

## پاسخ تمرین ۵

۱- فرض می‌کنیم که تعداد راه‌های چیدن  $n$  آجر با شرایط مطرح شده در سؤال  $f_n$  باشد. حال سمت راست‌ترین آجری که روی آن آجر دیگری نباشد و با برداشتن سمت راست‌ترین آجر لایه اول فرو می‌ریزد را در نظر می‌گیریم و روی آن حالت بندی می‌کنیم:

حالت اول: این آجر روی زمین باشد:

در این حالت با برداشتن این آجر، باقی آجرها به  $f_{n-1}$  طریق قابل چیده شدن هستند. ...

حالت دوم: زیر این آجر فقط یک آجر دیگر قرار داشته باشد:

در این حالت با برداشتن این ۲ آجر، باقی آجرها به  $f_{n-2}$  طریق قابل چیده شدن هستند. ...

حالت سوم: زیر این آجر ۲ آجر دیگر هم قرار داشته باشند:

در این حالت، با برداشتن این ۳ آجر باقی آجرها به  $f_{n-3}$  طریق قابل چیده شدن خواهند بود ولی نکته‌ای که باید به آن دقت کنیم این است که اگر در قسمتی که با نقطه چین نمایش داده شده است، آجری نباشد، این آجرچینی معتبر نیست. پس بایستی حالاتی که در قسمت نقطه چین آجری نیست را از  $f_{n-3}$  کم کنیم که این حالات  $f_{n-4}$  تایند.

پس رابطه بازگشتی برای این سؤال به صورت  $f_n = f_{n-1} + f_{n-2} + f_{n-3} - f_{n-4}$  خواهد بود. همچنین پایه‌ها به شکل زیرند:

$$f_0 = f_1 = f_2 = 1, f_3 = 2$$

پس با داشتن پایه‌ها و رابطه بازگشتی کافیست یک for برای پر کردن جدول dp بنویسیم. (  $dp[n] = f_n$  )

از آن جا که با یک حلقه for می‌توان پاسخ را به دست آورد، پس پیچیدگی زمانی چنین الگوریتمی  $O(n)$  خواهد بود. کد مربوط به این الگوریتم در صفحه بعد آمده است:

```
n = int(input())

dp = [1 for i in range(n)]

dp[2] = 2

for i in range(3, n) :
    dp[i] = dp[i - 1] + dp[i - 2] + dp[i - 3] - dp[i - 4]

print(dp[n - 1])
```

-۲

آ)  $dp$  را  $n*(s+1)$  در نظر می‌گیریم و در ادامه  $dp[i][j]$  را به این شکل تعریف می‌کنیم که با اختیار انتخاب از بین  $i$  سکه اول، برای خرد کردن مقدار  $j$  پول، حداقل به چند سکه نیاز داریم. حال ۲ حالت خواهیم داشت:

حالت اول: سکه  $i$  جزو انتخاب‌های مان نباشد. در این صورت  $dp[i][j]$  همان  $dp[i-1][j]$  خواهد بود.

حالت دوم: سکه  $i$  جزو انتخاب‌های مان باشد. در این صورت چون باز هم می‌توانیم سکه  $i$  را انتخاب نماییم (تعداد سکه‌ها نامحدود است) پس خواهیم داشت:

$$dp[i][j] = dp[i][j - \text{value of coins}[i]] + 1$$

پس چون کم‌ترین تعداد سکه را می‌خواهیم کفایت بین این دو حالت *minimum* بگیریم:

$$dp[i][j] = \min(dp[i-1][j], dp[i][j - \text{value of coins}[i]] + 1)$$

پایه‌های  $dp$  هم به این صورت تعریف می‌شوند که اگر  $s=0$  باشد، پس صفر سکه نیاز خواهد بود پس:

$$dp[i][0] = 0 \quad \forall 0 \leq i \leq n-1$$

همچنین می‌توان نوشت:

$$dp[i][\text{value of coin}[i]] = 1 \quad \forall 0 \leq i \leq n-1$$

و برای سطر اول هم اگر  $j$  به مقدار اولین سکه بخش پذیر باشد، در خانه نظیرش، مقسوم علیه مقدار سکه اول به  $j$  را قرار می‌دهیم:

$$dp[0][j] = j \div \text{value of coin}[0] \text{ if } j \% \text{coin}[0] = 0 \quad \forall 1 \leq j \leq s$$

کد متناظر با این سؤال به صورت زیر خواهد بود:

```

1  from math import inf
2
3  n, s = map(int, input().split())
4  coins = list(map(int, input().split()))
5
6  dp = [[inf for j in range(s + 1)] for i in range(n)]
7
8  for i in range(n):
9      dp[i][0] = 0
10
11  for i in range(n):
12      dp[i][coins[i]] = 1
13
14  for j in range(1, s + 1):
15      if j % coins[0] == 0:
16          dp[0][j] = j // coins[0]
17
18  for i in range(1, n):
19      for j in range(1, s + 1):
20          if j >= coins[i]:
21              dp[i][j] = min(dp[i][j - coins[i]] + 1, dp[i - 1][j])
22          else:
23              dp[i][j] = dp[i - 1][j]
24
25  if dp[n - 1][s] == inf:
26      print('Changing money using these coins is impossible')
27  else:
28      print(f'Minimum coins needed to change money is: {dp[n - 1][s]}')
```

ب) خیر چند جمله‌ای نیست. چرا که در هر صورت بایستی بین تمام مقادیر و سکه‌ها پیمایش نماییم که ذاتا نمایی است. در واقع  $s$  می‌تواند از مرتبه  $n^m$  باشد یا برعکس ( $n$  هم می‌تواند از مرتبه  $s^t$  باشد) که در هر صورت، مرتبه زمانی به شکل نمایی خواهد شد و نه چند جمله‌ای.

آ)  $dp$  را  $n*n$  در نظر می‌گیریم. در ادامه  $dp[i][j]$  را برابر با مجموع اعداد یک زیر بازه از اندیس  $i$  تا اندیس  $j$  در نظر می‌گیریم. حال اگر  $dp[i][j-1]$  را داشته باشیم، خواهیم داشت:

$$dp[i][j] = dp[i][j-1] + \text{number}[j]$$

پایه‌های  $dp$  را به شکل زیر پر می‌کنیم:

$$dp[i][i] = \text{number}[i] \forall 0 \leq i < n$$

هم‌چنین بیشترین مجموع اعداد زیر بازه‌ها را در ابتدا با اولین عدد مقارنه می‌کنیم. در ادامه کافیت  $dp$  را پر نماییم و در حین پر کردن هر خانه آن، آن خانه را با بیشترین مجموع زیر بازه‌ها مقایسه کنیم و اگر آن خانه از بیشترین مجموع زیر بازه‌ها بیشتر بود، بیشترین مجموع زیر بازه‌ها را به روز نماییم:

```

1  n = int(input())
2  nums = list(map(int, input().split()))
3
4  dp = [[None for j in range(n)] for i in range(n)]
5
6  for i in range(n):
7      dp[i][i] = nums[i]
8
9  max_sub = nums[0]
10
11 for i in range(n):
12     for j in range(i + 1, n):
13         dp[i][j] = dp[i][j - 1] + nums[j]
14         if dp[i][j] > max_sub:
15             max_sub = dp[i][j]
16
17 print(max_sub)

```

## پاسخ تمرین ۵

ب) فرض کنید  $maximumSum_i$  برابر با بزرگ‌ترین زیربازه‌ای باشد که به عنصر  $i$  ختم می‌شود. اگر چنین چیزی برای هر  $i$  از ۱ تا  $n$  مقداردهی شده باشد جواب مسئله برابر بیشینه آن‌ها خواهد بود چرا که بازه جواب یا به عنصر ۱ ختم می‌شود یا به عنصر ۲ یا ... یا به عنصر  $n$ . حال برای محاسبه  $maximumSum_i$  دو حالت خواهیم داشت:

حالت اول:  $maximumSum_i$  برابر با خود عنصر  $i$  ام ( $number[i]$ ) است.

حالت دوم:  $maximumSum_i$  شامل  $number_{i-1}$  هم می‌شود. که در این صورت بایستی تا جایی عقب برویم که

مجموع آن بیشینه باشد. به عبارتی می‌خواهیم حاصل  $\sum_{k=j}^{i-1} number_k + number_i$  بیشینه شود. مقدار  $number_i$  که

ثابت است. پس بایستی  $\sum_{k=j}^{i-1} number_k$  بیشینه شود که این همان تعریف  $maximumSum_{i-1}$  است. پس می‌توان نوشت:

$$maximumSum_i = \max(number_i, number_i + maximumSum_{i-1})$$

در نهایت کافیت بین عناصر  $dp$  ماکسیم بگیریم. (چون نمی‌دانیم بزرگ‌ترین زیربازه به کدام عنصر ختم خواهد شد).

به عنوان پایه  $dp$  هم کافیت عنصر اول آن را با اولین عددی که داریم، مقدار دهی نماییم. ( $dp[0] = number[0]$ )

```
1 n = int(input())
2 nums = list(map(int, input().split()))
3
4 dp = [None for i in range(n)]
5
6 dp[0] = nums[0]
7
8 for i in range(1, n):
9     dp[i] = max(nums[i], nums[i] + dp[i - 1])
10
11 print(max(dp))
```

۴- ابتدا یک جدول  $n \times n$  به نام  $S$  تعریف می‌کنیم. در این جدول  $S[i][j]$  برابر است با مجموع تمام عناصر زیر مستطیلی که مختصات گوشه سمت چپ و بالای آن  $(0,0)$  و مختصات گوشه سمت راست و پایین آن  $(i,j)$  است. حال می‌خواهیم برای تمام زیر مستطیل‌های موجود بین سطر  $i$  و خود سطر  $j$ ، مجموع تمام عناصرشان را محاسبه نماییم. برای این کار بین تمام سطرهای مستطیل از  $i$  تا خود  $j$  پیمایش می‌کنیم و به ازای هر جفت  $i$  و  $j$  ای، هر

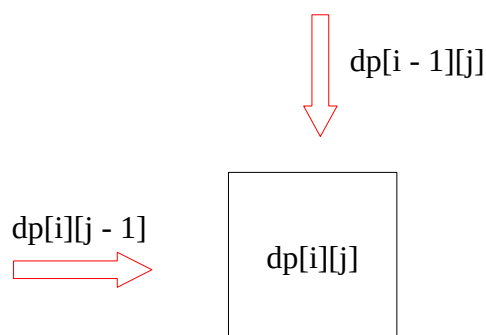
## پاسخ تمرین ۵

خانه از آرایه یک بعدی  $R$  را به ازای هر ستون مانند  $k$  با کم کردن  $S[i-1][k]$  از  $S[j][k]$  به دست می‌آوریم. حال کافیت از الگوریتمی که در سؤال قبلی (سؤال سوم) برای محاسبه بیشترین مجموع زیربازه‌ها ارائه کردیم، استفاده نماییم و این الگوریتم را روی  $R$  اعمال نماییم و با استفاده از آن بیشترین مجموعی که تا کنون را به دست آوردیم را به روز نماییم. این الگوریتم را می‌توان با نگهداری تنها یک سطر از  $S$  در هر مرحله از لحاظ حافظه بهینه تر هم کرد که کد بهینه شده آن در ادامه آمده است:

```
1 def max_sub_rectangle(matrix):
2     n = len(matrix)
3     max_sum = float('-inf')
4     top, left, bottom, right = None, None, None, None
5
6     for i in range(n):
7         temp = [0] * n
8         for j in range(i, n):
9             for k in range(n):
10                temp[k] += matrix[j][k]
11
12            # Find the maximum subarray sum of temp
13            curr_sum = 0
14            curr_left = 0
15            for l in range(n):
16                curr_sum += temp[l]
17                # Update info
18                if curr_sum > max_sum:
19                    max_sum = curr_sum
20                    top = i
21                    left = curr_left
22                    bottom = j
23                    right = l
24                if curr_sum < 0:
25                    curr_sum = 0
26                    curr_left = l + 1
27
28     return (max_sum, top, left, bottom, right)
```

## پاسخ تمرین ۵

۵- جدول  $dp$  را  $m \times n$  در نظر می‌گیریم. حال از آنجا که تعداد دقیق صفر و یک‌های موجود در یک خانه را می‌دانیم، ارزش یک خانه را با کم کردن تعداد صفرهای آن خانه از تعداد یک‌های آن به دست می‌آوریم و این کار برای هر خانه‌ای که به آن برسیم، در  $O(1)$  ممکن است. حال هدف مسأله این است که در انتها از ارزشمندترین خانه‌ها عبور کرده باشیم تا بتوانیم بیشترین گالیون طلایی ممکن را دریافت نماییم. حال  $dp[i][j]$  را برابر با بیشترین ارزشی که می‌توانیم به دست آوریم، در نظر می‌گیریم. از آنجا که به هر خانه یا از سمت بالا یا از سمت راست آمده‌ایم، رابطه  $dp$  به شکل زیر خواهد شد:



$$dp[i][j] = \max(dp[i][j-1], dp[i-1][j]) + \text{valueOfTable}[i][j]$$

پایه  $dp$ ،  $dp[0][0]$  است که کافیهست آن را برابر با تفاضل تعداد صفرهای خانه اول جدول از تعداد یک‌های خانه اول جدول قرار دهیم.

شبه کد این سؤال به شکل زیر خواهد بود:

```

1  dp = array(m, n)
2
3  dp[0][0] = table[0][0].onesCount - table[0][0].zerosCount
4
5  for (j = 1; j < n; j++) do
6      dp[0][j] = dp[0][j - 1] + table[0][j].onesCount - table[0][j].zerosCount
7  end
8
9  for (i = 1; i < m; i++) do
10     dp[i][0] = dp[i - 1][0] + table[i][0].onesCount - table[i][0].zerosCount
11 end
12
13 for (i = 1; i < m; i++) do
14     for (j = 1; j < n; j++) do
15         dp[i][j] = max(dp[i - 1][j], dp[i][j - 1]) + table[i][j].onesCount - table[i][j].zerosCount
16     end
17 end
18
19 print(dp[m - 1][n - 1])

```

## پاسخ تمرین ۵

پیچیدگی زمانی الگوریتم هم  $O(m \times n)$  است. چرا که بایستی جدول  $dp$  را پر کنیم.

۶- فرض می‌کنیم در سال تحصیلی  $j$  ام،  $n_j$  تا درس ارائه شده باشد. در ابتدا برای هر سال تحصیلی کم‌هزینه‌ترین درس و مجموع هزینه تمام دروس را به دست می‌آوریم. (انجام این کار برای هر سال تحصیلی در  $O(n_j)$  امکان‌پذیر است و چون  $N$  سال تحصیلی داریم، هزینه کل آن  $n_{max} \times N$  خواهد شد.)

در ادامه یک  $dp$  با ابعاد  $(N+1) \times (S+1)$  تعریف می‌کنیم و  $dp[i][j]$  برابر است بیشترین تعداد درسی که می‌توان با داشتن  $j$  پوند پول برداشت اگر قرار باشد  $i$  سال در هاگوارتز تحصیل کرد. پس پاسخ مسأله  $dp[N][S]$  خواهد بود. برای پر کردن  $dp[i][j]$  ۲ حالت داریم:

حالت اول: از یک سال تحصیلی هیچ درسی برنداریم که در این صورت داریم:

$$dp[i][j] = dp[i-1][j]$$

حالت دوم: خودش شامل ۲ حالت خواهد شد:

- از یک سال تحصیلی کم‌هزینه‌ترین درس را برداریم:

$$dp[i][j] = dp[i-1][j - cheapestCourseCost] + 1$$

- تمام دروس ارائه شده در آن سال تحصیلی را برداریم:

$$dp[i][j] = dp[i-1][j - totalCoursesCost] + n_j$$

پس بایستی بین این ۳ حالت ماکسیمم بگیریم.

پایه‌های  $dp$  به این شکل تعریف می‌شوند:

$$dp[i][0] = 0 \quad \forall 0 \leq i \leq N$$

$$dp[0][j] = 0 \quad \forall 0 \leq j \leq S$$

شبه کد این سؤال در صفحه بعد آمده است. پیچیدگی زمانی این الگوریتم هم از مرتبه  $\max(n_{max} \times N, (N+1) \times (S+1))$  خواهد بود.



```

1  dp = array(N + 1, S + 1)
2
3  totalCostOfYear = array(N + 1)
4  minimumCostOfYear = array(N + 1)
5
6  for (i = 0; i < N + 1; i++) do
7      totalCost, minimumCost = 0, inf
8      for (j = 0; j < year[i].coursesCount; j++) do
9          totalCost += year[i].courses[j].cost
10         if year[i].courses[j].cost < minimumCost do
11             minimumCost = year[i].courses[j].cost
12         end
13     end
14     totalCostOfYear.append(totalCost)
15     minimumCostOfYear.append(minimumCost)
16 end
17
18 for (i = 0; i < N + 1; i++) do
19     dp[i][0] = 0
20 end
21
22 for (j = 0; j < S + 1; j++) do
23     dp[0][j] = 0
24 end
25
26 for (i = 1; i < N + 1; i++) do
27     for (j = 1; j < S + 1; j++) do
28         if minimumCostOfYear[i] > j do
29             dp[i][j] = dp[i - 1][j]
30         end
31         else if minimumCostOfYear[i] <= j < totalCostOfYear[i] do
32             dp[i][j] = max(dp[i - 1][j], dp[i - 1][j - minimumCostOfYear[i]] + 1)
33         end
34         else do
35             dp[i][j] = max(dp[i - 1][j], dp[i - 1][j - minimumCostOfYear[i]] + 1,
36                             dp[i - 1][j - totalCostOfYear[i]] + year[i].coursesCount)
37         end
38     end
39 end
40
41 print(dp[N + 1][S + 1])

```

۷-آ) تعریف: می‌گوییم کلمه  $s$  زیر دنباله کلمه  $p$  است، اگر بتوان با حذف تعدادی از کاراکترهای  $p$  به  $s$  رسید. اگر طول رشته اول برابر با  $m$  و طول رشته دوم برابر با  $n$  باشد،  $dp$  را به شکل یک جدول  $(m+1) \times (n+1)$  در نظر می‌گیریم. حال فرض کنید  $i$  کاراکتر اول یک رشته مانند  $s$  به شکل  $s_{[1...i]}$  نشان داده شود. در این صورت

## پاسخ تمرین ۵

$dp[i][j]$  را برابر با بزرگترین زیررشته مشترک  $S_{[1...i]}$  و  $P_{[1...j]}$  تعریف می‌کنیم (  $S$  و  $P$  به ترتیب همان

رشته‌های اول و دومند). حال برای محاسبه  $dp[i][j]$  دو حالت خواهیم داشت:

حالت اول:  $S_i \neq P_j$  در این حالت چون یا  $S_i$  یا  $P_j$  در بزرگترین زیررشته مشترک حضور نخواهند داشت، خواهیم داشت:

$$dp[i][j] = \max(dp[i-1][j], dp[i][j-1])$$

حالت دوم:  $S_i = P_j$  در این حالت ممکن است هر دوی  $S_i$  و  $P_j$  در بزرگترین زیررشته مشترک حضور داشته باشند یا این که مانند حالت اول فقط یکی از آن‌ها در بزرگترین زیررشته مشترک حضور داشته باشد که در این صورت خواهیم داشت:

$$dp[i][j] = \max(dp[i-1][j], dp[i][j-1], dp[i-1][j-1] + 1)$$

پایه‌های  $dp$  به شکل زیر تعریف می‌شوند:

$$dp[0][j] = 0 \quad \forall 0 \leq j \leq n$$

$$dp[i][0] = 0 \quad \forall 0 \leq i \leq m$$

حال کافیت جدول  $dp$  را پر نماییم. جواب مسأله همان  $dp[m][n]$  خواهد بود. شبه کد این سؤال در صفحه بعد آورده شده است و ایم الگوریتم از مرتبه  $O(m \times n)$  خواهد بود.

```

1 // s, p are first and second input strings
2 m = len(s)
3 n = len(p)
4
5 dp = array(m + 1, n + 1)
6
7 for (j = 0; j < n + 1; j++) do
8     dp[0][j] = 0
9 end
10
11 for (i = 0; i < m + 1; i++) do
12     dp[i][0] = 0
13 end
14
15 for (i = 1; i < m + 1; i++) do
16     for (j = 1; j < n + 1; j++) do
17         if s[i] != p[j] do
18             dp[i][j] = max(dp[i - 1][j], dp[i][j - 1])
19         end
20         else do
21             dp[i][j] = max(dp[i - 1][j], dp[i][j - 1], dp[i - 1][j - 1] + 1)
22         end
23     end
24 end
25
26 print(dp[m][n])

```

ب) برای خروجی دادن بزرگ‌ترین زیررشته مشترک کافیت روند بروز رسانی  $dp$  را ذخیره نماییم. یعنی برای هر خانه  $dp$  نگه داریم که از کدام خانه به روز شده است و از روی آن می‌توان فهمید که کاراکتر  $i$  ام در بزرگ‌ترین زیررشته مشترک آمده یا خیر. کد این سؤال در صفحه بعد آمده است. مرته زمانی الگوریتم همانند قسمت قبل  $O(m \times n)$  است.

```

1  p = input()
2  s = input()
3
4  m = len(p)
5  n = len(s)
6
7  dp = [[ [' ', 0] for j in range(m) ] for i in range(n)]
8
9  if p[0] == s[0] :
10     dp[0][0][0] = s[0]
11     dp[0][0][1] += 1
12
13  for j in range(1, m) :
14     if p[j] == s[0] :
15         dp[0][j][0] += s[0]
16         dp[0][j][1] += 1
17     else :
18         dp[0][j] = dp[0][j - 1]
19
20  for i in range(1, n) :
21     if p[0] == s[i] :
22         dp[i][0][0] += s[i]
23         dp[i][0][1] += 1
24     else :
25         dp[i][0] = dp[i - 1][0]
26
27  for i in range(1, n) :
28     for j in range(1, m) :
29         if s[i] != p[j] :
30             if dp[i - 1][j][1] > dp[i][j - 1][1] :
31                 dp[i][j] = dp[i - 1][j]
32             else :
33                 dp[i][j] = dp[i][j - 1]
34         else :
35             tmp = max(dp[i - 1][j][1], dp[i][j - 1][1], dp[i - 1][j - 1][1] + 1)
36             if tmp == dp[i - 1][j - 1][1] + 1 :
37                 dp[i][j][0] = dp[i - 1][j - 1][0] + s[i]
38                 dp[i][j][1] = tmp
39             elif tmp == dp[i][j - 1][1] :
40                 dp[i][j] = dp[i][j - 1]
41             else :
42                 dp[i][j] = dp[i - 1][j]
43
44  print(dp[n - 1][m - 1][1])
45  print(dp[n - 1][m - 1][0])

```

۸- از آنجا که هر شخصی به جز رئیس کل وزارت جادو یک رئیس دارد، می‌توان رابطه رئیس — زیردست را به شکل یک درخت در نظر گرفت که رئیس کل وزارت جادو در ریشه آن قرار دارد. فرض کنید میزان صمیمی بودن یک شخص مانند  $p$  را به شکل  $cordiality(p)$  نشان دهیم. حال برای هر شخص مانند  $p$  دو مؤلفه زیر را تعریف می‌کنیم:

$T[p]$  : بیشترین میزان صمیمی بودن زیر درختی که شخص  $p$  ریشه آن است و خود شخص  $p$  هم در مهمانی شرکت می‌کند.

$F[p]$  : بیشترین میزان صمیمی بودن زیر درختی که شخص  $p$  ریشه آن است ولی خود شخص  $p$  در مهمانی شرکت نمی‌کند.

در این صورت پاسخ نهایی مسأله، به شکل زیر است:

$$\max(F(\text{The head of the Ministry of Magic}), T(\text{The head of the Ministry of Magic}))$$

حال برای پر کردن هر یک از مؤلفه‌های  $T$  و  $F$  برای هر شخص  $p$  از روابط زیر استفاده می‌کنیم:

$$T[p] = cordiality(p) + \sum_{i=1}^{i=k} F[A_k]$$

$$F[p] = \sum_{i=1}^{i=k} \max(T[A_k], F[A_k])$$

که هر یک از  $A_i$  ها فرزندان مستقیم شخص  $p$  در درخت رابطه رئیس — زیردست هستند. از آنجا که این مقادیر برای هر گره از درخت یک بار محاسبه می‌شوند، این الگوریتم از مرتبه  $O(n)$  خواهد بود. هم‌چنین برای محاسبه مقادیر  $T$  و  $F$  یک رأس، در ابتدا باید مقادیر  $T$  و  $F$  فرزندان آن رأس محاسبه شده باشند. که برای انجام چنین کاری می‌توان از پیمایش  $DFS$  روی درخت استفاده کرد که شبه کد آن به شکل زیر است:

```

1 function DFS(node p) do
2     if p is leaf do
3         F[p] = 0
4         T[p] = cordiality(p);
5     end
6     else
7         for each (v child of p) do
8             DFS(v)
9         end
10        T[p] = cordiality(p) + sum(F[v] for each (v child of p))
11        F[p] = sum(max(T[p], F[p]) for each (v child of p))
12    end

```

## پاسخ تمرین ۵

۹-آ) اگر یک ماتریس به شکل  $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$  در نظر بگیریم، آن گاه می‌توان گفت توان  $n$  ام چنین ماتریسی برابر است با:

$$\begin{bmatrix} F_{n+1} & F_n \\ F_n & F_{n-1} \end{bmatrix}$$

یعنی می‌توان نوشت:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}^n = \begin{bmatrix} F_{n+1} & F_n \\ F_n & F_{n-1} \end{bmatrix}$$

پس کافیت محاسبه توان  $n$  ام ماتریس  $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$  را در  $O(\log n)$  انجام دهیم که برای چنین چیزی کافیت از روش *memoization* استفاده نماییم. به این صورت که یک لغت‌نامه از توان به ماتریس در نظر می‌گیریم و آن را از پایین به بالا پر می‌کنیم. به این صورت که برای محاسبه توان  $p$  اگر  $p$  در کلیدهای لغت‌نامه وجود داشت که مقدار آن کلید را به عنوان پاسخ برمی‌گردانیم. در غیر این صورت اگر  $p$  زوج باشد، ماتریس توان  $p/2$  را محاسبه نموده و در خودش ضرب می‌کنیم و اگر  $p$  فرد باشد ماتریس توان  $(p-1)/2$  محاسبه کرده، را در خودش ضرب می‌کنیم و در خود ماتریس هم ضرب می‌کنیم. به عنوان پایه هم اگر  $p = 1$  باشد خود ماتریس را برمی‌گردانیم. در انتها هم جواب را در  $memoization[p]$  ذخیره می‌کنیم. چون در هر مرحله توان ماتریس نصف می‌شود، پس مرتبه زمانی این الگوریتم  $O(\log n)$  خواهد بود (دقت شود با توجه به تابعی که برای محاسبه ضرب دو ماتریس  $2 \times 2$  نوشته‌ایم، هزینه ضرب ماتریس‌ها  $O(1)$  خواهد بود). در ادامه شبه کد این الگوریتم آورده شده است.

```
1 memoization = dict
2
3 function multiply_matrices(M1, M2) do
4     a11 = M1[0][0]*M2[0][0] + M1[0][1]*M2[1][0]
5     a12 = M1[0][0]*M2[0][1] + M1[0][1]*M2[1][1]
6     a21 = M1[1][0]*M2[0][0] + M1[1][1]*M2[1][0]
7     a22 = M1[1][0]*M2[0][1] + M1[1][1]*M2[1][1]
8
9     return [[a11, a12], [a21, a22]]
10 end
```

```

11
12 function matrice_power(M, p) do
13     if p in memoization do
14         return memoization[p]
15     end
16
17     if p == 1 do
18         memoization[p] = result
19         return M
20     end
21
22     else do
23         result = 0
24         if p % 2 == 0 do
25             tmp = matrice_power(M, p / 2)
26             result = multiply_matrices(tmp, tmp)
27         end
28         else do
29             tmp = matrice_power(M, (p - 1) / 2)
30             result = multiply_matrices(multiply_matrices(tmp, tmp), M)
31         end
32         memoization[p] = result
33         return result
34     end
35
36 end
37
38 M = [[1, 1], [1, 0]]
39 M_p = matrice_power(M, p)
40 print(M_p[0][1])

```

ب) این بار یک ماتریس واحد  $k \times k$  بالا مثلثی در نظر می گیریم. (ماتریسی که تمام درایه های زیر قطر اصلی آن صفرند و باقی درایه هایش یکند) به عنوان مثال برای  $k=4$  این ماتریس به شکل زیر خواهد بود:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

## پاسخ تمرین ۵

حال برای محاسبه جمله  $n$  ام در ابتدا توان  $n-k$  ماتریس داده شده را با استفاده از الگوریتم توان ماتریسی که در قسمت قبل بیان شد، به دست می‌آوریم. در ادامه هم یک ماتریس ستونی  $k \times 1$  تشکیل می‌دهیم که  $k-1$  خانه اول آن را با  $k-1$  جمله اول دنباله پر می‌کنیم. (به عنوان پایه وجود این جملات ضروری است) و خانه آخر آن را هم با جمله  $k$  ام دنباله که برابر با مجموع  $k-1$  جمله اول است، پر می‌کنیم. در انتها برای محاسبه جمله  $n$  ام کافیت توان  $n-k$  ماتریس داده شده را در ماتریس ستونی ای که تعریف شد، ضرب نماییم و درایه سطر اول و ستون اول را به عنوان جواب نمایش دهیم. هم‌چنین به ازای  $n$  های کمتر از  $k$  کافیت حاصل جمع  $n$  جمله اول را برگردانیم.

تفاوت این قسمت با قسمت قبل در این است که برای محاسبه ضرب ماتریس‌ها دیگر نمی‌توان از تابع ضرب ماتریس قسمت قبل (که هزینه‌اش  $O(1)$  بود) استفاده کرد. بلکه این بار هزینه ضرب  $k^3$  می‌شود. چرا که ماتریس‌های  $k \times k$  را در هم ضرب می‌کنیم پس هزینه الگوریتم  $O(k^3 \times \log n)$  خواهد بود. الگوریتم ضرب ماتریس‌ها به شکل زیر است و باقی قسمت‌ها مشابه قسمت قبلند.

```
1 def matrix_multiply(a, b):
2     rows_a = len(a)
3     cols_a = len(a[0])
4     rows_b = len(b)
5     cols_b = len(b[0])
6     if cols_a != rows_b:
7         raise ValueError("Matrices cannot be multiplied")
8     result = [[0]*cols_b for _ in range(rows_a)]
9     for i in range(rows_a):
10        for j in range(cols_b):
11            for k in range(cols_a):
12                result[i][j] += a[i][k] * b[k][j]
13    return result
```