

Ch7

1.(a) $p(x)$ 是关于 s 、 f 的二元一次函数，已知任意两个人的信息，相当于解有两个线性无关等式的二元一次方程组，具有唯一解，因此可以恢复 s 。

(b)10 位相关人员收到的信息是 $p(i)$ 等式的值，它有 s 和 f 两个未知量。又知 f 是 101 个比特的素数 q 的剩余域中的元素，它约有 2^{101} 种选择，命中的概率是 $1/2^{101}$ 。因此仅凭自己的信息解得 s ，需要尝试大约 2^{101} 次。以超级计算机“太湖之光”的算力为例，它每秒能计算约 2^{56} 次浮点运算，使用它解得 s 仍然需要 2^{45} 秒，约 111,569 年。

2.(1)该算法属于舍伍德算法，因为它一定能求得正确解。

(2)证:引入随机变量 $X(i)$ ，当随机选择的元素是第 i 小时， $X(i)=1$ ， k 的左边有 $i-1$ 个元素，右边有 $n-i$ 个元素，因此集合大小的期望可以表示为 $E[\sum_{i=1}^n X(i) \max(i-1, n-i)] = E[X(i) \max(i-1, n-i)]$ 。其中， $E[X(i)]$ 恒为 $1/n$ 。当 $i \in [1, n/2]$ 时， $\max(i-1, n-i)=n-i$ ，否则 $\max(i-1, n-i)=i-1$ 。得到 $E \leq 1/n * \sum_{i=1}^{n/2} (k-1) + 1/n * \sum_{i=n/2}^n (n-k) = \frac{n-1}{2}$ ，命题得证。

(3)当选定元素 k 后，划分过程的时间复杂度是 $O(n)$ ，因此 $E(T(n)) = E[\sum_{i=1}^n X(i) T(\max(i-1, n-i))] + O(n) = \sum_{i=1}^n E[X(i) T(\max(i-1, n-i))] + O(n)$ ，缩放过程同(2)，得 $E(T(n)) \leq cn/4 - c/2 - O(n)$ 。设 $O(n)=an$ ， a 是一个常数，则 $E(T(n)) \leq cn/4 - c/2 - an = O(n)$ ，命题得证。

3. 算法 RandomPolyEqual($p(x)$, $q(x)$, $r(x)$, m , n , l)

输入:多项式 $p(x)$, $q(x)$, $r(x)$, 阶 m , n , l

输出: $p(x)$ 、 $q(x)$ 之积是否等于 $r(x)$

```

1:   $k = \max\{m+n, l\}$ 
2:  For  $c=1$  to  $k$  Do
3:       $X[c]=\text{random}()$ 
4:  Endfor
5:  For  $c=1$  to  $k$  Do
6:      If  $p(X[c])*q(X[c]) \neq r(X[c])$  then return false
7:  Endfor
8:  return true

```

算法的时间复杂度取决于 k ，因此为 $O(\max\{m+n, l\})$ 。设实数集大小为 S ，获得正确解的概率为 $1 - \max\{m+n, l\}/S$ 。由于返回的解不一定正确，因此该算法是蒙特卡洛算法。

4. 算法 RandomMatrixEqual(A , B , C)

输入:矩阵 A , B , C

输出: 是否满足 $AB=C$

```

1:  Random generate a  $r*1$  vector  $r$  //随机产生  $r*1$  的向量，其中的值仅取 0 或 1
2:  If  $A(Br)=Cr$  then return true
3:  return false

```

$m \cdot n$ 的时间复杂度为 $O(pqr)$ 。当 $AB=C$ 时，算法返回的结果一定正确；当 $AB \neq C$ 时，出错的概率 $\leq 1/2$ ，下进行证明。证：令 $D=AB-C$ ，由于矩阵乘法不满足消去律，算法出错的情况是 $D \neq 0$ ，而 $Dr=0$ 。下证当 $D \neq 0$ 时， $p(Dr=0) \geq 1/2$ ，即当 $AB \neq C$ 时，正确的概率 $\geq 1/2$ ，与原命题等价。假设 R 是所有满足 $Dv=0$ 的 r 的向量集合。令 v 为除了 $v_i=1$ ，其余元素均为 0 的向量，如下所示。

$$D \times \vec{v} = \begin{pmatrix} d_{11} & \cdots & d_{1j} & \cdots & d_{1n} \\ d_{21} & \cdots & d_{2j} & \cdots & d_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ d_{i1} & \cdots & d_{ij} & \cdots & d_{in} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ d_{n1} & d_{n2} & d_{n2} & d_{1n} & d_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_{1j} \\ d_{2j} \\ \vdots \\ d_{ij} \\ \vdots \\ d_{nj} \end{pmatrix}$$

则当对应的 $d_{ij} \neq 0$ 时, $Dv \neq 0$ 。对于任意 $r_k \in \mathbb{R}$, 均满足 $Dr_k = 0$ 。根据 r_k 的第 i 行数值是 0 还是 1, 构造 $r' = r_k + v$ 或 $r' = r_k - v$ 。对 $r' = r_k + v$ 作说明, 则 $Dr' = D(r_k + v) = Dv \neq 0$, 减法同理。显然, 是 r_k 随机生产的使算法出错的向量, 而 r' 是使算法正确的向量, 并且二者仅在第 i 行不同。那么, 每当有一个算法出错的向量, 总能找到与之对应的是算法正确的向量, 因此当 $AB \neq C$ 时, 正确的概率 $\geq 1/2$, 命题得证。已知算法错误的概率 $\leq 1/2$, 当我们重复 k 次, 该算法得到正确解的概率 $\geq 1 - 2^{-k}$ 。由于算法返回错误时 AB 不一定等于 C , 而返回正确时 AB 也不一定等于 C , 因此该算法是蒙特卡洛算法。

5.证:由于权值随机分配, 每次选择 T 中权值最大的边删除和课件中 9.6 问题等价。所以由定理 2, 得到正确解的概率大于 $2/n^2 = \Omega(1/n^2)$, 命题得证。

6.(1)证:因为第 6 步删去了和 u 相邻的顶点, 所以 I 中顶点两两不相邻, 它是一个独立集。

(2)证:对第 6 步来说, S 每次要删除 $d_u + 1$ 个顶点。若 $u \in I$, 则第 4 步每次选择标签最小的顶点为 u 的概率为 $1/(d_u + 1)$, 命题得证。

7.引入随机变量 $X(i)$, 当 a_i 和 a_{i-1} 需要交换时, $X(i) = 1$ 。交换元素个数的期望表示为 $E = E[\sum_{i=2}^n X(i)] = \sum_{i=2}^n E[X(i)] = \sum_{i=2}^n (2 - i)/2 + \dots + \sum_{i=1}^n (n - i)/n = n^2 - n(n-1)/4 = O(n^2)$

8. 算法 RandomOutputFz(F, Z)

输入:数组 F , 数值 Z

输出: 经过映射后的 $F(Z)$ 值

1: Random select $X_z \in \{0, 1, \dots, n-1\}$

2: $Y_z = (Z - X_z) \bmod n$

3: return $(F[X_z] + F[Y_z]) \bmod m$

将 Z 拆分为 X_z 和 Y_z , 则映射等价于将 $(X_z + Y_z) \bmod n$ 通过 F 函数投影到 $F(Z)$, 满足 $F(Z) = F(X_z) + F(Y_z) \bmod m$ 。有 3 种情况: X_z 和 Y_z 均未被篡改, 正确的概率为 $4/5 * 4/5 = 16/25$; X_z 和 Y_z 有一个被篡改, 正确的概率为 $2 * 1/5 * 4/5 = 8/25$; X_z 和 Y_z 均被篡改, 正确的概率为 $1/5 * 1/5 * 1/m = 1/25m$ 。算法总的正确率为 $p = 16/25 + 1/25m > 1/2$ 。运行 3 次, 若 3 次相同, 则返回相同值, 正确概率为 $1 - (1-p)^3 > 0.95$, 3 次错误且相同的概率忽略不计; 若 2 次相同, 则返回 2 次的相同值, 正确概率为 $1 - (1-p)^2 > 0.87$; 若仅有 1 次相同, 随机返回一个值, 正确概率为 $16/25 + 1/25m > 0.64$ 。