

## GPU培训











## 主题

- 1 为什么选择GPU?
- 2 GPU适合哪些运算?
- 3 GPU如何实现并行?
- 4 多GPU如何通信?
- 5 GPU计算方案配置

# 01

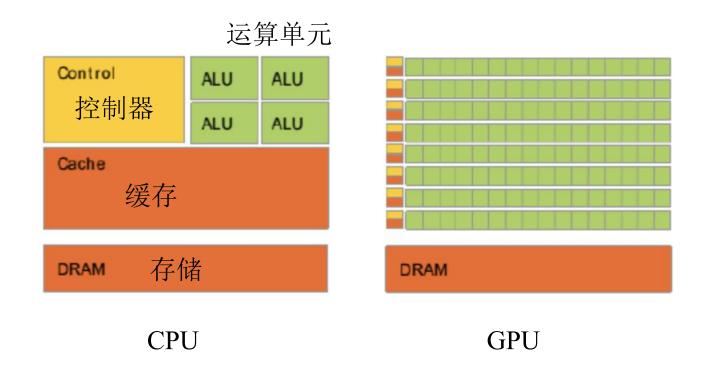
## 为什么选择GPU

#### 1.为什么选择GPU



GPU (graphics processing unit), 图形处理器,专门为了渲染设计的。

CPU (graphics processing unit),中央处理器,通用型强,专用性低。



渲染:电脑显示器上显示的图像,在显示 在显示器之前,要经过一系列处理,这个 过程就叫"渲染"



- ➢ 渲染: 几何点位置和颜色的计算,在数学上用四维向量和变换矩阵的乘法,GPU被设计为专门适合做类似运算的专用处理器。
- ➤ 现在游戏、3D设计对渲染的要求越来越高,GPU的性能越做越强。 论纯理论计算性能,要比CPU高出几十上百倍。
- ➤ 卷积神经网络CNN数学上就是许多卷积运算和矩阵运算的组合,其中卷积运算也可以通过矩阵运算完成。因此深度学习就可以非常恰当地用GPU进行加速了。
- ➤ GP(general purpose)GPU,通用GPU,不再局限于图形领域,将其能力扩展到其他计算密集的领域。

# 02

# GPU适合哪些运 算

适合:

大量的轻量级运算

不适合:

并行度小的应用

高度并行

计算密集型

控制简单

多任务执行

浮点型运算

不规则的任务并行

频繁的全局同步

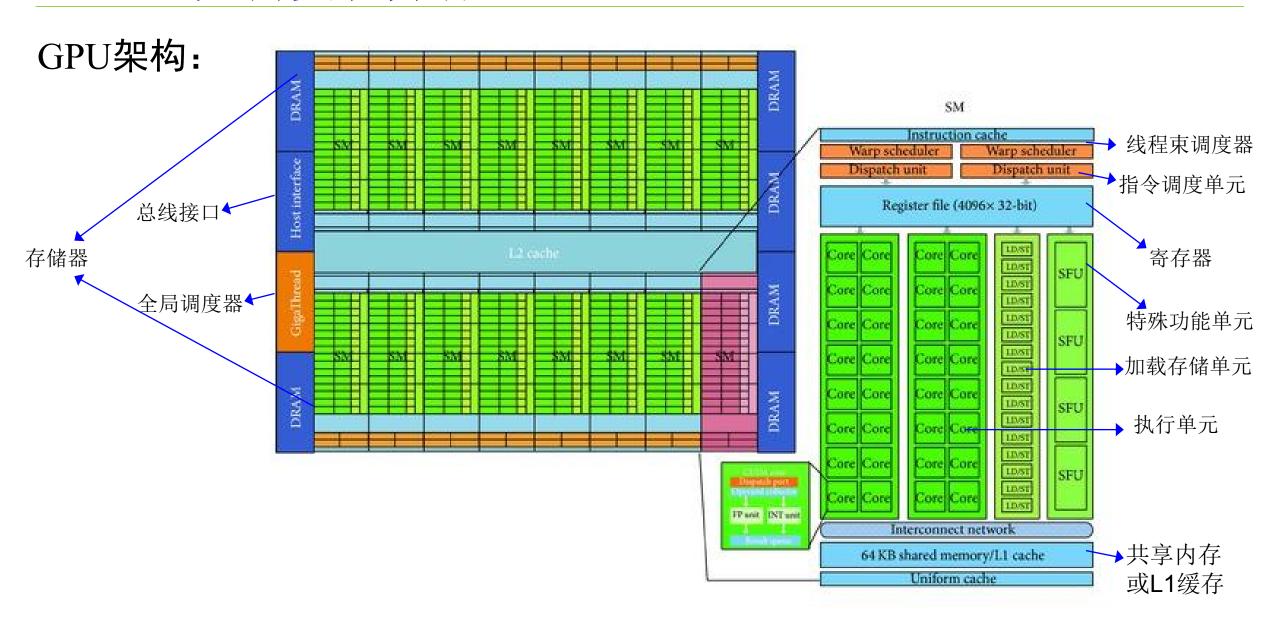
在线程之间,会出现 随机的点对点同步的 应用

# 03

# GPU如何实现并行

#### 3. GPU如何实现并行

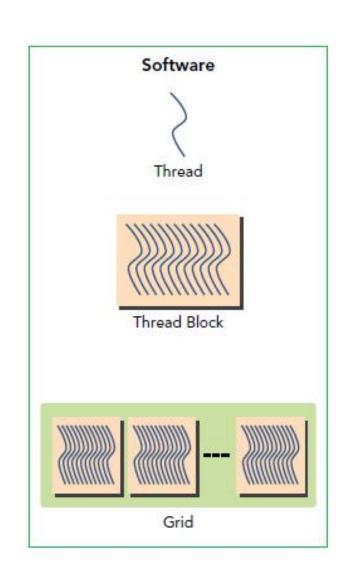


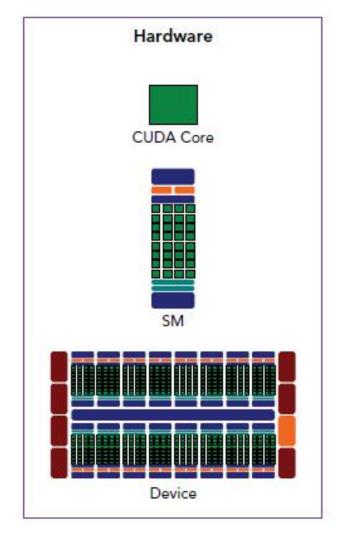




软件--硬件:

1. 线程: 是GPU运算中的最小执行单元, 线程能够完成一个最小的 逻辑意义操作。

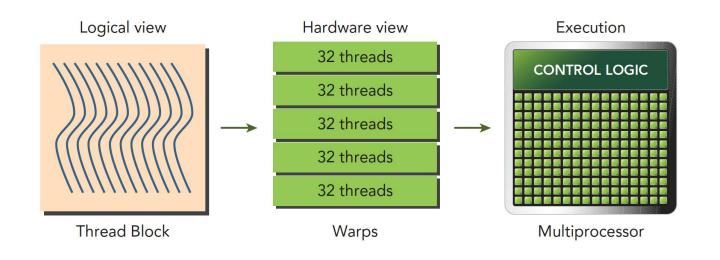




### 3. GPU如何实现并行



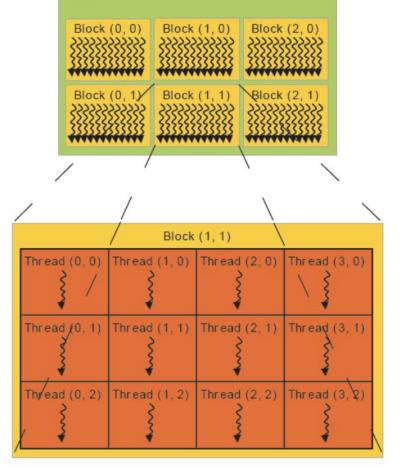
- 2. 线程束:是GPU中的基本执行单元。GPU是一组SIMD处理器的集合,每个线程束中的线程是同时执行的。
- 3. 线程块:一个线程块包含多个线程束,在一个线程块内的所有线程,都可以使用共享内存来进行通信、同步。
- 4. 流多处理器: 相当于CPU中的核,负责线程束的调度执行





GPU 并行编程的核心在于线程,一个线程就是程序中的一个单一指令流,一个个线程是组合在一起就构成了并行计算网格,成为了并行的程序。

CUDA 并行编程架构可以用网格 (GRID) 来形容: 一个网格好比一只军队。块好比军队的每个部门 (后勤部,指挥部,通信部等)。每个块又分成好多个线程束,这些线程束好比部门内部的小分队。



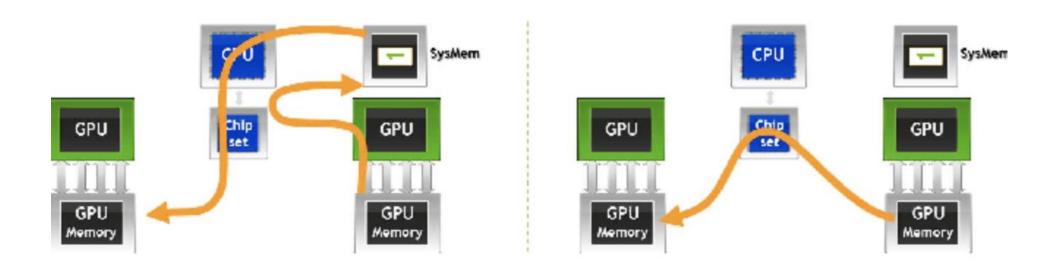


# 多GPU如何实现通信

### 4. 多GPU如何实现通信: 单机多卡



▶ 2011年, GPUDirect Peer-to-Peer(P2P)使GPU可以通过PCIe直接访问目标GPU的显存。



No GPUDirect P2P

**GPUDirect P2P** 

## 4. 多GPU如何实现通信: 单机多卡



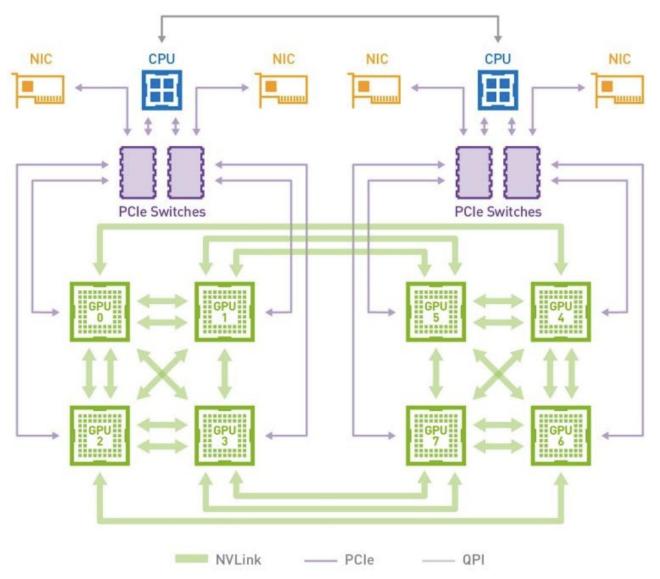
▶ 2014年3月,发布NVLink技术,能在多GPU之间实现非凡的连接带宽。

P100搭载NVLink 1.0,有4个NVLink通道,每个40GB/s的双向带宽,P100可以最大达到160GB/s带宽。

V100搭载NVLink 2.0,有6个通道,每个通道达到50G的双向带宽,V100可以最大达到300GB/s的带宽。

PCIe Gen3 32GB/s

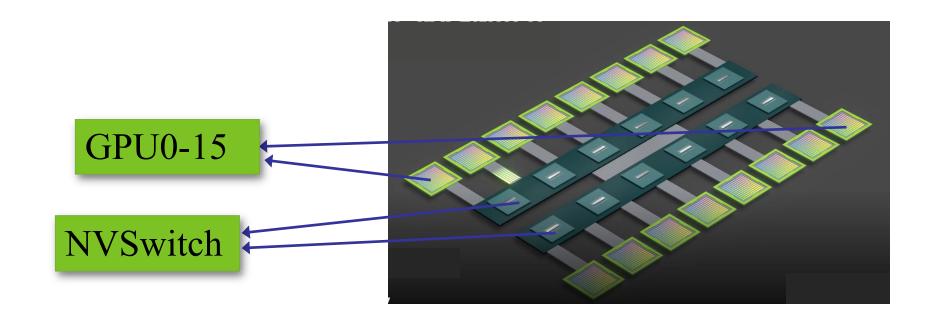
虽然V100有6个NVlink 通道,但是实际上因为 无法做到全连接,2个 GPU间最多只能有2个 NVLink通道100G/s的双 向带宽。而GPU与CPU 间通信仍然使用PCIe总 线。CPU间通信使用QPI 总线。



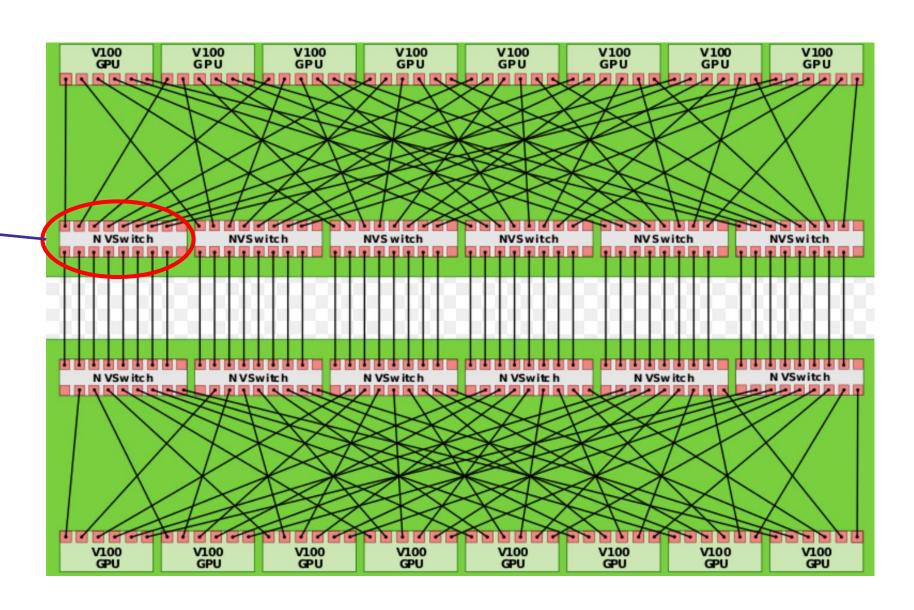
HGX-1/DGX-1使用的8个V100的混合立方网格拓扑结构



NVSwitch交换机通过一个或多个交换机路由GPU来实现更大GPU的集群。支持单个服务器节点中 16 个全互联的 GPU,并可使全部 8 个GPU 对分别以 300 GB/s 的惊人速度进行同时通信。

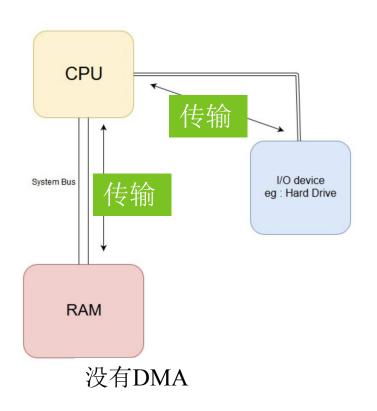


支持单个服务器节点中 164个全互联的 GPU,并可使全部 8 个 GPU 对分别以 300 GB/s 的惊人速度进行同时通信。

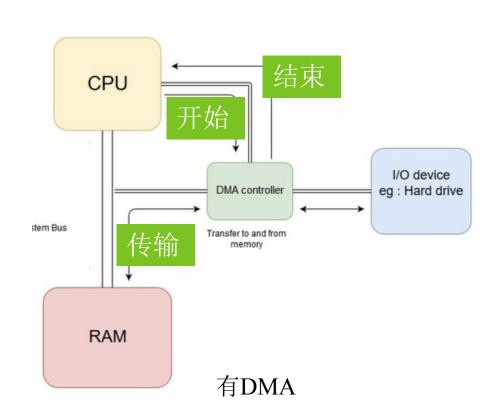




➤ DMA直接内存访问:完全由硬件执行I/O交换的工作方式。



设备内存与系统内存的数据交换必须 要CPU参与

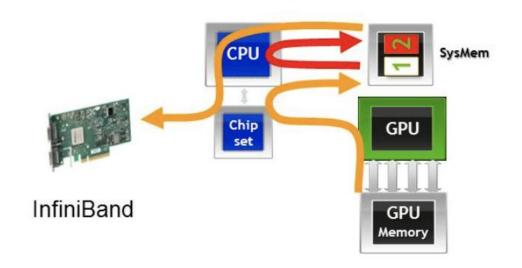


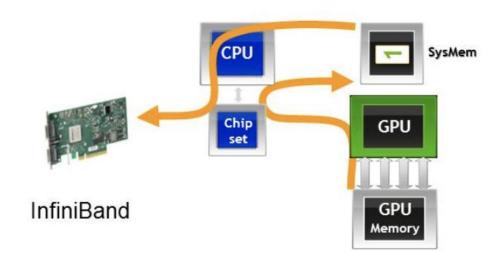
DMA控制器从CPU完全接管对总线的控制,数据交换不经过CPU,而直接在内存和IO设备之间进行

### 4. 多GPU如何实现通信: 多机多卡



➤ **GPUDirect**:多个GPU,第三方网络适配器,固态驱动器(SSD)和其他设备可以直接读写CUDA主机和设备内存。





没有GPUDirect

有GPUDirect

## 4. 多GPU如何实现通信: 多机多卡



RDMA 远程直接内存访问: 在计算机之间网络数据传输时Offload CPU负载的高吞吐、低延时通信技术。

在网卡上将RDMA协议固化于硬件,以及支持零复制网络技术和内核内存旁路 技术来达到其高性能的远程直接数据存取的目标。

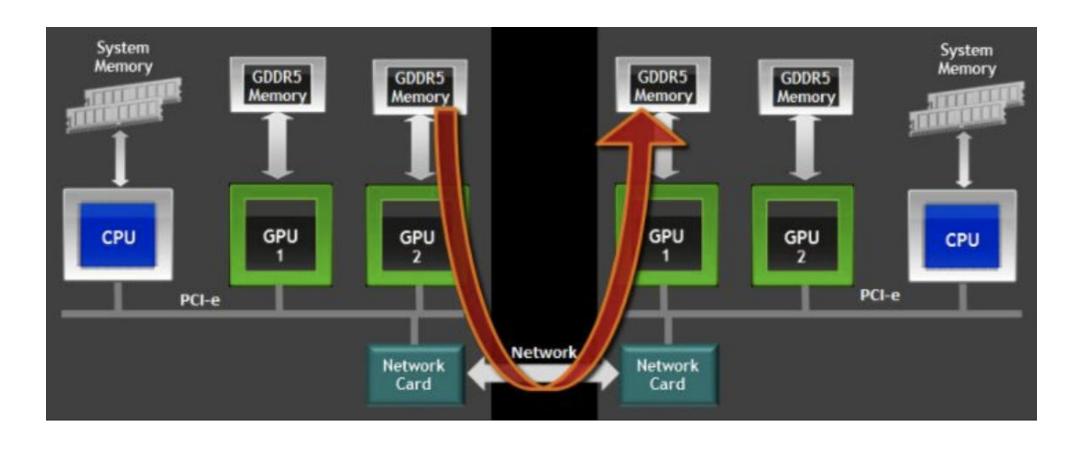
➤ GPUDirect RDMA:加速多机间GPU通信的技术。

计算机1的GPU可以直接访问计算机2的GPU内存。

#### 4. 多GPU如何实现通信: 多机多卡



#### **GPUDirect RDMA:**



减少了GPU通信的数据复制次数,通信延迟进一步降低。

# 05

## GPU计算方案配置



#### 考虑因素:

- 1. **计算比例**:通常应用程序的执行需要**GPU**与**CPU**协同完成,可根据**GPU**计算部分所占比重,配置节点**GPU**卡密度;
- 2. **计算规模:**根据不同应用数据规模及计算类型,可以选择单机单GPU卡、单机多GPU卡和GPU集群应用模式;
- 3. **内存容量**: GPU计算节点内存容量建议配置为: GPU个数\*GPU显存容量+32GB;

- 4. 数据通信:在单机多卡模式下,可使用 GPU Direct P2P技术加速 GPU之间数据传输速度;在GPU集群模式下,可使用GPU Direct RDMA功能,加速数据通信提升程序的执行效率,同时可根据应用程序对集群通信带宽及延迟的需求,选择高速Infiniband网络或万兆网络;
- 5. 存储系统:单节点应用模式下一般数据量比较小,对存储系统性能要求不高,一般采用本地存储;集群环境下,应用数据量比较大,一般配置大容量、统一、高速的并行文件系统,另外对一些特殊应用,如石油、天然气应用,可以在每个GPU计算节点内部配置SSD硬盘,作为分级存储使用,加速节点内部数据交换;



6. 管理调度: 合理选择GPU集群的作业调度和监控系统,可以提升集群的使用效率,降低维护成本。

#### 单机单卡模式:

适合小数据规模应用或初级用户测试、实验使用,方案设计需要同时 兼顾GPU与CPU的计算性能。适合应用类型为只支持单GPU加速应用, 程序执行过程中通过任务划分,由GPU和CPU共同完成计算任务,或 程序中只有部分模块采用了单GPU加速功能。



#### 单机多卡模式:

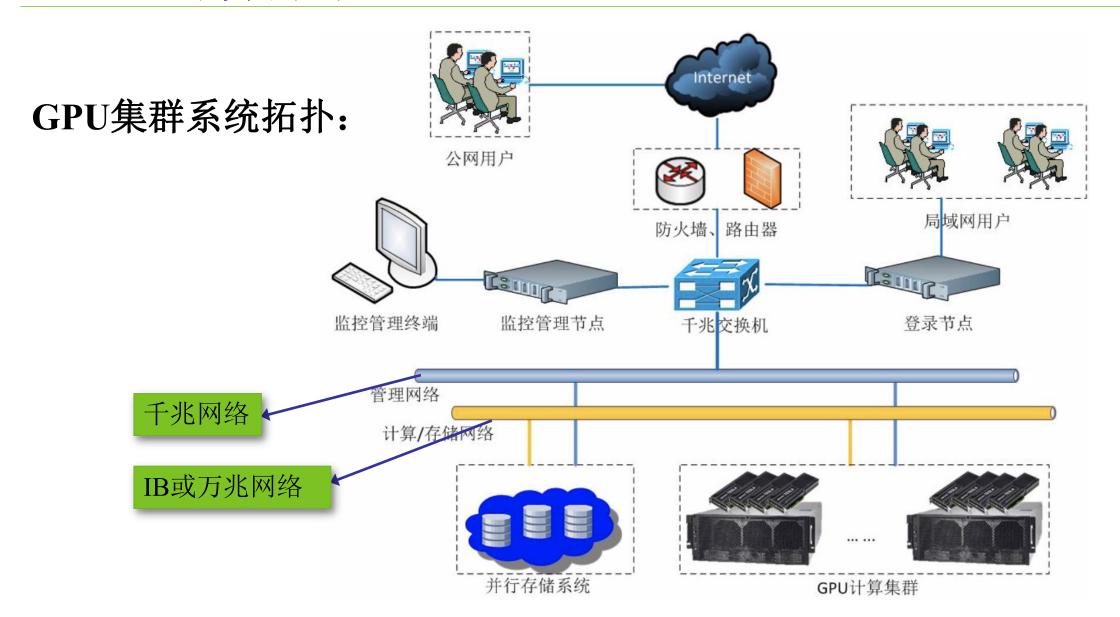
单机多卡模式下,应用对单节点计算性能和密度要求高,程序可以同时调用多个GPU使用,大部分计算任务也由GPU来承担,而CPU负责复杂指令处理及调度部分。

GPU服务器插多个GPU卡的情况下,建议多个GPU插在同一个CPU端,这样可以使用GPU Direct P2P,避免在节点内部GPU之间跨QPI通信,加速程序在多GPU运行效率。



#### GPU集群模式:

GPU集群根据应用类型每个节点配置一个(兼顾GPU和CPU计算能力) 或多个GPU卡(GPU作为节点内部主要计算单元),集群内部各节点 配置相同: 计算节点之间使用高速Infiniband或万兆网络作为集群的计 算和互联网络:采用并行文件系统为整个集群提供高速、稳定的数据 存储服务: 千兆网络作为管理网络用做整个集群的监控和管理, 用户 可通过GPU集群管理、调度系统在外网或局域网内提交作业到GPU集 群,并可实时监测到GPU集群的运行状况。



## 参考文献链接:



- [1] https://blog.csdn.net/xihuanyuye/article/details/81178352
- [2] https://www.cnblogs.com/muchen/p/6138691.html
- [3] https://yq.aliyun.com/articles/591403?spm=a2c4e.11153940.blogcont599183.6.42d5496fvLUe4T
- [4] https://yq.aliyun.com/articles/599183?spm=a2c4e.11153940.blogcont599183.7.77da496f2DxNtb
- [5] https://yq.aliyun.com/articles/603617?spm=a2c4e.11153940.blogcont591403.15.2bbd1cb8EICsaR
- [6] https://www.nvidia.cn/data-center/nvlink/
- [7] https://en.wikichip.org/wiki/nvidia/nvswitch
- [8] https://www.sohu.com/a/150642645\_632967
- [9] https://www.quora.com/What-is-the-function-of-DMA-in-a-computer
- [10] <a href="https://developer.nvidia.com/gpudirect">https://developer.nvidia.com/gpudirect</a>



#### **CONTACT US**



400-012-9522 010-86460505



思腾合力 "siton-aiserver"



天津地址: 天津市武清区逸仙园中山

大路东D楼一层

北京地址:北京市海淀区安宁庄西路9

号院金泰富地大厦3层317室



www.aiserver.cn



contact@aiserver.cn

#### 视觉计算推动者

[服务器·DGX·DLI·集群·个性化定制]



欢迎关注思腾合力 官方微信公众号

## Thanks!