

Solution 4

1、计算FFT算法的数据写入复杂度，FFT算法如下：

Algorithm: Fast Fourier Transform

```
FFT( $[a_0, \dots, a_{N-1}]$ ,  $\omega$ ,  $N$ )
  if  $N = 1$  then return  $[a_0]$ 
   $F_{\text{even}} \leftarrow \text{FFT}([a_0, a_2, \dots, a_{N-2}], \omega^2, N/2)$ 
   $F_{\text{odd}} \leftarrow \text{FFT}([a_1, a_3, \dots, a_{N-1}], \omega^2, N/2)$ 
   $F \leftarrow$  a new vector of length  $N$ 
   $x \leftarrow 1$ 
  for  $j = 0$  to  $N - 1$  do
     $F[j] \leftarrow F_{\text{even}}[j \bmod (N/2)] + x F_{\text{odd}}[j \bmod (N/2)]$ 
     $x \leftarrow x * \omega$ 
  return  $F$ 
```

前 $\log \frac{N}{B}$ 层，每层cache miss为 $\frac{N}{B}$ ，总cache miss= $\frac{N}{B} \log \frac{N}{B}$ ；后 $\log B$ 层，每一小块大小 $< B$ ，因此每一个小块都是一次cache miss，总cache miss= $\frac{N}{B} \cdot 2 + \frac{N}{B} \cdot 4 + \dots + N \approx 2N$ 。所有层cache miss次数= $O(\frac{N}{B} \log \frac{N}{B} + N)$ 。

2、你在网上找到了一张很好看的图片并想把它设为自己的桌面，可惜因为拍摄原因，这张图片有一点运动模糊，你希望还原一张未模糊的图片。设未模糊的图片为向量 v ，经过和向量 w 的卷积得到了模糊的向量 $q = v * w = F^{-1}(F(v) \times F(w))$ ，假设你知道模糊后的向量 q 和向量 w ，尝试还原向量 v 。（你可以假设计算过程中不会出现除0的问题）

将 q 和 w 转化为点表示法，则 v 的点表示法对应的点= q 的点表示法对应的点/ w 的点表示法对应的点。
 $v = q/w = F^{-1}(F(q)/F(w))$ 。

3、多项式的减法卷积的定义是：

$$c_n = \sum_{i-j=n} a_i b_j$$

其中， a_i, b_j, c_n 分别为多项式 A, B, C 的系数。与加法卷积唯一的区别就是加法卷积中 $a_i b_j$ 的乘积会更新 c_{i+j} ，而减法卷积中 $a_i b_j$ ，($i \geq j$)的乘积会更新 c_{i-j} 。如果把加法卷积理解为把一个取 i 个物品的方案数为 a_i 的背包 a 和另一个取 j 个物品的方案数为 b_j 的背包 b 的合并得到新的一个背包 c ，那么减法卷积可以理解为从一个取 j 个物品的方案数为 b_j 的背包 b 中取出一些物品放入一个剩余容量是 i 的方案数为 a_i 的背包 a 得到一个新的背包 c 。减法卷积的求解同样可以使用FFT，尝试给出一种算法用 $O(n \log n)$ 的时间求出两个 n 阶多项式的减法卷积。

令 $d_n = b_{N-n-1}$ ， $e = a * d$ ，则有 $c_n = \sum_{i-j=n} a_i b_j = \sum_{i+j=N+n-1} a_i d_j = e_{N+n-1}$ 。

1、reverse b

2、计算 $c = a * b$

3、移除 c 的前 $N - 1$ 项

4、return c

```
vector<ll> mult(vector<ll> a, vector<ll> b) {
    if (b.empty()) return {};
    int n = b.size();
    reverse(b.begin(), b.end());
    auto res = mul(a, b);
    res.erase(res.begin(), res.begin() + n - 1);
    return res;
}
```

4、给定一个正整数序列 $[a_1, a_2, \dots, a_n]$ ，对于任意 $1 \leq x \leq \sum_{i=1}^n a_i$ ，求出有多少连续子序列满足区间和 $a_l + a_{l+1} + \dots + a_r = x$ 。你的算法需要运行在 $O(\sum a_i \log \sum a_i)$ 的时间以内。

对 a_i 做前缀和得到 sum_i ，再对 sum_i 求 cnt 数组， $cnt[sum_i]$ 表示大小为 sum_i 的前缀和出现的次数。接着对 cnt 自己对自己做减法卷积，卷积的结果 f_i 就表示区间和为 i 的区间个数。

证明：区间和为 x 的区间个数 num_x 为满足 $sum_r - sum_{l-1} = x, l \leq r$ 的 (l, r) 对数。第一部分的限制就是减法卷积的形式，而第二部分限制因为 $a_i > 0$ ，保证 $sum_r - sum_{l-1} > 0$ 时， r 一定大于 $l - 1$ ，即 $l \leq r$ 。因此直接对 cnt 本身做减法卷积就能得到区间和大于0的所有结果。

5、一天，你在做算法题的时候遇到了一个问题：给定两个字符串 S 和 T ，若 S 的区间 $[l, r]$ 子串与 T 完全相同，称 T 在 S 中出现了，其出现的位置为 l 。你很快就意识到了这是一道KMP算法的模板题，但不幸的是你忘记了怎么写KMP算法。好消息是，你发现字符串的长度不是很大， $O(|S| \log |S|)$ 的算法也可以轻松通过此题，你想起了自己刚刚学过的FFT正好是 $O(n \log n)$ ，于是你打算用FFT来解决这个问题。

(a) 给出一个 $O(|S| \log |S|)$ 的算法，求出所有 T 在 S 中所有出现的位置。

S 的第 l 个位置能匹配 T 当且仅当 $\sum_{i=0}^{|T|-1} (S_{i+l} - T_i)^2 = 0$ 。把这个式子拆开得到 $\sum_{i=0}^{|T|-1} (S_{i+l}^2 + T_i^2 - 2S_{i+l}T_i)$ ，其中前2项为平方和的求和，可以用 $O(|S|)$ 的时间预处理， $O(1)$ 查询。最后一项为减法卷积的形式，FFT $O(|S| \log |S|)$ 求解即可。

(b) 你使用FFT轻松地解决了这个问题，于是你打算寻求一些挑战。假设字符串 S 和 T 中存在一些通配符（通配符可以匹配任何字符），如何用 $O(|S| \log |S|)$ 的时间求出所有 T 在 S 中所有出现的位置。

把通配符的位置看作0，则 S 的第 l 个位置能匹配 T 当且仅当 $\sum_{i=0}^{|T|-1} S_{i+l}T_i(S_{i+l} - T_i)^2 = 0$ ，拆开得到 $\sum_{i=0}^{|T|-1} (S_{i+l}^3T_i + S_{i+l}T_i^3 - 2S_{i+l}^2T_i^2)$ 。三项都是减法卷积的形式，做三遍FFT $O(|S| \log |S|)$ 求解。

6*（挑战问题：可2-3位同学组队回答，但在提交的答案中需写明每位同学的具体贡献）、Cache-Oblivious FFT算法

(a) Cache-Oblivious FFT算法中用到了矩阵转置，课堂上假设矩阵转置的数据搬运复杂度可以做到 $O(\frac{nm}{B})$ ，但并未给出具体做法。

最直接的矩阵转置的数据搬运复杂度是 $O(nm)$ 。假设矩阵是行优先存储，矩阵的形状是 $m \times n$ ，每次取原矩阵的一行写入目的矩阵的一列。取出一行的cache miss次数是 $\frac{n}{B}$ ，一共有 m 行，总次数 $\frac{nm}{B}$ ，但写入一列时每一行都是不同的cache line，于是每一次写都是一次cache miss，总次数 nm 。

给出一种Cache-Oblivious（算法中不包含cache大小 M 和cache line大小 B ）的矩阵转置算法，保证其数据搬运复杂度为 $O(\frac{nm}{B})$ 。

算法：每次取 $\max\{n, m\}$ ，将矩阵一分为二，分别进行转置。

```

void transpose(int offsetM, int offsetN, int m, int n, int a[M][N], int b[N][M])
{
    if (n == 1 && m == 1) b[offsetN][offsetM] = a[offsetM][offsetN];
    if (n >= m) {
        transpose(offsetM, offsetN, m, n / 2, a, b);
        transpose(offsetM, offsetN + n / 2, m, n / 2, a, b);
    } else {
        transpose(offsetM, offsetN, m / 2, n, a, b);
        transpose(offsetM + m / 2, offsetM, m / 2, n, a, b);
    }
}

```

存在递归到某层使得 $m'n' \leq \varepsilon M$, $2m'n' > \varepsilon M$ 。每一块 cache miss 次数 $\frac{m'n'}{B} \leq \frac{\varepsilon M}{B}$ 。一共最多 $\frac{mn}{m'n'} < \frac{2mn}{\varepsilon M}$ 块。总 cache miss 次数 $\leq \frac{\varepsilon M}{B} \cdot \frac{2mn}{\varepsilon M} = \frac{2mn}{B} = O(\frac{mn}{B})$ 。

(b) 算法中设定 $X: N_1 \times N_2$; $Y: N_2 \times N_1$, 是否可以设定 Y 同样为 $N_1 \times N_2$ 使得 Y 和 X 有相同的 layout 来避免转置呢? 请说明原因。

$$\begin{aligned}
 y[k_2 N_2 + k_1] &= \sum_{n_2=0}^{N_2-1} x[n_1 N_2 + n_2] \cdot \omega_N^{-(k_2 N_2 + k_1)(n_1 N_2 + n_2)} \\
 \omega_N^{-(k_2 N_2 + k_1)(n_1 N_2 + n_2)} &= \omega_N^{-k_2 n_1 N_2^2 - k_2 n_2 N_2 - k_1 n_1 N_2 - k_1 n_2} = \omega_{N_1}^{-k_2 n_1 N_2 - k_2 n_2 - k_1 n_1} \cdot \omega_N^{-k_1 n_2} \\
 y[k_2 \cdot N_2 + k_1] &= \sum_{n_2=0}^{N_2-1} \left(\left(\sum_{n_1=0}^{N_1-1} x[n_1 N_2 + n_2] \cdot \omega_{N_1}^{-k_2 n_1 N_2 - k_1 n_1} \right) \omega_N^{-k_1 n_2} \right) \omega_{N_1}^{-k_2 n_2}
 \end{aligned}$$

外层循环的基不对。

(c) **Cache-Oblivious FFT** 的 y 计算公式是:

$$y[k_2 \cdot N_1 + k_1] = \sum_{n_2=0}^{N_2-1} \left(\left(\sum_{n_1=0}^{N_1-1} x[n_1 N_2 + n_2] \cdot \omega_{N_1}^{-k_1 n_1} \right) \omega_N^{-k_1 n_2} \right) \cdot \omega_{N_2}^{-k_2 n_2}$$

其中使用了3次转置, 带来了很大的开销。是否可以交换求和的顺序来减少转置的次数, 即

$$y[k_2 \cdot N_1 + k_1] = \sum_{n_1=0}^{N_1-1} \left(\sum_{n_2=0}^{N_2-1} x[n_1 N_2 + n_2] \cdot \omega_{N_2}^{-k_2 n_2} \cdot \omega_N^{-k_1 n_2} \right) \cdot \omega_{N_1}^{-k_1 n_1}$$

说明这种做法可能带来的问题。

第一种计算方法, 在乘 twiddle factor 的时候 x 对应不同 k_1 是独立的, 因此可以每个 k_1 对应一列乘进去;

第二种计算方法, twiddle factor 与 n_2 有关, 不能在第一次卷积计算完成后乘。在做第一次卷积之前, 每个 k_1 无法对应到某个 n_1 , 因此无法计算。