



# FFT算法的实现与优化

贾海鹏, 张云泉, 李琨, 李志豪

中国科学院计算技术研究所计算机体系结构国家重点实验室

快速傅里叶变换 (FFT, Fast Fourier Transform) 是用于计算离散傅里叶变换的快速算法, 是SKA数据处理的关键性算法之一。然而, FFT存在实现优化复杂、radix种类繁多等难题。为此, 本文提出了一种基于计算模式的FFT代码自动生成方法, 并通过蝶形网络优化、蝶形计算优化、蝶形自动生成、SIMD汇编优化、内存对齐、Cache-aware的分块算法和高效转置等优化方法的应用, 显著提升了FFT算法的性能。然后, 本文介绍了一种在GPU平台上的自适应FFT框架原型, 并基于此, 描述了一种在CPU+GPU集群上利用2D网格分解来进行3D FFT的算法。最后给出了详细的性能分析和评估。

## 1. FFT算法的优化与实现

FFT的蝶形网络由stage-section-butterfly三层组成, 不同的FFT序列将通过不同的蝶形进行组合, 实现FFT变换。不同的基 (如radix-2, 3, 4, 5, 7, 11, 13, ...) 具有不同的蝶形, 通过FFT plan的生成以及蝶形kernel的底层优化, 能有效地提升FFT的执行效率。

(1) 蝶形网络优化。为了更好的把不同的基揉合进同一个高性能蝶形网络框架, 本文设计了输入和输出都为自然序列的FFT蝶形网络, 如图1所示。该网络具有两个优势: 一是完美支持混合基, 完美支持对FFT输入数据分解的自适应调优; 二是更加有利于SIMD优化。

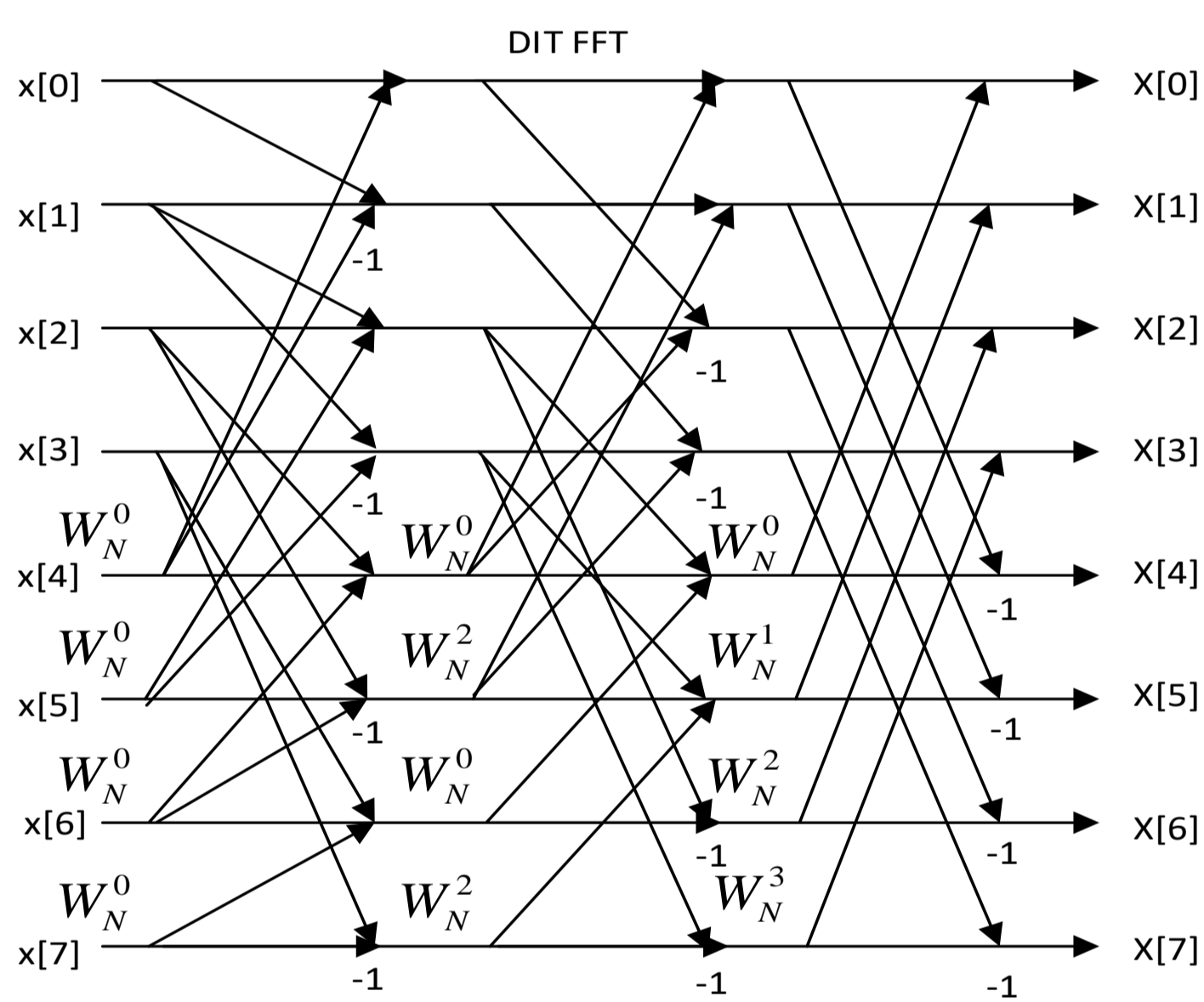


图1 对混合基和SIMD友好的蝶形网络

(2) 蝶形计算优化。FFT的每一种基, 均对应着一种蝶形计算序列, 需要对每种蝶形进行特定实现和优化。由于质数的个数无穷大, 若为每一种质数基都编写蝶形代码, 工作量极大, 不可能完全手工实现。为了解决这个问题, 我们实现了一种基于模板的FFT蝶形网络计算序列的生成系统。通过专家优化经验和FFT蝶形计算元操作的抽取, 构建由原子计算模板-混合计算模板-蝶形三个级别组装而成的蝶形计算方法。

```
For(int i=0;i<stage_num;++i) // stages in FFT network (FFT 蝶形网络)
{
  For(int i=0;i<section_num;++i) // sections in each stage
  {
    For(int i=0;i<butterfly_num;++i) // butterflies in each section
    {
      FFT_R7_KERNEL(...) // 蝶形(此处以radix-7蝶形为例)
      {
        R7_MIX_ATOM_TEMPLATE(out[1], out[6], TMP, TW, in_0, sum) // 基7的混合计算模板
        {
          // 共由m=[7/2]=4个原子计算模板构成混合计算模板
          PERF_FORMER_ODD_CPX_WITH_F(out[1], TMP[0], TMP[1], TW7_1R_F, TW7_1I, TMP[10], in_0, sum);
          PERF_FORMER_ODD_CPX_TW(out[1], TMP[2], TMP[3], TW7_2R_F, TW7_2I, TMP[10], TMP[11], sum);
          PERF_FORMER_ODD_CPX_TW(out[1], TMP[4], TMP[5], TW7_3R_F, TW7_3I, TMP[10], TMP[11], sum);
          PERF_ATOM_ODD_ADDSUB(out[6], sum, out[1]);
        }
        R7_MIX_ATOM_TEMPLATE(out[2], out[5], TMP, TW, in_0, sum); // 基7的混合计算模板, 同上, 不再展开
        R7_MIX_ATOM_TEMPLATE(out[3], out[4], TMP, TW, in_0, sum); // 基7的混合计算模板, 同上, 不再展开
      }
    }
  }
}
```

图2 原子计算模板-混合计算模板-蝶形(kernels)-section-stage的完整构成。

## 2. 基于MPI的FFT并行库

3D FFT集群算法主要基于1D和2D分解策略。假定输入数据的规模为 $n_0 \times n_1 \times n_2$  ( $n_0 \geq n_1 \geq n_2$ ), 计算次序依次为 $n_2, n_1, n_0$ 。

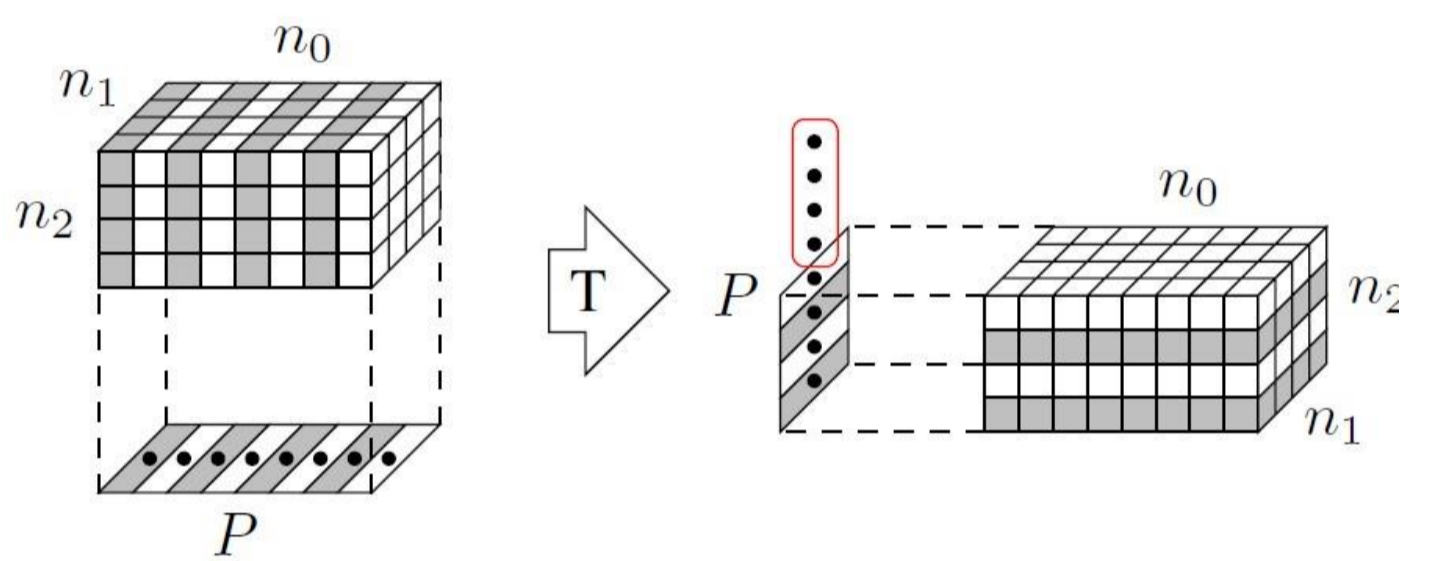
(1) 1D分解

a. 计算策略

- 沿  $n_0$  维, 将数据划分到  $P(P \leq n)$  个进程上。
- 其次,  $P$  个进程并行进行  $n_0/p$  批2D FFT(size= $n_1 \times n_2$ ) 的计算。
- 由于计算  $n_0$  维所需的数据分布在不同的进程上, 故需进行一次所有进程上的数据转置来完成  $n_0$  维的计算。

b. 瓶颈

- 并行计算的规模受限限于  $n_1$  或  $n_2$ 。



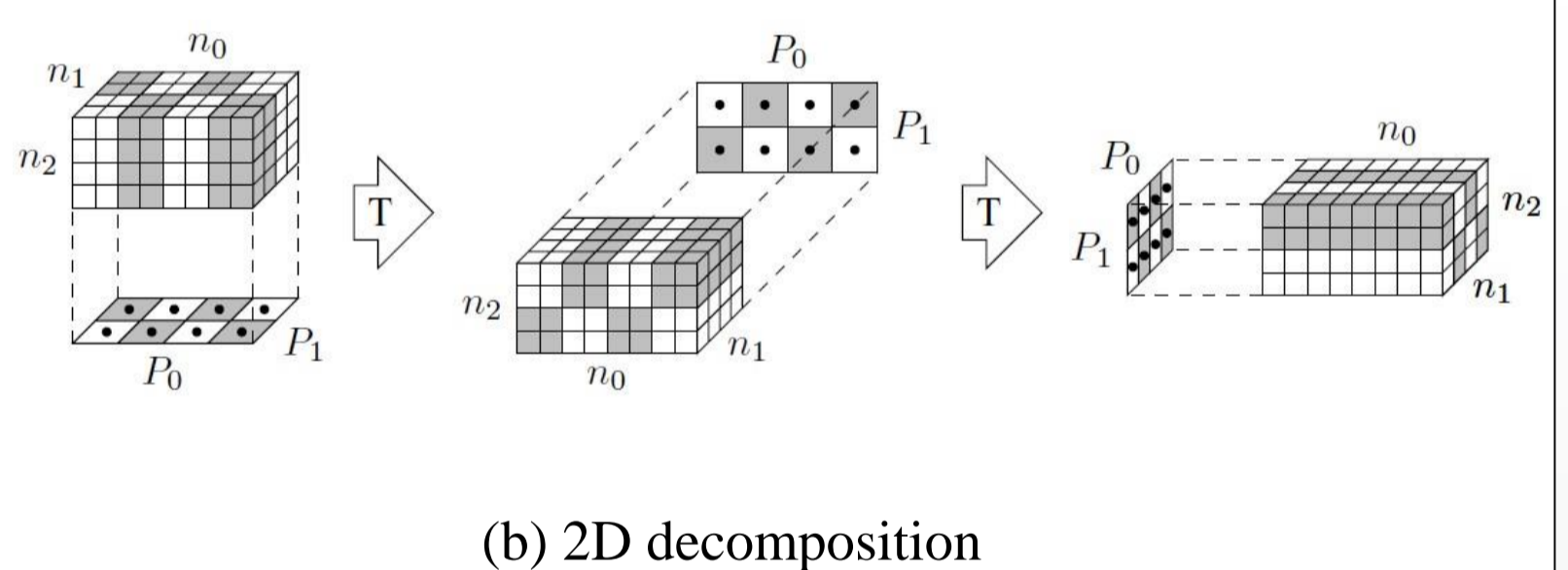
(a) 1D decomposition

(2) 2D分解

a. 计算策略

- 如图(b)所示, 首先沿  $n_1, n_0$  进行分解, 并行计算  $n_2$  维度的数据。其次沿  $n_2, n_0$  进行分解, 并行计算  $n_1$  维度的数据。最后进行计算  $n_0$  的数据。

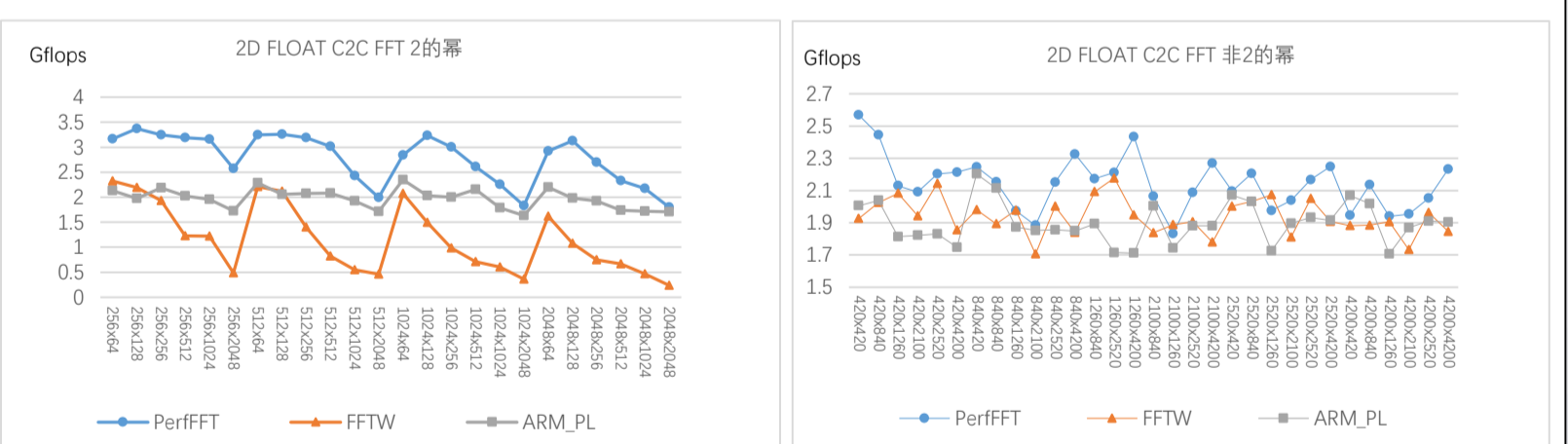
b. 解决了1D分解并行计算规模受限的瓶颈



(b) 2D decomposition

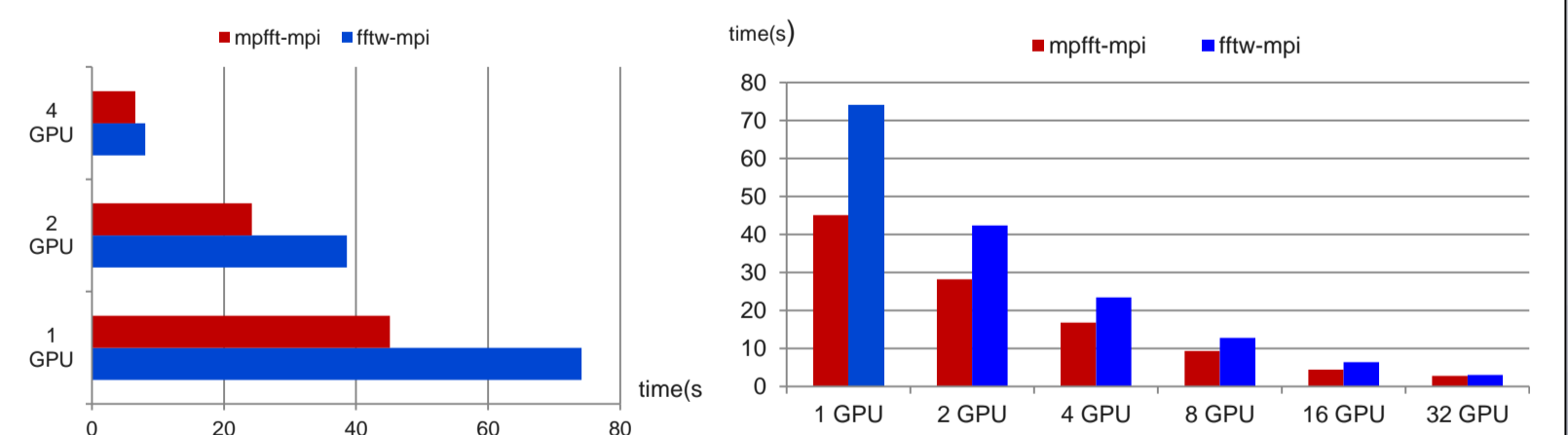
## 3. 性能评估

在包括ARM V8架构、天河2超算在内的不同计算平台上对FFT算法进行测试评估, 对比结果如下:



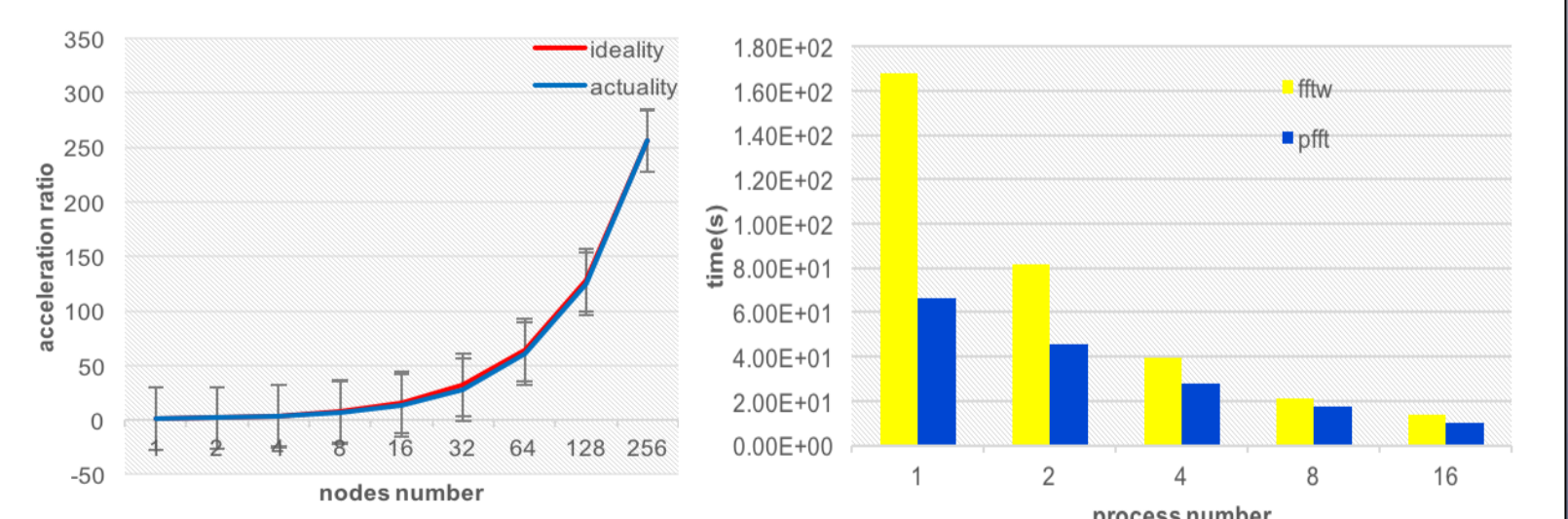
(a) FFT on ARM V8

(b) FFT on ARM V8



(c) QDR Infiniband

(d) Intel 82573 Gigabit Ethernet



(e) Tianhe2 (PFFT)

(f) QDR Infiniband



Shanghai, China, Dec. 23-24, 2017

2017 2nd SKA Annual Symposium on SDP&HPC