

周报-向嘉豪 (2024-11-11)

Abstract: 本周主要工作为线性层部分重写。

1 线性层部分重写

为了深入理解线性层的优化方法，我们研究了 [LP24]。由于 [LP24] 中对线性层的描述较为简略，我们结合其提供的源代码进行了详细分析。

1.1 学习 [LP24] 源码

未优化的线性层最初表示为: $((x_1), 1)$ ，其代价函数为: $Cost(x) = weight(x)$ ，即 x 的汉明距离。随后，作者采用递归方法，根据不同条件进行状态转移，确保代价函数逐步收敛。终止条件如下：

$$\begin{aligned} x_i = 1 \lll r : ((x_1, \dots, x_i, \dots, x_v), v) &\rightarrow ((x_1, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_v), v-1) \\ x_i = x_j \lll r : ((x_1, \dots, x_i, \dots, x_v), v) &\rightarrow ((x_1, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_v), v-1) \end{aligned}$$

每次转移后，代价函数的取值降低。然而，作者未对选择这些转移条件的原因进行说明。我们认为，作者采用了启发式方法，无法保证优化结果为最优。具体的转移条件如下：

$$\begin{aligned} x_i = a \oplus (a \ggg r) \oplus b, \quad a = x_i \wedge (x_i \lll r), \quad a \wedge (a \ggg r) = 0 : \\ ((x_1, \dots, x_i, \dots, x_v), v) &\rightarrow ((x_1, \dots, a, \dots, x_v, b), v+1) \text{ or } ((x_1, \dots, a, \dots, x_v), v) \\ x_i = x_i \oplus (x_j \lll r), \quad i \neq j : ((x_1, \dots, x_i, \dots, x_v), v) &\rightarrow ((x_1, \dots, x_i \oplus x_j \lll r, \dots, x_v), v) \\ x_i = a \oplus b, \quad x_j = (a \ggg r) \oplus c : ((x_1, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_v), v) &\rightarrow ((x_1, \dots, b, \dots, c, \dots, x_v, a), v+1) \end{aligned}$$

1.2 AES 线性层的优化

依据 [AP21] 中切片 AES 线性层 $L = MP$ ， M 为 128×128 的矩阵， P 为 128×128 的单位置换矩阵。其中 M 表示为

$$M = \begin{pmatrix} M_0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & M_0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & M_0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & M_0 \end{pmatrix}, \quad \text{where } M_0 = \begin{pmatrix} M_{00} & M_{01} & M_{02} & M_{03} \\ M_{03} & M_{00} & M_{01} & M_{02} \\ M_{02} & M_{03} & M_{00} & M_{01} \\ M_{01} & M_{02} & M_{03} & M_{00} \end{pmatrix}$$

$$M_{00} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad M_{01} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$M_{02} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad M_{03} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

其中 P 表示为, 其中 E 为 8×8 单位矩阵:

[illegible]

[illegible]

从 [LP24] 的搜索线性层角度来看, AES 的第一个寄存器的 M 变化为 interleaved form 下的 $4 \times 8 M_i$ Matrix, 其中循环矩阵的间隔为 2, 等于 interleaved form 下涉及 2 行寄存器。使用 [LP24] 中的优化算法, $x_i = 01111010 = a \oplus (a \ggg r) \oplus b$, $a = 0101000$, $r = 3$, $b = 0010000$, 其中 $Cost(a) = 2$, 在 interleaved form 下, 能减少一次 XOR 操作。但是当其, 转化为正常形式时, 仍需要 4 次 XOR 操作。因此, [LP24] 的优化方法, 需要在大于 4 次 XOR 操作的, 线性层时才能体现出优势。

$$M_i = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

参考文献

- [AP21] Alexandre Adomnicaï and Thomas Peyrin. Fixslicing aes-like ciphers new bitsliced AES speed records on arm-cortex M and RISC-V. *IACR Trans. Cryptogr. Hardw. Embed. Syst.*, 2021(1):402–425, 2021.
- [LP24] Gaëtan Leurent and Clara Pernot. Design of a linear layer optimised for bitsliced 32-bit implementation. *IACR Trans. Symmetric Cryptol.*, 2024(1):441–458, 2024.