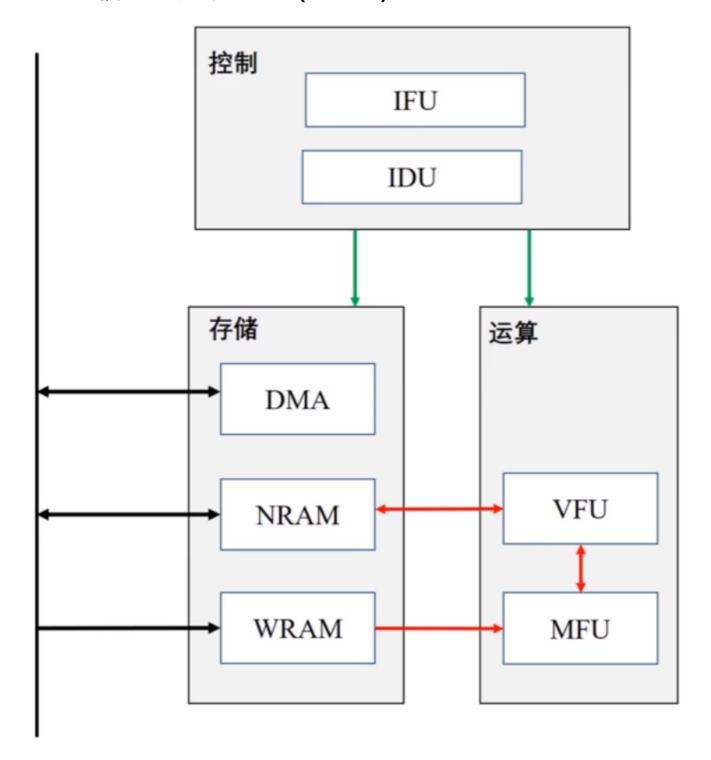
Chapter 7 深度学习处理器架构

Revision: 1

7.1 单核深度学习处理器(DLP-S)



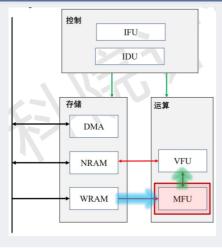
从DLP到DLP-S:

- 控制模块
 - 多发射队列,支持指令级并行;
- 运算模块

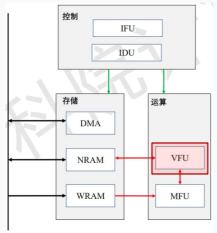
- 增加运算器中的操作,支持硬件高效执行的操作;
- 低位宽运算器,提高执行能效;
- 稀疏运算,提高计算效率;
- 存储单元
 - 稀疏数据的稠密化访存,降低开销;
 - 转换检测缓冲区(TLB, Translation Lookaside Buffer), 降低访存延迟;
 - 最后一级cache(LLC, Last Level Cache), 降低访存延迟;

执行流程

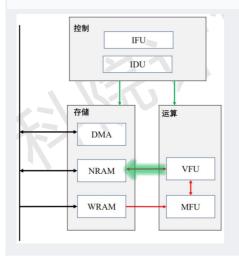




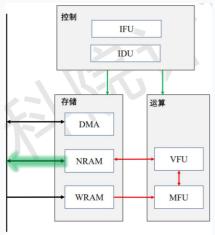
MFU接收到指令后从VFU接收仅预处理后的神经元数据, 并从WRAM中读取权重数据,完成矩阵运算后将结果发给 VFU



VFU对输出神经元进行后处理(如激活、池化)



VFU将运算结果写回NRAM

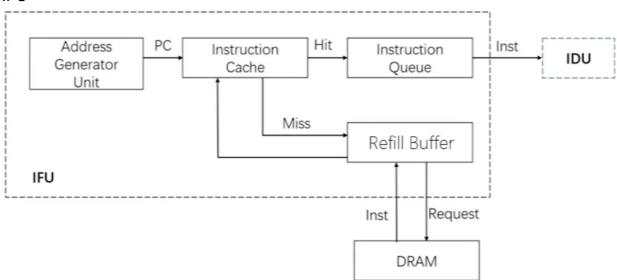


DMA将输出神经元从NRAM写回到DRAM

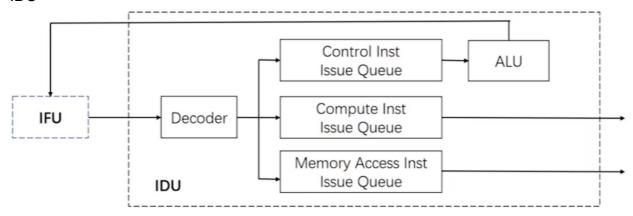
- 神经元数据流:DRAM→NRAM→VFU→(MFU→VFU→)NRAM→DRAM;
- 权重数据流:DRAM→WRAM→MFU;

控制模块

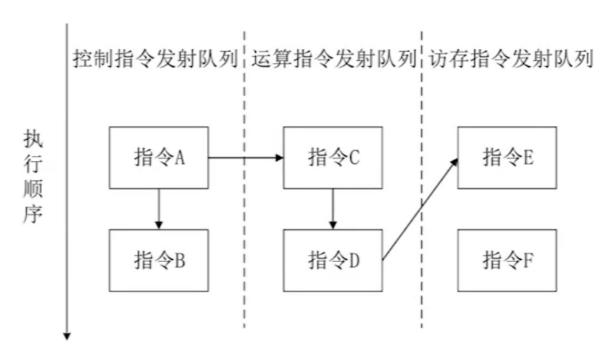
• IFU



- 地址生成器AGU(Address Generator Unit):
 - 1. PC=0
 - 2. PC=PC+1
 - 3. PC=Jump/CB Reg
- 指令高速缓存ICache(Instruction Cache);
- 指令回填单元RB(Refill Buffer);
- 指令队列IQ(Instrcution Queue);
- IDU

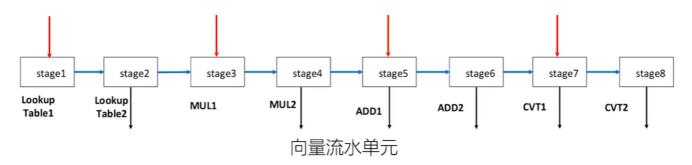


- 译码单元Decoder
- 指令发射队列(Issue Queue):



- Control IQ Compute IQ Memory Access IQ
- 三个指令队列乱序发射,指令队列内顺序发射;
- 两条同类型指令有依赖:位于同一发射队列顺序发射;
- 两条不同类型指令有依赖:添加SYNC同步指令;
- 算数逻辑单元ALU

运算模块VFU

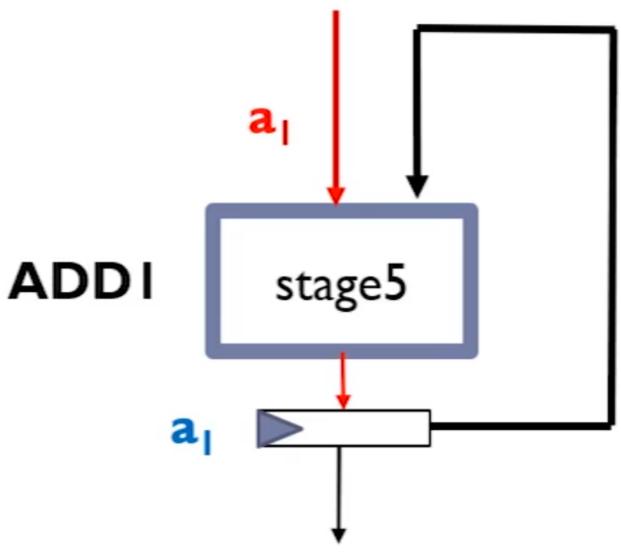


- 完成输入神经元的前处理和输出神经元的后处理;
- 包括向量流水单元和转置单元;
 - 多种数据类型: INT8/16/32、FP16/32;
 - 新增运算:查表、边缘扩充、数据格式转换等;
 - 多个stage可以输入,多个stage可以输出;
- 向量流水单元承载向量运算功能;
- 转置单元承载数据重新摆放功能;

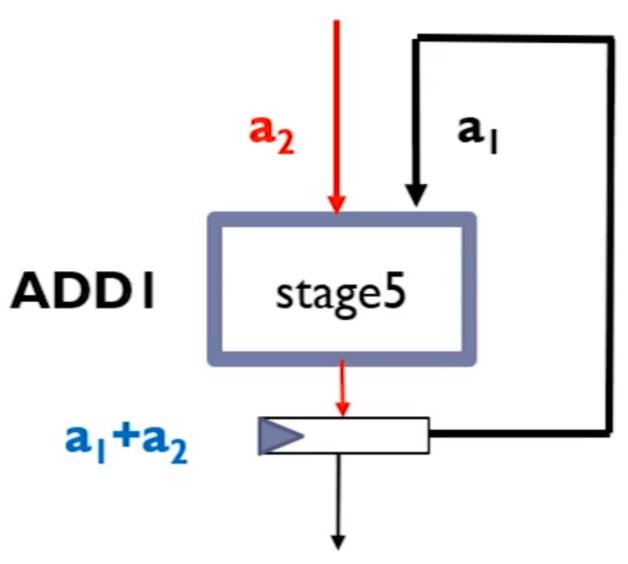
向量流水单元如何完成Avg Pooling

- 当输入数据类型是INT时:
 - Avg Pooling本质是 $k_x imes k_y$ 个向量的累加(k_x 和 k_y 是Pooling核大小);
 - INT型的加法延迟是1个cycle;
 - 使用stage5即可完成INT数据类型的Avg Pooling;
 - 每个步骤是一个cycle, 所以完成Avg Pooling需要 $k_x \times k_y$ 个cycles;

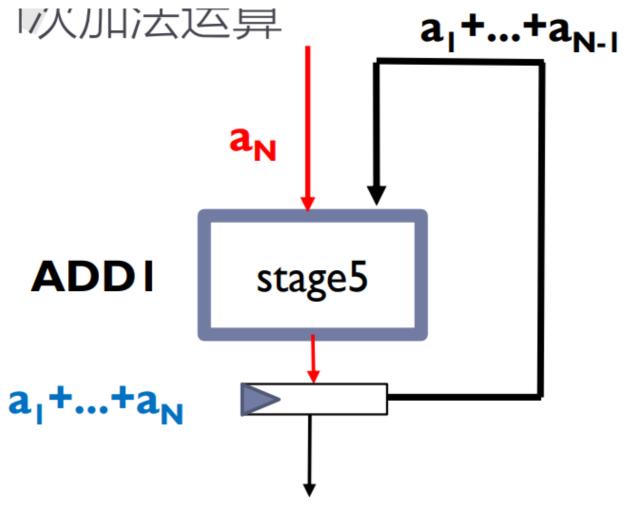
```
- 步骤:
|步骤|描述|
|:--:|:------:|
```



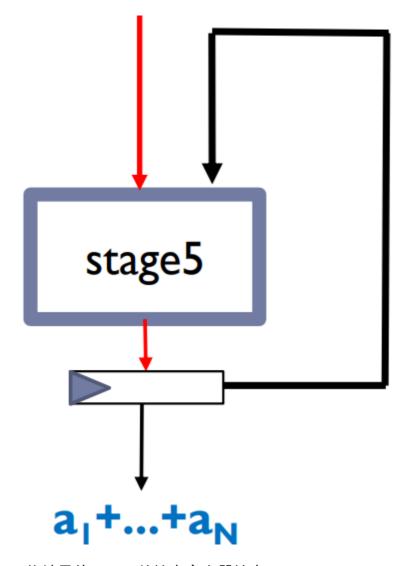
|输入向量1 BYPASS stage5后进入stage5输出寄存器 |



| 输入向量2与输入向量1经过stage5的定点加法器,完成加法运算后,写入stage5输出 寄存器 |



|重复步骤2直至完成 $k_x imes k_y - 1$ 次加法运算 |

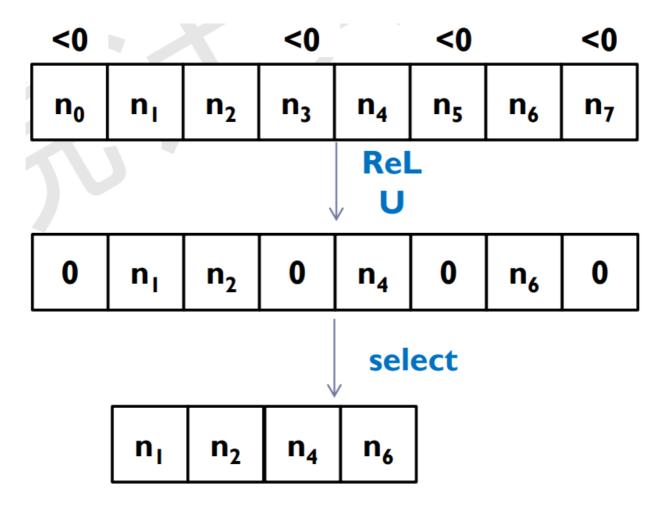


| 将结果从stage5的输出寄存器输出 |

- 当输入数据类型是Float型时
 - Float型的加法延迟是2 cycles;
 - 使用stage5和stage6即可完成Float数据类型的Avg Pooling;
 - 步骤:
 - 1. 输入向量1 BYPASS stage5和stage6后进入stage6输出寄存器;
 - 2. 输入向量2与输入向量1经过stage5和stage6的浮点加法器,完成加法运算后,写入stage6输出寄存器;
 - 3. 重复步骤2直至完成 $k_x \times k_y 1$ 次加法运算;
 - 4. 将结果从stage6的输出寄存器输出;
 - 每个步骤是2 cycles , 所以完成Avg Pooling需要 $2 imes k_x imes k_y$ 个cycles ;

向量流水单元完成神经元压缩

- 神经元经过ReLU会产生很多0;
- 如何将这些0进行过滤,生成稠密的神经元?
- 从而减少数据搬运,减少能耗;



转置单元

- 支持多种数据类型,INT8/16/32、FP16/32;
- 功能包括转置、镜像、旋转等;
- 主要由一个数据缓存和读写控制逻辑组成;
- 读写控制逻辑能够对数据缓存进行多种模式的读写;
- 实现操作

|操作|描述|步骤|

| :--: | :-----: |:-----: |

|转置|

株内 写 \					
横向写入					
	a _{II}	a ₁₂	a ₁₃	a ₁₄	1
	a ₂₁	a ₂₂	a ₂₃	a ₂₄	
	a ₃₁	a ₃₂	a ₃₃	a ₃₄	
	a ₄₁	a ₄₂	a ₄₃	a ₄₄	↓
	↓ – –			->	

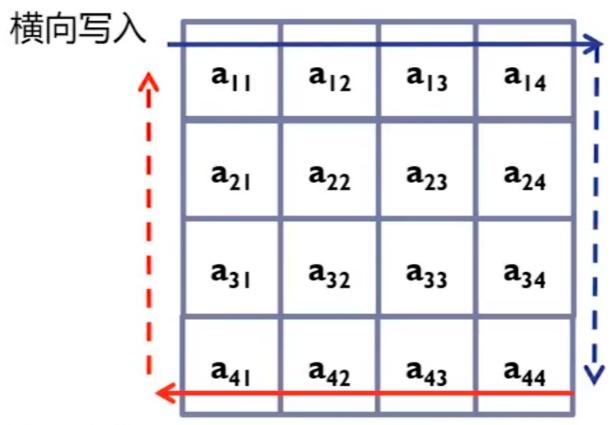
纵向读出

| 1. 从第一行开始,将数据从左向右写入缓存,直至填满数据缓存;2. 从第一列开始,将数据从上到下依次读出,直至读完缓存中的所有数据; | | 镜像 |

横向写入 一横向读出	a _{II}	a ₁₂	a ₁₃	a ₁₄	7
	a ₂₁	a ₂₂	a ₂₃	a ₂₄	li
	a ₃₁	a ₃₂	a ₃₃	a ₃₄	li
Ŷ	a ₄₁	a ₄₂	a ₄₃	a ₄₄	ļ

| 1. 从第一行开始,将数据从左向右写入缓存;2. 从第一列开始,将数据从右向左依次读出;|

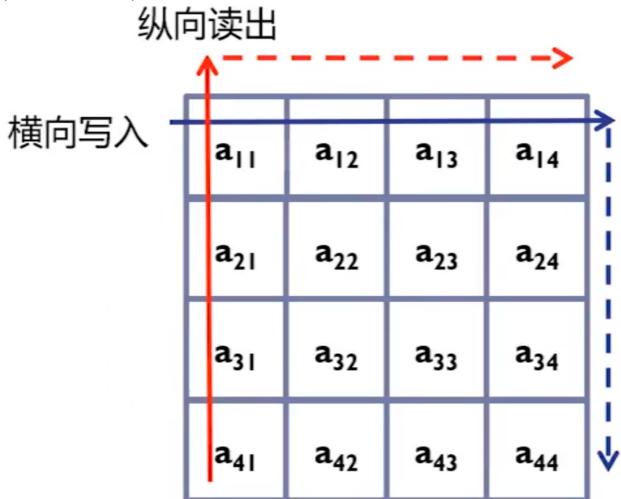
|旋转180度|



横向读出

| 1. 从第一行开始,将数据从左向右写入缓存;2. 从最后一行开始,将数据从右向左依次读出 |

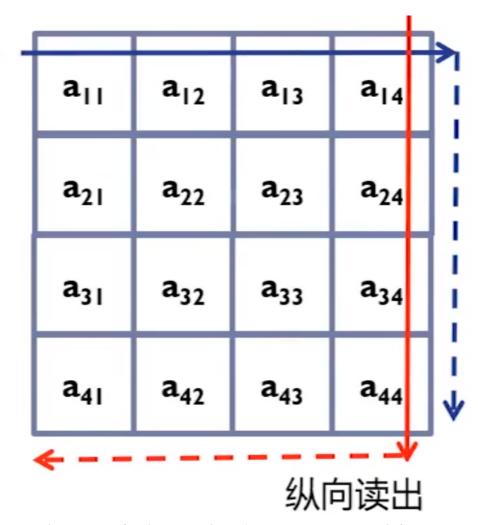
| 顺时针旋转90度 |



| 1. 从第一行开始,将数据从左向右写入缓存;2. 从第一列开始,将数据从下到上依次读出 |

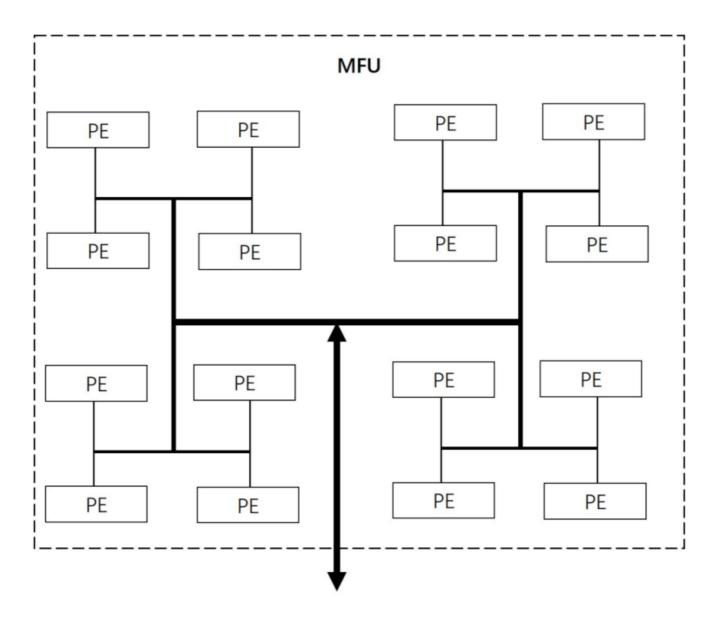
| 顺时针旋转270度 |

横向写入



| 1. 从第一行开始,将数据从左向右写入缓存;2. 从最后一列开始,将数据从上到下依次读出 |

运算模块



- MFU:矩阵运算单元
 - H-tree互联;
 - 低位宽定点运算器;
 - 三种模式:
 - INT16×INT16;
 - INT8×INT8;
 - INT8×INT4;

存储单元

- 存储管理
 - NRAM, WRAM, DMA;
 - 虚拟存储:片内片外统一编址;
 - 片内无需虚实地址转换;
 - 片内外需虚实地址转换;
- 降低访存延迟
 - TLB:缓存常用页表;
 - LLC:缓存经常访问的DRAM数据;
- 降低访存量

- 稀疏化存储;
- 数据压缩;

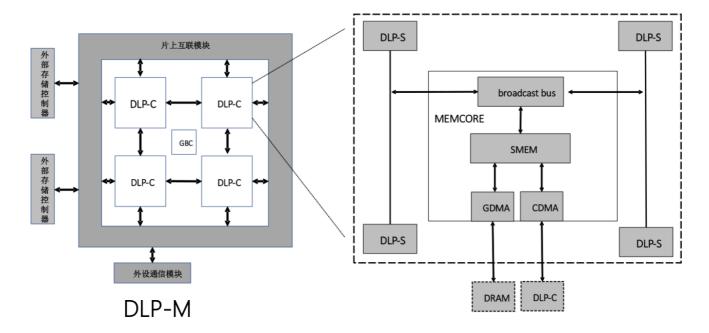
DLP-S总结

- 终端智能应用
- 控制:基于tensor语义进行设计专用指令;
- 计算:基于tensor进行运算操作。流水排布,转置;
- 存储:基于tensor进行数据搬运。稀疏,压缩;

7.2 多核深度学习处理器(DLP-M)

- 由于工艺/面积受限,提升单核处理器性能会使得能耗快速升高,能效比下降;
- 需要解决核间同步,核间通讯,拓扑结构,任务划分等问题;

总体架构

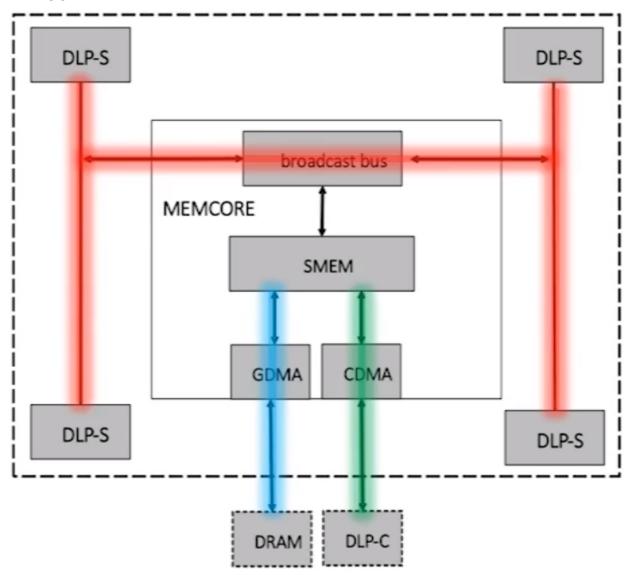


- 多核处理器分层结构设计
 - 一个DLP-M由多个DLP-C构成;
 - 一个DLP-C由多个DLP-S构成;
 - 减少NoC的负载核开销;
- DLP-M
 - 外部存储控制器;
 - 外设通信模块;
 - 片上互联模块;
 - 同步模块GBC(Global Barrier Controller);
 - 四个DLP-C;
- DLP-C
 - 四个DLP-S;
 - 存储核MEMCORE(Memory Core)
 - 存储: DLP-S共享数据;

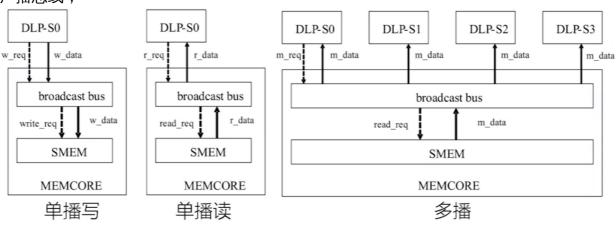
• 通信: DLP-C与片外DRAM, DLP-C之间, 多个DLP-S之间;

Cluster架构

MEMCORE



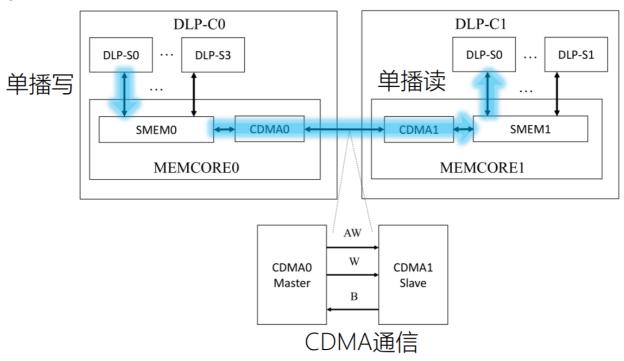
- 共享存储模块SMEM(Shared Memory);
- 广播总线(Broadcast Bus);
- Cluster直接内存访问CDMA(Cluster Direct Memory Access);
- 全局直接内存访问GDMA(Global Direct Memory Access);
- 广播总线;



• 深度学习数据的复用特性;

- 读写请求:单播写、单播读,多播;
- 多播的应用:大规模卷积运算
 - DLP-S中NRAM中存入不同输入数据,权重位于片外DRAM中,需要将权重加载至 所有DLP-S的WRAM中;
 - 执行过程:
 - 访存指令:通过DMA载入权重至SMEM中;
 - 广播指令:广播总线广播权重至所有DLP-S中;
 - 计算指令: DLP-S执行卷积运算;
 - 如果没有SMEM,则相同的权重数据需要重复4次从DRAM读出,片外访存的数据 量变为原来的4倍;
 - 如果使用SMEM但不使用广播,则相同的权重数据也需要重复4次从SMEM读出, 对SMEM访存的数据总量变为原来的4倍:

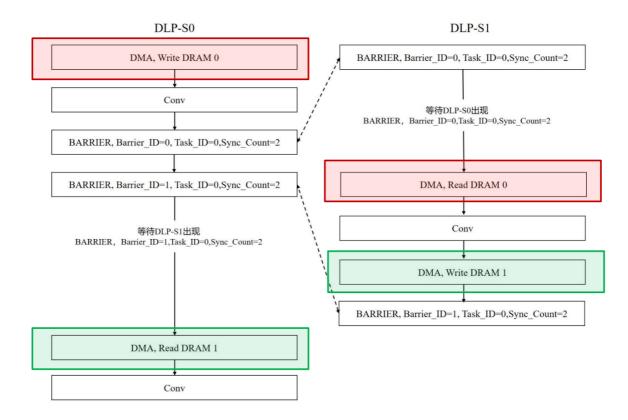
CDMA



- 执行过程:单播写,CDMA通信,单播读;
- 访存指令:目标Cluster号,源地址,目的地址,数据大小;

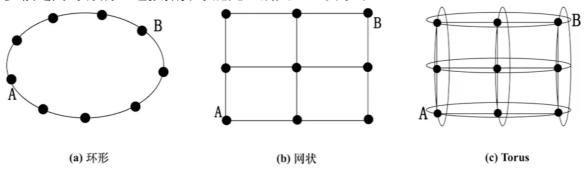
GDMA

- 每个DLP-C可能对于多个DRAM终止其,因此GDMA发出的请求地址需要进行路由;
- GDMA发出的请求地址是虚地址,需要使用MMU进行虚实地址转换;
- GDMA会利用TLB加速虚拟地址到物理地址的转换;
- GDMA会利用LLC缩短片外访存的平均延时:
- 多核同步模型
 - BARRIER指令:多核同步指令,解决访存冲突;
 - BARRIER: Opcode;
 - Barrier ID: Barrier序号;
 - Task_ID:同步的任务编号(同一个任务才需要同步);
 - Sync Count:需要同步的Barrier个数;
 - 双核协同指令流

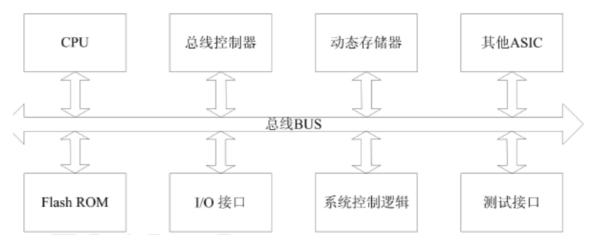


互联架构

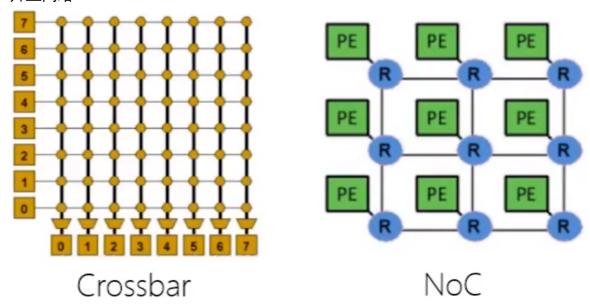
- 多核协同
 - 数据共享来减少对片外DRAM的访问;
 - 提高处理单个任务时的计算能力;
 - 需要实时数据交互;
- 核间互联拓扑结构
 - 不同核到同一个核的延时相同:提供所有核完全对等的编程模型,方便软件编写和 性能优化,也使得多核系统在调度时可以做任意的任务分配;
 - 核间的互联通路尽量稠密:减少单个通路负载,同时降低访问延时。理论上,只有 多核之间对称的全连接拓扑才能完全满足上述要求;



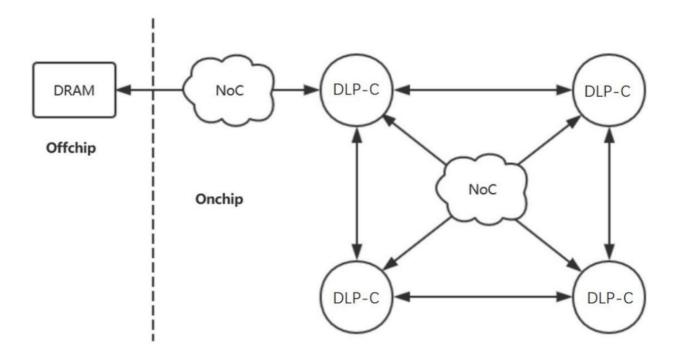
- 互联方式
 - 总线互联



- 公共数据干线
- 拓展性差
- 片上网络



- 片上互联
- 性能和功耗有优势
- 拓展性好
- DLP-C互联



DLP-M总结

- 云端智能领域应用
- 分层结构
 - Chip级->Cluster级->Core级
- 通信模型
 - MEMCORE
 - Cluster互联架构