

SIS解空间的构造

在Yingfei老师的讲义中，我对SIS lattice的构造产生了疑问，我查询了一些资料，理解了SIS lattice构造原理：

定义SIS：

令 n, m, q 为正整数，

$\geq n, A \in \mathbb{Z}_q^{m \times n}$ 为 \mathbb{Z}_q 上的一个服从均匀分布的随机均匀矩阵， $\beta \in \mathbb{R}, 0 < \beta < q$

SIS 问题是寻找满足如下条件的最短整数解 $z \in \mathbb{Z}^m$ ：

$$Az = 0 \bmod q \text{ 且 } z \neq 0, |z| \leq \beta$$

SIS lattice 构造

SIS lattice是所有解向量 z 组成的空间：

$$B = \begin{pmatrix} q \cdot I_n & -A_1^{-1}A_2 \\ \vec{0} & I_{m-n} \end{pmatrix} \in \mathbb{Z}^{m \times m}$$

其中 $A = [A_1 \ A_2]$ ， A_1 是一个 $n \times n$ 的在 $\bmod q$ 下可逆的矩阵，

$$\begin{aligned} AB &= [A_1 \ A_2] \begin{pmatrix} q \cdot I_n & -A_1^{-1}A_2 \\ \vec{0} & I_{m-n} \end{pmatrix} \\ &= (q \cdot A_1 \quad A_1(-A_1^{-1}A_2) + A_2) = \mathbf{0} \bmod q \end{aligned}$$

BKZ算法

LLL算法

LLL算法本质上是基于施密特正交基的求解方法，求得一组近似正交基 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$ 满足以下条件：

- 1.对于每个 $i < j$ ，我们有 $|\mu_{i,j}| < \frac{1}{2}$
- 2.对于每个 $1 \leq i \leq n$ ，我们有 $|\sigma| \beta_i^*|^2 \leq |\mu_{i,i+1} \beta_i^* + \beta_{i+1}^*|^2$ ，其中 β_i^* 是每个向量对应的施密特正交化的向量

第一个条件说的是基中的向量要近似正交，第二个条件是说两个向量长度不能相差太大

Enumeration

我们通过枚举寻找最短向量，具体过程如下：

- 1.找到LLL减约后的最短向量 β_1, β_2 ，使用施密特正交化得到 β_1^*, β_2^*
- 2.取一个以 β_1^* 为半径的在由 β_1^*, β_2^* 构成的平面的球，将 n 维格投影到这个平面，利用 β_1^*, β_2^* 找到球内所有的投影的格点，枚举这些格点找到对应的三维子空间（由 $\beta_1^*, \beta_2^*, \beta_3^*$ 构成的）最短向量

- 3.以此类推，从i维空间到i+1维。
- 4.在此过程中，使用剪枝算法排除一些不可能是最短向量的分支

BKZ算法

bkz算法将格分为较小的block，在每个较小的block中求解SVP问题，然后利用求解结果更新整个格基：

1.分块

将格基B分为大小为 β 的连续分块，如 $B_{[i, i+\beta-1]}$ ，共分为 $n - \beta + 1$ 个block

2.局部枚举

在每个block内。使用enumeration算法寻找最短非零向量，如果最短向量不是该块的第一个向量，将其增加到该块的第一行

3.LLL

将找到的最短非零向量插入格基中，使用LLL算法重新减约，用以消除添加的向量带来的线性相关

4.迭代上述过程，直至基不再显著变化