## 泉轻流花暖 (yumemi)

std 长度: 6123 Bytes

首先把前缀和调对,即要求所有前缀和非负。维护一个堆,如果某个时刻  $s_i < 0$ ,我们就找到堆里面最小的  $a_j$ ,且满足  $s_j$  是左括号,然后把他改过来;接下来把总和调对,这时需要把〔 -> ),这个相当于 i 后面不能超过  $s_i/2$  个〔 -> )。从小到大依次考虑每个  $a_i$ ,如果能填就填,一定是最优的。

我们发现两个过程几乎是独立的:找到全局 s 的最小值 p,那么第一个过程一定全部发生在 p 之前,第二个过程一定全部发生在 p 之后(因为只要能把  $s_p$  修改到  $s_p \geq 0$  显然后面的也  $\geq 0$  了;最后的 s 中一定有  $s_p = 0$ ,所以第二个过程的修改只能在 > p 的位置进行)。

考虑修改一个  $a_i$ ,有什么影响。首先我们考虑第一个过程,发现  $s_i$  是不会变的,只是修改了哪些  $a_i$  可能会改变。我们按照 i 去找 j 可能不太好找,考虑提前预处理出来这样走一遍会有  $s_i < 0$  的 i,称这些点为匹配点,那么相当于每个匹配点 i 会往前匹配一个 j,求权值和最小的完美匹配。

发现此时问题就变成了人员调度,不过他是在链上做,所以  $1\log$  也很容易,讨论一下最优匹配集合中至多一个点的变化即可。总复杂度  $O((n+q)\log n)$ 。

## 岁云暮矣待月归 (kofuru)

std 长度: 6367 Bytes

首先考虑 k=0 怎么做。

不难得到一个暴力做法:暴力容斥两条对角线、每行、每列,现在相当于钦定若干位置不能放棋子,假设剩下 c 个位置,方案数就是  $\binom{c}{m}$ 。总复杂度  $O(4^nn^2)$ 。然后可能只枚举行可以做到  $O(2^n)$  左右。

我们考虑:如果没有对角线的限制,那么实际上如果选了 x 行 y 列不能放棋子,被覆盖的格子个数实际上就是 nx+ny-xy。

如果只有一条对角线选了呢?这个时候被覆盖的格子个数可以这样算:行列覆盖的格子个数 nx+ny-xy,加上对角线覆盖的格子个数 n,再减掉被行列和对角线都盖住的格子个数。第三个我们可以 DP 一下,比如如果钦定的是主对角线,那么就在 DP 的时候每次同时加入第 i 行第 i 列,记录一个 f(i,j,k,l) 表示目前决策到 (i,j),选了 j 行 k 列,目前行列和对角线都盖住的格子个数为 l 的方案数。最后答案就是

$$\sum_{j,k,l} (-1)^{j+k+1} inom{n^2-(nj+nj-jk+n-l)}{m} imes f(n,j,k,l)$$

对一个 m 算答案是  $O(n^3)$  的,这样就得到一个  $O(n^5)$  的做法。实际上注意到剩下的格子数不会超过  $n^2$ ,所以我们对  $s=0\cdots n^2$  算出剩下 s 个格子的容斥系数和,最后  $O(n^4)$  求出所有答案即可。

类似地,如果两条对角线都被 ban 了,我们就把第 i,n-i+1 行和 i,n-i+1 两列放到一起考虑,每次考虑这两行两列是否要选中,同样是记录一个 f(i,j,k,l) 的状态。也可以做到  $O(n^4)$ 。

再考虑 k 个特殊格子怎么办,发现只需要状压一下,多记录一个 S 表示目前选中的行、列、对角线,已经覆盖了 S 集合中的特殊格子。最后算没有被覆盖的格子个数时,要额外减掉 k-|S|。这样可以得到一个  $O(2^kn^4)$  的做法。大概能拿到 80 分。

考虑进一步优化,我们可以先  $O(n^4)$  对不存在特殊格子的行列 DP 一遍,然后再  $O(2^kk^4)$  做一遍那些带有特殊格子的行列,最后  $O(n^3k^3)$  合并两个 DP 状态。

这样总复杂度就是  $O(2^k k^4 + n^4 + n^3 k^3)$ 。可以获得满分。

## 慕念萦心间 (kemuru)

std 长度: 2879 Bytes

• Subtask 1 的做法

注意到可以把 AB = BA 看作关于 B 的  $n^2$  个元素的  $n^2$  条方程,高斯消元求解即可,如果最后自由元的个数是 k,那么答案就是  $p^k$ 。(由此也可以看出答案一定是 p 的幂)

时间复杂度  $O(n^6)$ , 期望得分 20。

• Subtask 2,3 的做法

如果 A 是对角矩阵,发现此时约束简化为  $\forall i,j$ ,有  $A_{i,i}B_{i,j}=A_{j,j}B_{i,j}$ ,那么如果  $A_{i,i}=A_{j,j}$  则  $B_{i,j}$  可以任选;否则必须有  $B_{i,j}=0$ 。由此可以简单计算自由元个数。

到此可以获得30分。

• Subtask 4:  $A^n = 0$  的解法

记  $F=\mathbb{F}_p$ ,将 A 视同  $V=F^n$  上的线性映射。 $\ker(T)$  定义为所有满足 Tv=0 的向量 v 的集合。

我们知道有如下的一系列子空间:  $\ker(A) \subseteq \ker(A^2) \subseteq \cdots \subseteq \ker(A^n) = V$ 。

取  $\ker(A)$  的一组基  $v_{1,1}, \dots, v_{1,s_1}$ ,接下来扩充为  $\ker(A^2)$  的基  $v_{1,1}, \dots, v_{1,s_1}, v_{2,1}, \dots, v_{2,s_2}$ ,依 次类推,最后得到 K 的一组基  $v_{i,j}$ ,其中  $1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq s_i$ ,  $s_i = \dim \ker(A^i) - \dim \ker(A^{i-1})$ 。

事实上,我们可以把基取的「更好看」一点:有  $v_{i,j} \in \ker(A^i), v_{i,j} \notin \ker(A^{i-1})$ ,且有  $Av_{i,j} \in \ker(A^{i-1})$ 。于是可以将 A 看作  $\ker(A^i)/\ker(A^{i-1}) \to \ker(A^{i-1})/\ker(A^{i-2})$  的线性映射(其中  $i \geq 2, A^0 = I$ ),进一步,这个线性映射还是一个单射。

于是我们得到一些推论:必有  $s_{i-1} \geq s_i$ ,且我们可以取  $v_{i,1}, \cdots, v_{i,s_i}$  使得  $Av_{i,j} = v_{i-1,j}$  对  $1 \leq j \leq s_i$  成立。

B 由它在所有  $v_{i,j}$  上的作用唯一确定。那么 B 只需要满足对任意 i,j,有  $ABv_{i,j}=BAv_{i,j}=Bv_{i-1,j}$ 。对于  $i\geq 2$  的情况,一旦确定  $Bv_{i,j}$  是什么,那么  $1\leq j\leq s_i$  的  $Bv_{i-1,j}$  就唯一确定了,而对于  $s_i< j\leq s_{i-1}$  的  $Bv_{i-1,j}$  则可以任意选取;而在 i=1 的情况,这相 当于  $ABv_{1,j}=BAv_{1,j}=0$ ,即  $Bv_{1,j}\in\ker(A)$ 。

进而有  $Bv_{1,j} = ABv_{2,j} \in \ker(A)$ ,那么必须要有  $Bv_{2,j} \in \ker(A^2)$ 。综上我们发现,B 可以按照如下的步骤确定:对每个  $1 \leq i \leq n$ ,以及  $s_{i+1} < j \leq s_i$ ,我们确定一个  $Bv_{i,j} \in \ker(A^i)$ 。那么其自由度是多少呢?就是

$$\sum_{i=1}^n (s_i-s_{i+1}) imes \sum_{j\leq i} s_j = \sum_{i=1}^n s_i^2$$

于是,我们只需要求出  $s_i = \dim \ker(A^i) - \dim \ker(A^{i-1})$ ,答案就是  $\sum_{i=1}^n s_i^2$ 。

这里数据范围只开到 100,允许你做 n 次高斯消元暴力求解所有  $\dim \ker(A^i)$ 。

• Subtask 5 的解法

这时我们已经给出了一个 V 的直和分解  $V=\oplus_{i=1}^{e_i}\ker((A-\lambda_i I)^{e_i})$ 

容易证明 A,B 交换时每个  $\ker((A-\lambda I)^{e_i})$  也必须是 B-不变子空间,因此在每个直和项内部用 subtask 4 的解法即可。具体地在这个直和项内可以把 A 视为  $A-\lambda I$ ,那么它就幂零了。

至此可以获得64分,所用的算法实际上只有矩阵乘法和高斯消元(误)

• 满分解法

如果仅仅追求理论上的解法,我们总可以将  $\mathbb{F}_p$  进行扩域(扩域自然不改变解空间维数),使得最小多项式分裂后做上三角化,就转化为 subtask 5;然而扩域的代价实在太大了。

首先我们考虑如何求解 A 的有理标准型,我们设 A 的最小多项式是  $m_A(x)=\prod p_i^{e_i}$ ,可以发现这样一个事实:随机选取  $v\in V$ ,满足 v 相对与 A 的最小多项式  $m_v(x)$  大概率就是  $m_A(x)$ ,实际上这个概率至少是  $1-\frac{n}{p}$ 。这是因为首先必有  $m_v(x)\mid m_A(x)$ ,如果二者不相等那么必须存在  $p_i$  使得  $m_v(x)\mid m_A(x)/p_i$ ,也就是说  $v\in\ker(m_A(x)/p_i)$ ,那么 v 的取值至多是  $n \uparrow n-1$  维子空间的并,于是取到这其中的概率就  $\leq \frac{n}{p}$ 。

那么我们每次随机选取一个向量 v,注意向量乘矩阵是  $O(n^2)$  的,我们不断求  $v,Av,A^2v,\cdots$ ,直到有一个  $A^kv\in \mathrm{span}(v,Av,\cdots,A^{k-1}v)$  为止;此外到这里我们还可以顺便求出 A 的最小多项式。

接下来在商空间 V/F[A]v 中接着随机选取向量做下去即可。我们容易在  $O(\deg m_v(x) \times n^2)$  的时间复杂度内完成一次分解,那么总的时间复杂度是不超过  $O(n^3)$  的。

这个过程至多进行 n 次,那么我们就有  $(1-\frac{n}{p})^n \geq 1-\frac{n^2}{p}$  (伯努利不等式) 的概率得到 V 的一个循环分解:  $V=F[A]v_1\oplus F[A]v_2\oplus\cdots\oplus F[A]v_s$ ,且我们还顺便求出了所有  $v_i$  的最小多项式。

这实际上就给出了 A 的不变因子组  $d_k(x) \mid d_{k-1}(x) \mid \cdots \mid d_1(x)$ 。 考虑如何据此求出  $s_i$ 。

先假装扩域,使所有  $d_i(x)$  分裂,我们还是只需要对每个特征值  $\lambda$  对应的广义特征子空间去考虑。假设  $d_i(x)$  中  $(x-\lambda)$  的系数为  $c_i$ ,即  $(x-\lambda)^{c_i}\|d_i(x)$ ,那么可以发现限制在  $\ker((A-\lambda I)^n)$  内时,有

$$s_i = \dim \ker(A^i) - \dim \ker(A^{i-1}) = \sum_{j=1}^k [c_j \geq i]$$

那么有 (注意必有  $c_i \geq c_{i+1}$ )

$$\sum s_i^2 = \sum_i \sum_{x,y} [c_x \geq i] [c_y \geq i] = \sum_{x,y} \min(c_x,c_y) = \sum_{j=1}^k (2j-1)c_j$$

这就是 $\lambda$ 对应的解空间维数。

这时候我们发现,并不需要真的求出分裂后的所有多项式,因为上面这个式子是满足可加性的,所以答案其实就是  $\sum_{j=1}^k (2j-1) \deg d_j(x)$ 。综上我们就解决了本题。