

# 算法基础HW3

PB19071535徐昊天

## 问题1

答:

$$(a) T(n) = \Theta(n \log(\log n))$$

证明如下:

将递归式展开有:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T\left(\frac{n}{2}\right) + \frac{n}{\log n} \\ &= 2 \times 2T\left(\frac{n}{4}\right) + \frac{n}{\log n} + 2 \times \frac{n/2}{\log(n/2)} \\ &= 2 \times 2 \times 2T\left(\frac{n}{8}\right) + \frac{n}{\log n} + 2 \times \frac{n/2}{\log(n/2)} + 2 \times 2 \times \frac{n/4}{\log(n/4)} \\ &= \dots \\ &= 2^i T\left(\frac{n}{2^i}\right) + n \sum_{k=0}^{i-1} \frac{1}{\log \frac{n}{2^k}} \\ &= 2^i T\left(\frac{n}{2^i}\right) + n \sum_{k=0}^{i-1} \frac{1}{\log n - k} \quad (\text{展开结束时有 } n = 2^i) \\ &= nT(1) + n \sum_{k=0}^{i-1} \frac{1}{i - k} \\ &= nT(1) + n \sum_{k=1}^i \frac{1}{k} \end{aligned}$$

$$\text{根据微积分的知识: } \sum_{k=1}^i \frac{1}{k+1} \leq \int_1^i \frac{1}{k} dx = \ln(i) \leq \sum_{k=1}^i \frac{1}{k}$$

$$\text{可知 } \sum_{k=1}^i \frac{1}{k} = \Theta(\log i)$$

$$\text{故 } T(n) = \Theta(n \log i) = \Theta(n \log(\log n))$$

由上, 原命题得证。

$$(b) T(n) = \Theta(n(\log n)^2)$$

证明如下:

$$\text{令 } n = 4^k, \text{ 代入递归式则有: } T(4^k) = 4T(4^{k-1}) + 4^k \times \log(4^k)$$

$$\text{即 } T(4^k) = 4T(4^{k-1}) + 4^k \times 2k$$

$$\text{令 } S(k) = T(4^k), \text{ 展开递归式有:}$$

$$\begin{aligned}
S(k) &= 4S(k-1) + 4^k \times 2k \\
&= 4(4S(k-2) + 2(k-1) \times 4^{k-1}) + 4^k \times 2k \\
&= 16S(k-2) + 2(k-1) \times 4^k + 2k \times 4^k \\
&= 16(4S(k-3) + 2(k-2) \times 4^{k-2}) + 2(k-1) \times 4^k + 2k \times 4^k \\
&= 64S(k-3) + 2(k-2) \times 4^k + 2(k-1) \times 4^k + 2k \times 4^k \\
&= \dots \\
&= 4^k S(0) + 4^k \times 2(1 + 2 + \dots + k) \\
&= 4^k S(0) + 4^k \times k(k+1)
\end{aligned}$$

将 $S$ 函数转化为 $T$ 函数作分析:

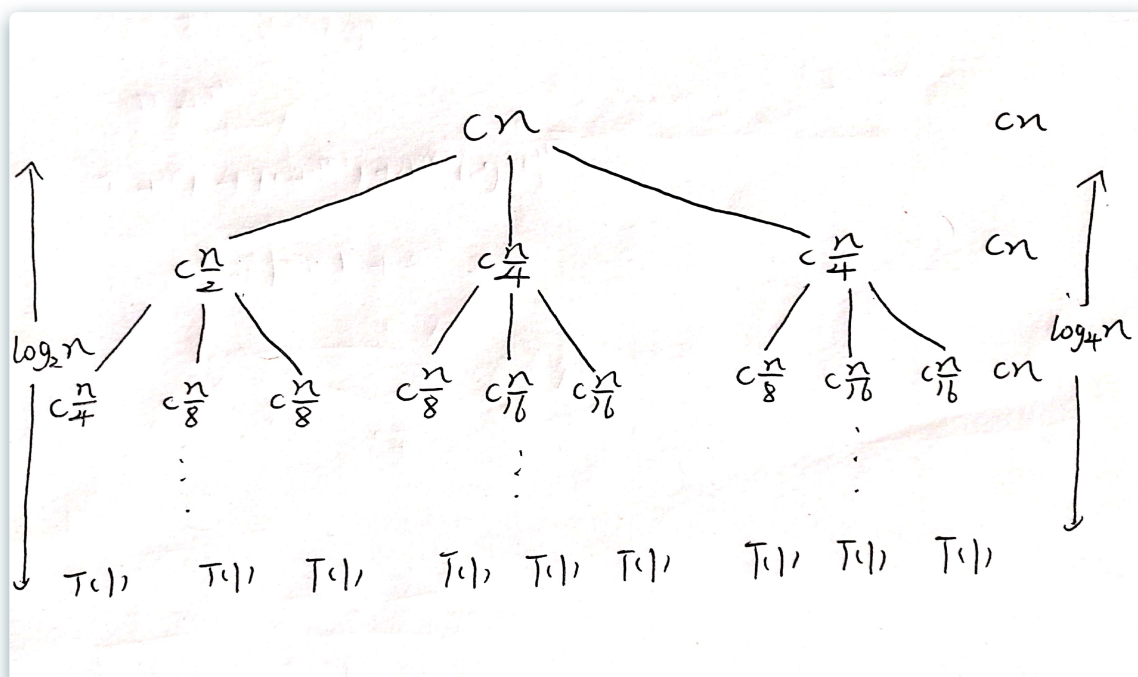
$$\begin{aligned}
T(n) &= nT(1) + n \times \log_4 n (\log_4 n + 1) \\
\Rightarrow T(n) &= \Theta(n(\log n)^2)
\end{aligned}$$

由上, 原命题得证。

$$(c) T(n) = \Theta(n \log n)$$

证明如下:

根据递归式构造递归树如下:



显然, 递归树每一层的代价均为 $cn$ , 且递归树两侧高度不同, 左侧高度较高, 为 $\log_2 n + 1$ , 右侧高度较低, 为 $\log_4 n + 1$ 。

$$\text{故有 } cn(\log_4 n + 1) \leq T(n) \leq cn(\log_2 n + 1)$$

$$\text{则 } T(n) = \Theta(n \log n).$$

由上, 原命题得证。

$$(d) T(n) = \Theta(n \log(\log n))$$

证明如下:

$$\text{令 } n = 2^k, \text{ 代入递归式则有: } T(2^k) = 2^{\frac{k}{2}} T(2^{\frac{k}{2}}) + 2^k$$

$$\text{即 } \frac{T(2^k)}{2^k} = \frac{T(2^{\frac{k}{2}})}{2^{\frac{k}{2}}} + 1$$

令  $S(k) = \frac{T(2^k)}{2^k}$ , 转化得到递归式:

$$S(k) = S(\frac{k}{2}) + 1$$

将递归式代入主方法公式:  $S(k) = aS(k/b) + f(k)$ , 可知:

$$a = 1, b = 2, f(k) = 1$$

$$\text{显然有 } f(k) = 1 = \Theta(k^{\log_b a}) = \Theta(k^0)$$

故该递归式满足主方法的情况2, 故  $S(k) = \Theta(k^{\log_b a} \log k) = \Theta(\log k)$

$$\text{即 } \frac{T(2^k)}{2^k} = \Theta(\log k) \Rightarrow T(2^k) = \Theta(2^k \log k)$$

$$\text{故 } T(n) = \Theta(n \log(\log n)).$$

故原命题得证。

## 问题2

答:

对二维FFT作分析, 设计如下算法:

$$\begin{aligned} y[k_1, k_2] &= \sum_{j_1=0}^{N-1} \sum_{j_2=0}^{N-1} \exp\left[\frac{2\pi i(k_1 j_1 + k_2 j_2)}{N}\right] \cdot x[j_1, j_2] \\ &= \sum_{j_2=0}^{N-1} \left( \sum_{j_1=0}^{N-1} x[j_1, j_2] \times \exp\left(\frac{2\pi i k_1 j_1}{N}\right) \times \exp\left(\frac{2\pi i k_2 j_2}{N}\right) \right) \end{aligned}$$

调用算法导论中 *RECURSIVE-FFT* 函数对括号内执行一维FFT运算, 并令  $z[k_1, j_2] = \sum_{j_1=0}^{N-1} x[j_1, j_2] \times \exp\left(\frac{2\pi i k_1 j_1}{N}\right)$

$$\text{故上式} = \sum_{j_2=0}^{N-1} z[k_1, j_2] \times \exp\left(\frac{2\pi i k_2 j_2}{N}\right)$$

再调用算法导论中 *RECURSIVE-FFT* 函数对上式执行一维FFT运算, 即可算得  $y[k_1, k_2]$  结果。

算法实现伪代码如下:

```

1  FFT(x)
2  let z[1..N][1..N] and y[1..N][1..N] be new matrix
3  x'=transpose matrix of x
4  for i=0 to N
5      z'[i]=RECURSIVE-FFT(x'[i])
6  z=transpose matrix of z'
7  for i=0 to N
8      y[i]=RECURSIVE-FFT(z[i])
9  return y
10
```

### 时间复杂度分析:

根据以上设计的算法, 第一轮计算  $z[k_1, j_2]$  需执行  $N$  次一维FFT运算(即伪代码中第4行), 第二轮计算  $y[k_1, k_2]$  需执行  $N$  次一维FFT运算(即伪代码中第7行), 故时间复杂度:

$$T(N) = (N + N) * T_{1D\_FFT} = (N + N)N \log N = 2N^2 \log N = O(N^2 \log N)$$

以上可证, 该算法时间复杂度为  $O(N^2 \log N)$ 。

### 正确性分析:

利用数学归纳法证明：对于d维FFT( $y \in R^{N^d}$ ,  $N$ 是2的整数次幂)的求解皆可用**通过计算一维FFT逐渐减小维数进而计算多维FFT**的方法通过扩展以上算法实现。

①维数=1时

计算一维FFT可直接调用**RECURSIVE – FFT**算法计算，故显然以上结论正确。

②维数>1时

令维数=d且维数为d-1时满足假设条件。

则有：

$$\begin{aligned}
 & y[k_1, k_2, \dots, k_d] \\
 &= \sum_{j_1=0}^{N-1} \sum_{j_2=0}^{N-1} \dots \sum_{j_d=0}^{N-1} \exp\left[\frac{2\pi i(k_1 j_1 + k_2 j_2 + \dots + k_d j_d)}{N}\right] \cdot x[j_1, j_2, \dots, j_d] \\
 &= \sum_{j_d=0}^{N-1} \left( \sum_{j_1=0}^{N-1} \dots \sum_{j_{d-1}=0}^{N-1} x[j_1, j_2, \dots, j_d] \times \exp\left(\frac{2\pi i(k_1 j_1 + \dots + k_{d-1} j_{d-1})}{N}\right) \times \exp\left(\frac{2\pi i k_d j_d}{N}\right) \right) \\
 &\text{由于已知存在 } y[k_1, \dots, k_{d-1}] = \sum_{j_1=0}^{N-1} \dots \sum_{j_{d-1}=0}^{N-1} x[j_1, j_2, \dots, j_{d-1}] \times \exp\left(\frac{2\pi i(k_1 j_1 + \dots + k_{d-1} j_{d-1})}{N}\right) \\
 &\text{故加入 } j_d \text{ 可令 } z[k_1, \dots, k_{d-1}, j_d] = \sum_{j_1=0}^{N-1} \dots \sum_{j_{d-1}=0}^{N-1} x[j_1, j_2, \dots, j_d] \times \exp\left(\frac{2\pi i(k_1 j_1 + \dots + k_{d-1} j_{d-1})}{N}\right) \\
 &\text{故上式} = \sum_{j_d=0}^{N-1} z[k_1, \dots, k_{d-1}, j_d] \times \exp\left(\frac{2\pi i k_d j_d}{N}\right) \\
 &\text{再调用算法导论中 } \text{RECURSIVE – FFT} \text{ 函数对上式执行一维 } \text{FFT} \text{ 运算，即可算得 } y[k_1, \dots, k_d] \text{ 结果。}
 \end{aligned}$$

故可证，若维数为d-1时满足假设条件，则维数为d时也满足假设条件。

综上可证，“对于d维FFT( $y \in R^{N^d}$ )的求解皆可用**通过计算一维FFT逐渐减小维数进而计算多维FFT**的方法通过扩展以上算法实现”这一结论正确。

令d=2，即可证得该算法正确。

### 问题3

答：

(a)

设计算法伪代码如下：

```

1  MERGE(A, p, q, r)
2  count=0 // 记录逆序对个数
3  n1=q-p+1
4  n2=r-q
5  let L[1..n1+1] and R[1..n2+1] be new arrays
6  for i=1 to n1
7      L[i]=A[p+i-1]
8  for j=1 to n2
9      R[j]=A[q+j]
10 L[n1+1]=∞
11 R[n2+1]=∞
12 i=1
13 j=1
14 for k = p to r
15     if (L[i] <= R[j])
16         A[k]=L[i]
17         i++
18     else
19         A[k]=R[j]
20         count+=(j+n1-k+p-1)
21         j++
22 return count
23
24
25 MERGE-SORT(A, p, r)
26 if p<r
27     q=⌊(p+r)/2⌋
28     count=0
29     count+=MERGE-SORT(A, p, q)
30     count+=MERGE-SORT(A, q+1, r)
31     count+=MERGE(A, p, q, r)

```

```
32     return count
33     return 0
```

以上伪代码是由归并排序算法修改而来，原理如下：

利用归并排序的方法对数组执行排序，**MERGE**算法用于计算A[p..q]中的元素和A[q+1..r]中的元素之间存在的逆序数，**MERGE-SORT**算法用于计算A[p..r]之间存在的所有逆序数。

由于在A数组中，L数组中的元素在R数组之前，故若在比较结构中存在 **$L[i] > R[j]$** ，则必然存在逆序对，且R[j]元素在排序后的数组A[q..r]中为第k-p+1位，而在原数组A中为第n1+j位，故存在n1+j-k+1个逆序对，依次规律即可分治得到数组中逆序对总数。

#### 时间复杂度证明：

显然，**MERGE**函数时间复杂度为 $\Theta(N)$ ，则**MERGE-SORT**函数时间复杂度满足如下式子：

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ 2T(n/2) + cn & n > 1 \end{cases}$$

利用主方法，由于 $cn = \Theta(n^{\log_2 2}) = \Theta(n)$ ，则满足主方法的第2种情况，故 $T(n) = \Theta(n^{\log_2 2} \log n) = \Theta(n \log n)$ 。

由于数组长度为N，故时间复杂度为 $\Theta(N \log N)$ 。

#### 正确性证明：

##### 循环不变式：

**MERGE**函数中开始第14~21行for循环的每次迭代之前，R[j]是R数组中未将“由R数组中元素与L数组中元素构成的逆序数个数”加入count的最小元素。

##### 初始化：

第一次迭代之前，j=1且count=0，显然由R[1]与L数组中元素构成的逆序数个数尚未加入count中，且R数组中不存在比R[1]更小的元素。

##### 保持：

在循环中判断条件时，若 $L[i] > R[j]$ ，则 $A[k] = R[j]$ ，并将R[j]元素与L数组中元素构成的逆序数个数加入count，而后j加1得到j'，则新一轮循环中R[j']元素与L数组中元素构成的逆序数个数未加入count且R[j']是R数组中满足该条件的最小元素；若 $L[i] \leq R[j]$ ，则 $A[k] = L[i]$ ，则由于该轮循环开始前满足R[j]是R数组中未将“由R数组中元素与L数组中元素构成的逆序数个数”加入count的最小元素，由于这一轮循环中j不发生变化，故下一轮循环开始之前依旧满足该条件。

##### 终止：

终止时k=r+1，由于L、R数组中的所有元素皆已存入A数组中，故j=n2+1。算法中定义R[n2+1]= $\infty$ ，即哨兵结点，故只需将R[1..n2]中的元素与L数组元素构成的逆序对加入count，而无需考虑R[n2+1]。此时满足R[n2+1]是R数组中未将“由R数组中元素与L数组中元素构成的逆序数个数”加入count的最小元素。

以上可知**MERGE**算法正确。

对**MERGE-SORT**考虑以下情况：

##### ①N=1时

A数组仅有一个元素，不存在逆序对，算法显然正确。

##### ②N>1时

由于**MERGE-SORT(A, p, q)**可返回A[p..q]中所有逆序对个数，**MERGE-SORT(A, q+1, r)**可返回A[q+1..r]中所有逆序对个数，**MERGE(A, p, q, r)**可返回A[p..q]数组元素与A[q+1..r]数组元素构成的逆序对个数，以上三者相加即为A[p..r]数组中所有逆序对个数。

综上所述，**MERGE-SORT**算法正确。

(b)

设计算法伪代码如下：

```
1  MERGE(A, p, q, r, C, D)
2    n1=q-p+1
3    n2=r-q
4    let L[1..n1+1] and R[1..n2+1] be new arrays
5    for i=1 to n1
6      L[i]=A[p+i-1]
7    for j=1 to n2
8      R[j]=A[q+j]
9    L[n1+1]=∞
10   R[n2+1]=∞
11   i=1
12   j=1
13   for k = p to r
14     if (L[i] <= R[j])
15       A[k]=L[i]
16       D[B[A[k]]] += (k-p+1-i) //储存原数组中存在的B[L[m]]元素在前的逆序对的个数
17       i++
18     else
19       A[k]=R[j]
20       C[B[A[k]]] += (j+n1-k+p-1); //储存原数组中存在的B[A[k]]元素在后的逆序对的个数
21       j++
22
23
24  MERGE-SORT(A, p, r, C, D)
25    if p<r
26      q=⌊(p+r)/2⌋
27      MERGE-SORT(A, p, q, C, D)
28      MERGE-SORT(A, q+1, r, C, D)
29      MERGE(A, p, q, r, C, D)
30
31  COUNT(A)
32    len=A.length
33    count=0
34    Let B[1..99999] and C[1..len] and D[1..len] be new arrays
35    C=D={0}
36    for i=1 to len
37      B[A[i]]=i // 储存原数组元素在原数组中的位置
38    MERGE-SORT(A, 1, len, C, D)
39    for i=1 to len
40      count+=D[i]*(i-1-C[i])
41    return count
```

以上伪代码是由归并排序算法修改而来，原理如下：

开一个足够大的B数组，用于储存原A数组元素在原数组中的位置；开两个和A数组大小相同的数组C、D，C数组中C[i]表示原数组中存在的A[i]在后的二元逆序对的个数，D数组中D[i]表示原数组中存在的A[i]在前的二元逆序对的个数。

判断是否存在二元逆序对的方式同(a)，由于在算法18~21行中找到了A[k]元素在后的j+n1-k+p-1个二元逆序对，故找到A[k]元素在原数组中对应位置B[A[k]]，并使C[B[A[k]]]增加j+n1-k+p-1；在算法14~17行中找到了A[k]元素在前的k-p+1-i个二元逆序对，故找到A[k]元素在原数组中对应位置B[A[k]]，并使D[B[A[k]]]增加k-p+1-i。

分治算法结束后，对A数组中的每一位元素分别计算：D[i]为在原数组中A[i]右侧和A[i]构成二元逆序数的个数，如此即满足题中  $j < k, A[j] > A[k]$  条件；i-1为原数组i位元素左侧的元素个数，C[i]为原数组中A[i]左侧和A[i]构成二元逆序数的个数，i-1-C[i]为原数组中A[i]左侧和A[i]不构成二元逆序数的个数，如此即满足题中  $i < j, A[i] < A[j]$  条件。两者相乘并将每一位相乘结果相加即为所求三元组个数。

#### 时间复杂度证明：

显然，MERGE函数时间复杂度为 $\Theta(N)$ ，则MERGE-SORT函数时间复杂度满足如下式子：

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ 2T(n/2) + cn & n > 1 \end{cases}$$

利用主方法，由于  $cn = \Theta(n^{\log_2 2}) = \Theta(n)$ ，则满足主方法的第2种情况，故  $T(n) = \Theta(n^{\log_2 2} \log n) = \Theta(n \log n)$ 。

COUNT函数中35行和38行的for循环结构时间复杂度均为 $\Theta(n)$ ，故该函数的时间复杂度取决于MERGE-SORT函数，即为 $\Theta(n \log n)$ 。

由于数组长度为N，故时间复杂度为 $\Theta(N\log N)$ 。

**正确性证明：**

**循环不变式：**

**MERGE**函数中开始第14~21行for循环的每次迭代之前， $L[i]$ 是L数组中未将和R数组中元素构成二元逆序数的个数记录在D数组中的最小元素， $R[j]$ 是R数组中未将和L数组中元素构成二元逆序数的个数记录在C数组中的最小元素。

**初始化：**

第一次迭代之前， $i=j=1$ ，且C、D数组依旧置0，故显然满足 $L[1]$ 是L数组中未将和R数组中元素构成二元逆序数的个数记录在D数组中的最小元素， $R[1]$ 是R数组中未将和L数组中元素构成二元逆序数的个数记录在C数组中的最小元素。

**保持：**

在循环中判断条件时，若 $L[i] > R[j]$ ，则 $A[k] = R[j]$ ，由于A[k]开始为A数组中的第 $n+1+j$ 位，排序后置于第 $k-p+1$ 位，故 $R[j]$ 和L数组中元素构成 $j+n+1-k+p-1$ 个二元逆序数并计入C数组，而后 $j$ 加1得到 $j'$ ，则新一轮循环中 $R[j']$ 是R数组中未将和L数组中元素构成二元逆序数的个数记录在C数组中的最小元素。对于L数组，由于上一轮迭代之前满足 $L[i]$ 是L数组中未将和R数组中元素构成二元逆序数的个数记录在D数组中的最小元素，迭代一轮后 $i$ 不变，则依旧满足。

若 $L[i] \leq R[j]$ ，则 $A[k] = L[i]$ ，由于A[k]开始为A数组中的第 $i$ 位，排序后置于第 $k-p+1$ 位，故 $L[i]$ 和R数组中元素构成 $k-p+1-i$ 个二元逆序数并计入D数组，而后 $i$ 加1得到 $i'$ ，则新一轮循环中 $L[i']$ 是L数组中未将和R数组中元素构成二元逆序数的个数记录在D数组中的最小元素。对于R数组，由于上一轮迭代之前满足 $R[j]$ 是R数组中未将和L数组中元素构成二元逆序数的个数记录在C数组中的最小元素，迭代一轮后 $j$ 不变，则依旧满足。

**终止：**

终止时 $k=r+1$ ，由于L、R数组中的所有元素皆已存入A数组中，故 $i=n+1$ ， $j=n+1$ 。算法中定义 $L[n+1]=\infty$ ， $R[n+1]=\infty$ ，即哨兵结点，故无需考虑这两个结点。此时满足 $L[i]$ 是L数组中未将和R数组中元素构成二元逆序数的个数记录在D数组中的最小元素， $R[j]$ 是R数组中未将和L数组中元素构成二元逆序数的个数记录在C数组中的最小元素。

由上可知，该算法正确。

## 问题4

答：假设班上有 $n$ 位同学，分以下情况讨论：

①  $n > 365$ 时

假设班上不存在生日相同的两个人，即班上的同学一共有 $n$ 种不同的生日日期。由于一年有365天，故显然假设不正确，班上存在生日相同的两人概率为**100%**。

②  $n \leq 365$ 时

显然每一位同学的生日皆有365种可能， $n$ 位同学的生日一共有 $365^n$ 种情况。

其中满足**不存在生日相同的两位同学**的情况有 $365(365-1)\dots(365-n+1)$ 种，即已经有同学出生的日期不可成为其他同学的生日。

则应当满足 $P = \frac{365(365-1)\dots(365-n+1)}{365^n} < 0.5$ ，即不存在生日相同的两位同学的概率不超过50%。

有：

$$P = \frac{365(365-1)\dots(365-n+1)}{365^n} = \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} < 0.5$$

$$\text{由于 } \frac{P_{n+1}}{P_n} = \frac{365(365-1)\dots(365-n)}{365^{n+1}} \div \frac{365(365-1)\dots(365-n+1)}{365^n} = \frac{365-n}{365} \leq 1$$

故概率 $P$ 随 $n$ 的递增而递减。

利用二分查找法

$$n = 0 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} = 1 > 0.5$$

$$n = 365 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} \approx 0.000000 < 0.5$$

$$n = (0 + 365)/2 = 182 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} \approx 0.000000 < 0.5$$

$$n = (0 + 182)/2 = 91 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} \approx 0.000005 < 0.5$$

$$n = (0 + 91)/2 = 45 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} \approx 0.059024 < 0.5$$

$$n = (0 + 45)/2 = 22 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} \approx 0.524305 > 0.5$$

$$n = (22 + 45)/2 = 33 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} \approx 0.225028 < 0.5$$

$$n = (22 + 33)/2 = 27 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} \approx 0.373141 < 0.5$$

$$n = (22 + 27)/2 = 24 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} \approx 0.461656 < 0.5$$

$$n = (22 + 24)/2 = 23 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} \approx 0.492703 < 0.5$$

$$\text{故 } n \geq 23 \text{ 时, } \frac{365!}{365^n \times (365-n)!} < 0.5。$$

综上，班上至少要有23名同学，才能保证存在生日相同的两位同学的概率超过50%。

## 问题5

答：

(a)

假设 $d$ 叉堆的数据存于数组 $A[1..A.length]$ 中的 $A[1..A.heap-size]$ 部分，其中 $0 \leq A.heap-size \leq A.length$ 。

树的根结点为 $A[1]$ ，则数组表示方式推导如下

首先分析结点 $i$  (即数组中 $A[i]$ 表示的结点)的孩子结点在数组中的位置,显然结点 $i$ 存在 $d$ 个孩子结点,由于结点 $i$ 之前有 $i-1$ 个结点,故这 $i-1$ 个结点共有 $d(i-1)$ 个孩子结点。

这 $d(i-1)$ 个结点加上不是任何结点的孩子结点的根结点 $A[1]$ ,即结点 $i$ 的孩子结点之前有 $d(i-1)+1$ 个结点。由于结点 $i$ 存在 $d$ 个孩子结点,故第 $j$ 个孩子结点在数组中位置为 $d(i-1)+1+j$ 。

其次分析结点 $i$ 的父结点在数组中的位置。令结点 $i$ 的父结点为 $a$ 。由以上结论可知，结点 $a$ 的孩子结点范围为 $[d(a-1)+2, d(a-1)+1+d]$ ，即 $i$ 的范围为 $[d(a-1)+2, da+1]$ 。故 $a = \lfloor \frac{i-2}{d} + 1 \rfloor$ 。

综上，可知用数组表示 $d$ 叉堆的方式如下：

```
1 PARENT(i)
2   return [(i - 2) / d + 1]
3
4 CHILD(i, j) // j表示结点的第j个孩子结点
5   return d(i - 1) + 1 + j
```

(b)

根据算法导论提供的算法**MAX-HEAPIFY**、**HEAP-EXTRACT-MAX**，根据最小 $k$ 叉堆的性质作修改。

实现伪代码如下：

```
1 EXTRACT-MIN(A)
2   if A.heap-size < 1
3     error "heap underflow"
4   min = A[1]
5   A[1] = A[A.heap-size]
```



```

6  A.heap-size = A.heap-size - 1
7  MIN-HEAPIFY(A, 1)
8  return min
9
10 MIN-HEAPIFY(A, i)
11     smallest = i
12     for j = 1 to d
13         if CHILD(i, j) ≤ A.heap-size and A[CHILD(i, j)] < A[i]
14             if A[CHILD(i, j)] < smallest
15                 smallest = A[CHILD(i, j)]
16     if smallest != i
17         exchange A[i] with A[smallest]
18         MIN-HEAPIFY(A, smallest)

```

首先对函数**MIN-HEAPIFY**时间复杂度作分析：

由于该函数需迭代操作,且每一次迭代需找出**smallest**结点和一层结点之间最小的结点,故一共需迭代 $O(h)$ 次( $h$ 为堆的高度);且每一次迭代都需执行一次长度为 $d$ 的循环结构,故函数**MIN-HEAPIFY**的时间复杂度 $T(n) = O(dh) = O(d\log_d n)$ 。

对函数**EXTRACT-MIN**时间复杂度作分析：

该函数中除了时间复杂度为 $O(d\log_d n)$ 的MIN-HEAPIFY函数外,其他操作的时间都是常数阶的,故函数**EXTRACT-MIN**的时间复杂度 $T(n) = O(d\log_d n)$ 。

综上,算法**EXTRACT-MIN**的时间复杂度 $T(n) = O(d\log_d n)$ 。

(c)

根据算法导论提供的算法**HEAP-INCREASE-KEY**,根据最小 $k$ 叉堆的性质作修改。

实现伪代码如下：

```

1  DECREASE-KEY(A, i, k)
2      if (k > A[i])
3          error "new key is larger than current key"
4      A[i] = k
5      while i > 1 and A[PARENT(i)] > A[i]
6          exchange A[i] with A[PARENT(i)]
7          i = PARENT(i)

```

对函数**HEAP-INCREASE-KEY**时间复杂度作分析：

显然,从算法第3行处理 $A[i]$ 开始,进入 $while$ 循环,逐渐向堆的上层移动;到最后 $while$ 循环结束,算法从堆中的起点到终点的每一层至多停留一次,故执行时间 $T(n) = O(h) = O(\log_d n)$ 。

综上,算法**HEAP-INCREASE-KEY**的时间复杂度 $T(n) = O(\log_d n)$ 。