

团灭 LeetCode 股票买卖问题

学算法，看 labuladong！本站内容更新日期 2020/9/20。

Stars 66k

知乎 @labuladong

公众号 @labuladong

B站 @labuladong



微信搜一搜

labuladong

相关推荐：

- 我写了首诗，把滑动窗口算法变成了默写题
- 关于 Linux shell 你必须知道的

读完本文，你不仅学会了算法套路，还可以顺便去 LeetCode 上拿下如下题目：

买卖股票的最佳时机

买卖股票的最佳时机 II

买卖股票的最佳时机 III

买卖股票的最佳时机 IV

最佳买卖股票时机含冷冻期

买卖股票的最佳时机含手续费

很多读者抱怨 LeetCode 的股票系列问题奇技淫巧太多，如果面试真的遇到这类问题，基本不

会想到那些巧妙的办法，怎么办？所以本文拒绝奇技淫巧，而是稳扎稳打，只用一种通用方法解决所用问题，以不变应万变。

这篇文章用状态机的技巧来解决，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，看一眼就明白了。

先随便抽出一道题，看看别人的解法：

```
1  int maxProfit(vector<int>& prices) {
2      if(prices.empty()) return 0;
3      int s1=-prices[0],s2=INT_MIN,s3=INT_MIN,s4=INT_MIN;
4
5      for(int i=1;i<prices.size();++i) {
6          s1 = max(s1, -prices[i]);
7          s2 = max(s2, s1+prices[i]);
8          s3 = max(s3, s2-prices[i]);
9          s4 = max(s4, s3+prices[i]);
10     }
11     return max(0,s4);
12 }
```

能看懂吧？会做了吗？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。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，你五分钟就学会了，该算法题就不再神秘，变得不堪一击了。

本文就来告诉你这个框架，然后带着你一道一道秒杀。这篇文章用状态机的技巧来解决，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，看一眼就明白了。

这 6 道题目是有共性的，我就抽出来第 4 道题目，因为这道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 $k = 1$ ；第二题是无限交易次数，相当于 $k = +\infty$ （正无穷）；第三题是只进行 2 次交易，相当于 $k = 2$ ；剩下两道也是无限次数，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 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，开始解题。

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。我们具体到每一天，看看总共有几种可能的「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。听起来抽象，你只要记住「状态」和「选择」两个词就行，下面实操一下就很容易明白了。

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

比如说这个问题，**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。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）。然后我们用一个三维数组就可以装下这几种状态的全部组合：

```
1 dp[i][k][0 or 1]
2 0 <= i <= n-1, 1 <= k <= K
3 n 为天数，大 K 为最多交易数
4 此问题共 n × K × 2 种状态，全部穷举就能搞定。
5
6 for 0 <= i < n:
7     for 1 <= k <= K:
8         for s in {0, 1}:
9             dp[i][k][s] = max(buy, sell, rest)
```

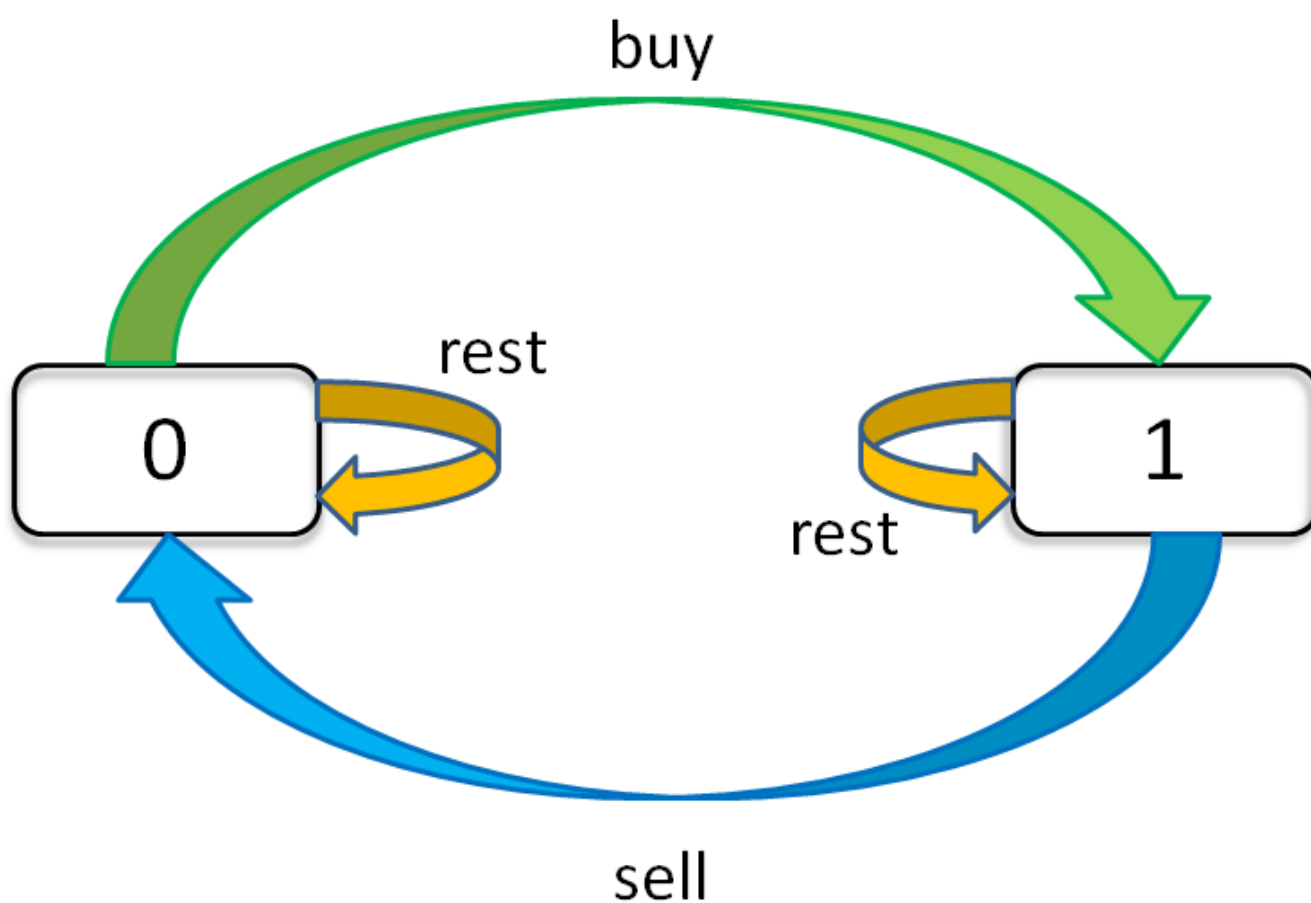
而且我们可以用自然语言描述出每一个状态的含义，比如说 $dp[3][2][1]$ 的含义就是：今天是第三天，我现在手上持有股票，至今最多进行 2 次交易。再比如 $dp[2][3][0]$ 的含义：今天是第二天，我现在手上没有持有股票，至今最多进行 3 次交易。很容易理解，对吧？

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，最多获得多少利润。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」。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：

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

```

3
4 解释：今天我没有持有股票，有两种可能：
5 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；
6 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。
7
8 dp[i][k][1] = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i])
9               max(  选择 rest  ,          选择 buy          )
10
11 解释：今天我持有股票，有两种可能：
12 要么我昨天就持有股票，然后今天选择 rest，所以我今天还持有股票；
13 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 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。

```

1 dp[-1][k][0] = 0
2 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。
3 dp[-1][k][1] = -infinity
4 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。
5 dp[i][0][0] = 0
6 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。
7 dp[i][0][1] = -infinity
8 解释：不允许交易的情况下，是不可能持有股票的，用负无穷表示这种不可能。

```

把上面的状态转移方程总结一下：

```

1 base case:
2 dp[-1][k][0] = dp[i][0][0] = 0
3 dp[-1][k][1] = dp[i][0][1] = -infinity
4
5 状态转移方程：
6 dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i])

```

```
7 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。现在完整的框架已经完成，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：

```
1 dp[i][1][0] = max(dp[i-1][1][0], dp[i-1][1][1] + prices[i])
2 dp[i][1][1] = max(dp[i-1][1][1], dp[i-1][0][0] - prices[i])
3               = max(dp[i-1][1][1], -prices[i])
4 解释：k = 0 的 base case，所以 dp[i-1][0][0] = 0。
5
6 现在发现 k 都是 1，不会改变，即 k 对状态转移已经没有影响了。
7 可以进行进一步化简去掉所有 k：
8 dp[i][0] = max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i])
9 dp[i][1] = max(dp[i-1][1], -prices[i])
```

直接写出代码：

```
1 int n = prices.length;
2 int[][] dp = new int[n][2];
3 for (int i = 0; i < n; i++) {
4     dp[i][0] = Math.max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i]);
5     dp[i][1] = Math.max(dp[i-1][1], -prices[i]);
6 }
7 return dp[n - 1][0];
```

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。可以这样处理：

```

1  for (int i = 0; i < n; i++) {
2      if (i - 1 == -1) {
3          dp[i][0] = 0;
4          // 解释:
5          //   dp[i][0]
6          // = max(dp[-1][0], dp[-1][1] + prices[i])
7          // = max(0, -infinity + prices[i]) = 0
8          dp[i][1] = -prices[i];
9          //解释:
10         //   dp[i][1]
11         // = max(dp[-1][1], dp[-1][0] - prices[i])
12         // = max(-infinity, 0 - prices[i])
13         // = -prices[i]
14         continue;
15     }
16     dp[i][0] = Math.max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i]);
17     dp[i][1] = Math.max(dp[i-1][1], -prices[i]);
18 }
19 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，只需要一个变量储存相邻的那个状态就足够了，这样可以把空间复杂度降到 $O(1)$:

```

1  // k == 1
2  int maxProfit_k_1(int[] prices) {
3      int n = prices.length;
4      // base case: dp[-1][0] = 0, dp[-1][1] = -infinity
5      int dp_i_0 = 0, dp_i_1 = Integer.MIN_VALUE;
6      for (int i = 0; i < n; i++) {
7          // dp[i][0] = max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i])
8          dp_i_0 = Math.max(dp_i_0, dp_i_1 + prices[i]);
9          // dp[i][1] = max(dp[i-1][1], -prices[i])
10         dp_i_1 = Math.max(dp_i_1, -prices[i]);
11     }
12     return dp_i_0;
13 }

```

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， $k = +\infty$

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：

```

1  dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i])
2  dp[i][k][1] = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i])
3                = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k][0] - prices[i])
4
5  我们发现数组中的 k 已经不会改变了，也就是说不需要记录 k 这个状态了：
6  dp[i][0] = max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i])
7  dp[i][1] = max(dp[i-1][1], dp[i-1][0] - prices[i])

```

直接翻译成代码：

```

1  int maxProfit_k_inf(int[] prices) {
2      int n = prices.length;
3      int dp_i_0 = 0, dp_i_1 = Integer.MIN_VALUE;
4      for (int i = 0; i < n; i++) {
5          int temp = dp_i_0;
6          dp_i_0 = Math.max(dp_i_0, dp_i_1 + prices[i]);
7          dp_i_1 = Math.max(dp_i_1, temp - prices[i]);
8      }
9      return dp_i_0;
10 }

```

第三题， $k = +\infty$ 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：

```

1  dp[i][0] = max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i])
2  dp[i][1] = max(dp[i-1][1], dp[i-2][0] - prices[i])
3  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。

```

翻译成代码：

```
1  int maxProfit_with_cool(int[] prices) {
2      int n = prices.length;
3      int dp_i_0 = 0, dp_i_1 = Integer.MIN_VALUE;
4      int dp_pre_0 = 0; // 代表 dp[i-2][0]
5      for (int i = 0; i < n; i++) {
6          int temp = dp_i_0;
7          dp_i_0 = Math.max(dp_i_0, dp_i_1 + prices[i]);
8          dp_i_1 = Math.max(dp_i_1, dp_pre_0 - prices[i]);
9          dp_pre_0 = temp;
10     }
11     return dp_i_0;
12 }
```

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。改写方程：

```
1  dp[i][0] = max(dp[i-1][0], dp[i-1][1] + prices[i])
2  dp[i][1] = max(dp[i-1][1], dp[i-1][0] - prices[i] - fee)
3  解释：相当于买入股票的价格升高了。
4  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：

```
1  int maxProfit_with_fee(int[] prices, int fee) {
2      int n = prices.length;
3      int dp_i_0 = 0, dp_i_1 = Integer.MIN_VALUE;
4      for (int i = 0; i < n; i++) {
5          int temp = dp_i_0;
6          dp_i_0 = Math.max(dp_i_0, dp_i_1 + prices[i]);
7          dp_i_1 = Math.max(dp_i_1, temp - prices[i] - fee);
8      }
9      return dp_i_0;
10 }
```

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, 最后也没有存在感。

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。

```
1 原始的动态转移方程, 没有可化简的地方
2 dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i])
3 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):

```
1 int k = 2;
2 int[][][] dp = new int[n][k + 1][2];
3 for (int i = 0; i < n; i++)
4     if (i - 1 == -1) { /* 处理一下 base case */ }
5     dp[i][k][0] = Math.max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i]);
6     dp[i][k][1] = Math.max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i]);
7 }
8 return dp[n - 1][k][0];
```

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? 就是说我们必须穷举所有状态。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。比如说第一题, $k = 1$:

「代码截图」

这道题由于没有消掉 k 的影响, 所以必须要对 k 进行穷举:

```

1  int max_k = 2;
2  int[][][] dp = new int[n][max_k + 1][2];
3  for (int i = 0; i < n; i++) {
4      for (int k = max_k; k >= 1; k--) {
5          if (i - 1 == -1) { /*处理 base case */ }
6          dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i]);
7          dp[i][k][1] = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i]);
8      }
9  }
10 // 穷举了 n × max_k × 2 个状态，正确。
11 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。

这里 k 取值范围比较小，所以可以不用 for 循环，直接把 k = 1 和 2 的情况全部列举出来也可以：

```

1  dp[i][2][0] = max(dp[i-1][2][0], dp[i-1][2][1] + prices[i])
2  dp[i][2][1] = max(dp[i-1][2][1], dp[i-1][1][0] - prices[i])
3  dp[i][1][0] = max(dp[i-1][1][0], dp[i-1][1][1] + prices[i])
4  dp[i][1][1] = max(dp[i-1][1][1], -prices[i])
5
6  int maxProfit_k_2(int[] prices) {
7      int dp_i10 = 0, dp_i11 = Integer.MIN_VALUE;
8      int dp_i20 = 0, dp_i21 = Integer.MIN_VALUE;
9      for (int price : prices) {
10         dp_i20 = Math.max(dp_i20, dp_i21 + price);
11         dp_i21 = Math.max(dp_i21, dp_i10 - price);
12         dp_i10 = Math.max(dp_i10, dp_i11 + price);
13         dp_i11 = Math.max(dp_i11, -price);
14     }
15     return dp_i20;
16 }

```

有状态转移方程和含义明确的变量名指导，相信你很容易看懂。其实我们可以故弄玄虚，把上述四个变量换成 a, b, c, d。这样当别人看到你的代码时就会大惊失色，对你肃然起敬。

第六题，k = any integer

有了上一题 $k = 2$ 的铺垫，这题应该和上一题的第一个解法没啥区别。但是出现了一个超内存的错误，原来是传入的 k 值会非常大， dp 数组太大了。现在想想，交易次数 k 最多有多大呢？

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 k 应该不超过 $n/2$ ，如果超过，就没有约束作用了，相当于 $k = +\infty$ 。这种情况是之前解决过的。

直接把之前的代码重用：

```
1  int maxProfit_k_any(int max_k, int[] prices) {
2      int n = prices.length;
3      if (max_k > n / 2)
4          return maxProfit_k_inf(prices);
5
6      int[][][] dp = new int[n][max_k + 1][2];
7      for (int i = 0; i < n; i++)
8          for (int k = max_k; k >= 1; k--) {
9              if (i - 1 == -1) { /* 处理 base case */ }
10             dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i]);
11             dp[i][k][1] = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i]);
12         }
13     return dp[n - 1][max_k][0];
14 }
```

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？这已经属于动态规划问题中较困难的了。

关键就在于列举出所有可能的「状态」，然后想想怎么穷举更新这些「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，推进到最后的最后状态，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，名利双收有没有，所以给个在看/分享吧，鼓励一下我。

刷算法，学套路，认准 labuladong。

本小抄即将出版，扫码关注 labuladong 公众号，后台回复「小抄」限时免费获取，回复「进群」可进刷题群一起刷题，labuladong 带你搞定 LeetCode。

Table of Contents

labuladong的算法小抄	动态规划之子序列	双指针技巧总结	如何寻找缺失的元素
第零章、必读系列	动态规划之博弈	滑动窗口技巧	如何同时寻找缺失和重复的元素
学习算法和刷题的思路	动态规划之正则表达式	twoSum问题的核心	如何判断回文链表
学习数据结构和算法	动态规划之四键鼠	常用的位操作	如何在无限序列中随机抽取元素
动态规划解题套路框架	动态规划之KMP	拆解复杂问题：实例	如何调度考生的座位
动态规划答疑篇	贪心算法之区间调度	烧饼排序	Union-Find算法详解
回溯算法解题套路框架	团灭 LeetCode 股票买卖问题	前缀和技巧	Union-Find算法应用
二分查找解题套路框架	团灭 LeetCode 打劫问题	字符串乘法	一行代码就能解决的算法题
滑动窗口解题套路框架	第二章、数据结构系列	FloodFill算法详解	二分查找高效判定子序列
双指针技巧总结	算法学习之路	区间调度之区间合并	第五章、计算机技术
BFS算法套路框架	学习数据结构和算法	区间调度之区间交	Linux的进程、线程、文件描述符是什么
Linux的进程、线程、文件描述符	二叉堆详解实现	信封嵌套问题	关于 Linux shell 你必须知道的
Git/SQL/正则表达式	LRU算法详解	几个反直觉的概率问题	Linux shell 的实用小技巧
第一章、动态规划系列	二叉搜索树操作	洗牌算法	一文看懂 session 和 cookie
动态规划解题套路框架	如何计算完全二叉树节点数	递归详解	加密算法的前身今世
动态规划答疑篇	特殊数据结构：单调栈	第四章、高频面试系列	Git/SQL/正则表达式的在线练习平台
动态规划设计：最长递增子序列	特殊数据结构：单调队列	如何实现LRU算法	
经典动态规划：0-1背包	设计Twitter	如何高效寻找素数	
经典动态规划：完全背包	递归反转链表的四种写法	如何高效进行模幂运算	
经典动态规划：子集问题	队列实现栈 栈实现队列	如何计算编辑距离	
经典动态规划：编辑距离	第三章、算法思维系列	如何运用二分查找	
经典动态规划：高精度加法	学习算法和刷题的思路	如何高效解决接雨水	
经典动态规划：高精度乘法	回溯算法解题套路框架	如何去除有序数组中的重复元素	
经典动态规划：最长公共子序列	回溯算法团灭子集问题	如何寻找最长回文子串	
	回溯算法最佳实践	如何运用贪心思想	
	回溯算法最佳实践	如何k个一组反转链表	
	二分查找详解	如何判定括号合法	



目录