

周报

2026-02-10

本周研究摘要

完成硕士学位论文第五章面向 GPU 的 AES 算法线程自适应并行优化实现撰写

对第四篇小论文中 ML-DSA 的格密码学基础进行系统梳理与图解

第五章：AES 线程自适应并行优化

提出自适应线程分配 (ATA) 策略与函数级并行化 (FLP) 方法

- 性能模型： $T(g_i, t) = \alpha_i + \beta_i/t + \gamma_i \cdot t$ ，最优线程 $t_i^* = \sqrt{\beta_i/\gamma_i}$
- AES 核心操作分解为 SubBytes、ShiftRows/MixColumns、AddRoundKey 三类细粒度任务
- NVIDIA RTX 4090 上 AES-128-CTR 达 1842 Gb/s, AES-128-ECB 达 1596 Gb/s

ML-DSA 格密码学基础：格的基本概念

格是由 m 个线性无关向量的整数线性组合构成的离散点集 $\mathcal{L}(B) = \{Bz : z \in \mathbb{Z}^m\}$ ，密码学利用“好基”与“坏基”之间的计算不对称性构建安全方案。

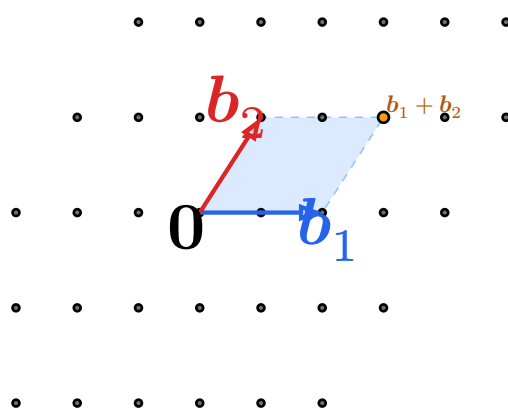


Figure 1: 二维格及其基本平行四边形。

好基与坏基对比

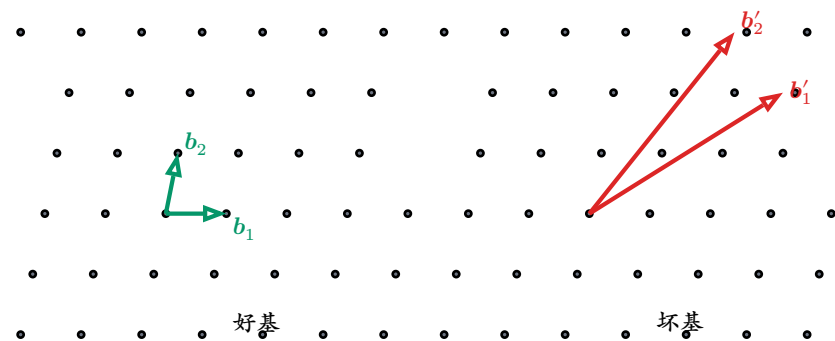


Figure 2: 同一格的好基（左）与坏基（右）。

格上核心困难问题

SVP 要求找到格中最短非零向量，CVP 要求找到距目标点最近的格点，SIS 要求找到满足 $A\mathbf{x} = \mathbf{0} \bmod q$ 且 $\|\mathbf{x}\|_\infty \leq \beta$ 的短向量。ML-DSA 的安全性建立在这三个问题之上。

SVP: 最短向量问题

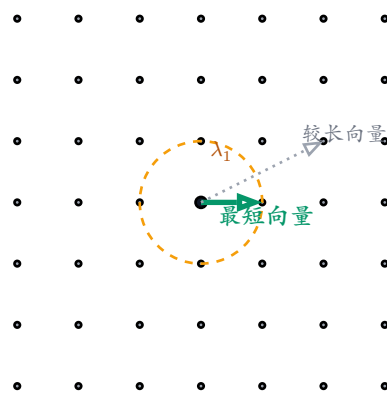


Figure 3: SVP: 虚线圆半径 λ_1 内无非零格点。

CVP: 最近向量问题

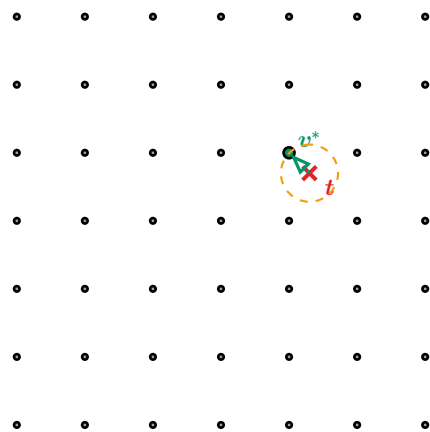


Figure 4: CVP: 找到距目标 t 最近的格点 v^* 。

SIS: 短整数解问题

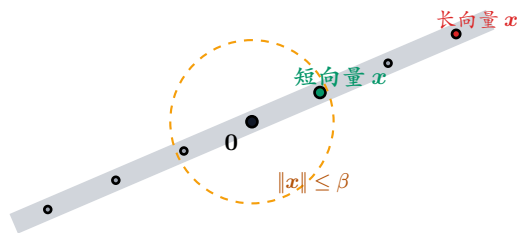


Figure 5: SIS: 解空间中仅少数格点为短向量。

ML-DSA 签名方案三阶段流程

ML-DSA 基于 Fiat-Shamir with Aborts 范式，包含密钥生成、签名和验证三个阶段。密钥生成从种子 ξ 派生 A 和短秘密 s_1, s_2 ，签名采用拒绝采样确保 z 分布与 s_1 无关。

ML-DSA 三阶段流程图

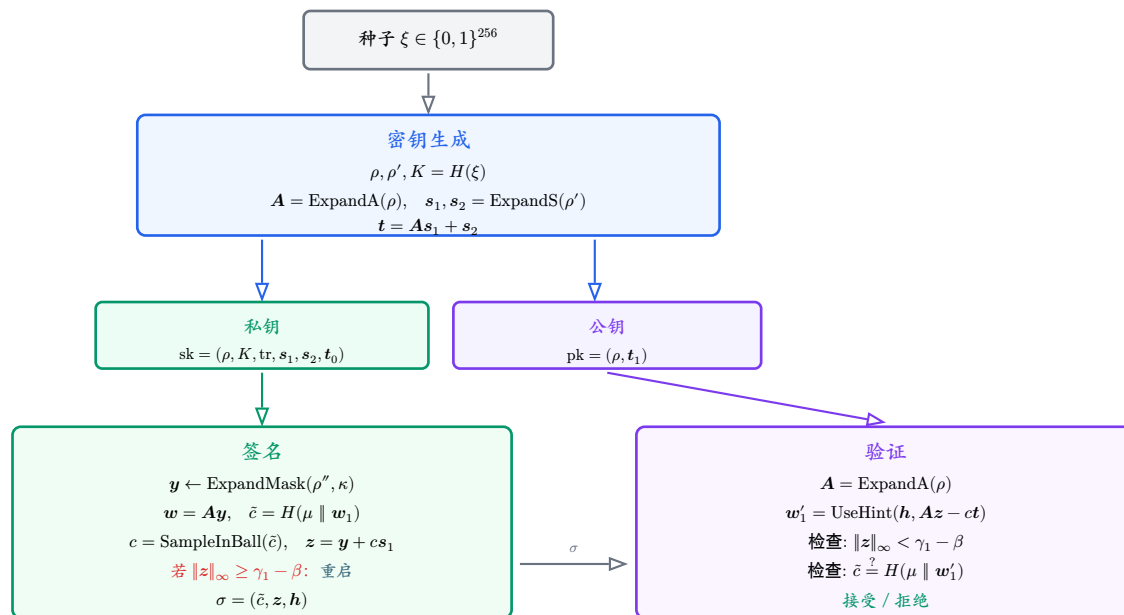


Figure 6: ML-DSA 三阶段流程概览。

签名几何：拒绝采样

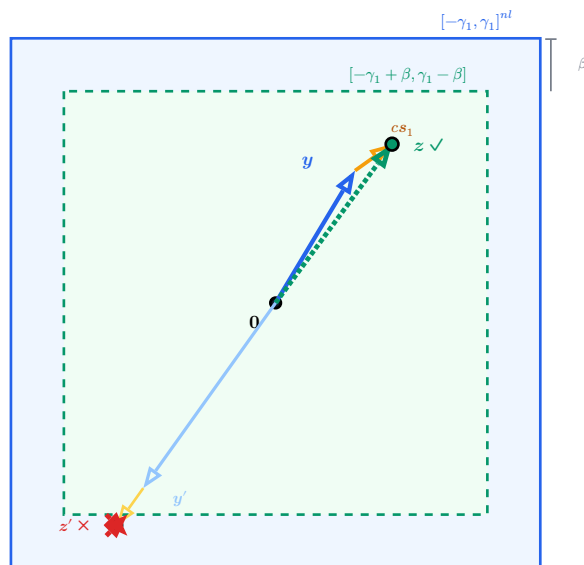


Figure 7: 签名几何： $z = \mathbf{y} + c\mathbf{s}_1$ 须落在接受区域内。

验证

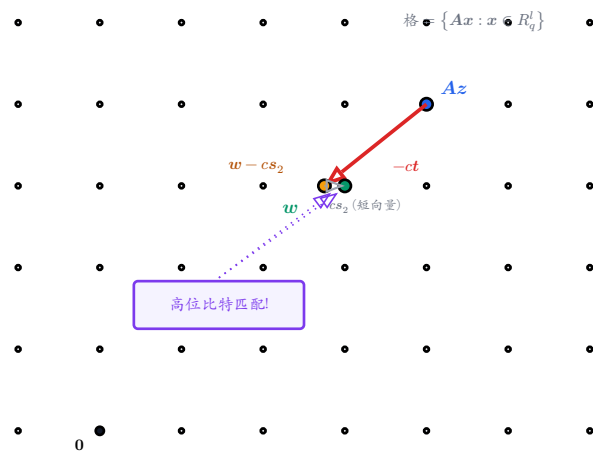


Figure 8: 验证: $Az - ct = w - cs_2$, 短向量 cs_2 保证高位匹配。

总结

总结

下周计划

- 找可优化的算子
- 完成硕士学位论文的撰写工作

周报

老师评语

我不理解这第 4 篇小论文从 29 页到现在的 5 页了？中间出现重大错误推倒重来了？

旧的创新点没有理论分析，只能发三四区。目前计划优化模格中的算子，提升论文层次。