0;
}</pre>
```

第四题, k = +infinity with fee

每次交易要支付手续费,只要把手续费从利润中减去即可:

```
dp[i][0] = max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i]) dp[i][1] = max(dp[i-1][1], dp[i-1][0] - prices[i] - fee) 解释:相当于买入股票的价格升高了。 在第一个式子里减也是一样的,相当于卖出股票的价格减小了。
```

直接翻译成代码即可:

```
int maxProfit_with_fee(int[] prices, int fee) {
    int n = prices.length;
    int dp_i_0 = 0, dp_i_1 = Integer.MIN_VALUE;
    for (int i = 0; i < n; i++) {
        int temp = dp_i_0;
        dp_i_0 = Math.max(dp_i_0, dp_i_1 + prices[i]);
        dp_i_1 = Math.max(dp_i_1, temp - prices[i] - fee);
    }
    return dp_i_0;
}</pre>
```

第五题, k = 2

k = 2 和前面题目的情况稍微不同,因为上面的情况都和 k 的关系不太 大。要么 k 是正无穷,状态转移和 k 没关系了;要么 k = 1,跟 k = 0 这

个 base case 挨得近,最后也被消掉了。

这道题 k = 2 和后面要讲的 k 是任意正整数的情况中,对 k 的处理就凸显出来了。我们直接写代码,边写边分析原因。

```
原始的动态转移方程,没有可化简的地方 dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i]) dp[i][k][1] = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i])
```

按照之前的代码,我们可能想当然这样写代码(错误的):

```
int k = 2;
int[][][] dp = new int[n][k + 1][2];
for (int i = 0; i < n; i++)
    if (i - 1 == -1) { /* 处理一下 base case*/ }
    dp[i][k][0] = Math.max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i]);
    dp[i][k][1] = Math.max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i]);
}
return dp[n - 1][k][0];</pre>
```

为什么错误?我这不是照着状态转移方程写的吗?

还记得前面总结的「穷举框架」吗?就在强调必须穷举所有状态。其实我们之前的解法,都在穷举所有状态,只是之前的题目中 k 都被化简掉了,所以没有对 k 的穷举。比如说第一题,k=1:

这道题由于没有消掉 k 的影响, 所以必须要用 for 循环对 k 进行穷举才是正确的:

```
int max_k = 2;
int[][][] dp = new int[n][max_k + 1][2];
for (int i = 0; i < n; i++) {
    for (int k = max_k; k >= 1; k--) {
        if (i - 1 == -1) { /*处理 base case */ }
            dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i]);
            dp[i][k][1] = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i]);
    }
}
// 穷举了 n × max_k × 2 个状态, 正确。
return dp[n - 1][max_k][0];
```

如果你不理解,可以返回第一点「穷举框架」重新阅读体会一下。

第二种解法:因为这里 k 取值范围比较小,所以也可以不用 for 循环,直接把 k = 1 和 2 的情况手动列举出来也是一样的:

```
dp[i][2][0] = max(dp[i-1][2][0], dp[i-1][2][1] + prices[i])
dp[i][2][1] = max(dp[i-1][2][1], dp[i-1][1][0] - prices[i])
dp[i][1][0] = max(dp[i-1][1][0], dp[i-1][1][1] + prices[i])
dp[i][1][1] = max(dp[i-1][1][1], -prices[i])

int maxProfit_k_2(int[] prices) {
    int dp_i10 = 0, dp_i11 = Integer.MIN_VALUE;
    int dp_i20 = 0, dp_i21 = Integer.MIN_VALUE;
    for (int price : prices) {
        dp_i20 = Math.max(dp_i20, dp_i21 + price);
        dp_i21 = Math.max(dp_i10, dp_i10 - price);
        dp_i10 = Math.max(dp_i10, dp_i11 + price);
        dp_i11 = Math.max(dp_i11, -price);
    }
    return dp_i20;
}
```

有状态转移方程和含义明确的变量名引导,相信你很容易看懂。如我我们想故弄玄虚,可以把上述四个变量换成 a, b, c, d。这样当别人看到你的解法时就会大惊失色,一头雾水,不得不对你肃然起敬。

第六题, k = any integer

这题和 k = 2 没啥区别,可以直接套上一题的第一个解法。但是提交之后会出现一个超内存的错误,原来是传入的 k 值可以任意大,导致 dp 数组太大了。现在想想,交易次数 k 最多能有多大呢?

一次交易由买入和卖出构成,至少需要两天。所以说有效的限制次数 k 应该不超过 n/2,如果超过,就没有约束作用了,相当于 k = +infinity。这种情况是之前解决过的。

直接把之前的代码重用:

至此, 6 道题目通过一个状态转移方程全部解决。

四、最后总结

本文给大家讲了如何通过状态转移的方法解决复杂的问题,用一个状态转移方程秒杀了 6 道股票买卖问题,现在想想,其实也不算难对吧?而这已经属于动态规划问题中较困难的了。

关键就在于找到所有可能的「状态」,然后想想怎么更新这些「状态」。一般用一个多维 dp 数组储存这些状态,从 base case 开始向后推进,推进到最后的状态,就是我们想要的答案。想想这个过程,你是不是有点理解「动态规划」这个名词的意义了呢?

具体到股票买卖问题,我们发现了三个状态,使用了一个三维数组,无非还是穷举 + 更新,不过我们可以说的高大上一点,这叫「三维 DP」,怕不怕?这个大实话一说,立刻显得你高人一等有没有?

所以给个在看/分享吧,鼓励一下我。

点击这里进入留言板



编程,算法,生活 致力于把问题的精楚

\$3码关注, 炎个朋友