

训练大模型离不开各种分布式并行策略,常用的并行策略包括

数据并行 (data parallelism, DP):假设有 N 张卡,每张卡都保存一个模型,每一次迭代 (iteration/step)都将 batch 数据分割成 N 个等大小的 micro-batch,每张卡根据拿到的 micro-batch 数据独立计算梯度,然后调用 AllReduce 计算梯度均值,每张卡再独立进行参数更新。

```
GPU0:

L0 | L1 | L2

---|---|

a0 | b0 | c0

a1 | b1 | c1

GPU1:

L0 | L1 | L2

---|---|

a0 | b0 | c0

a1 | b1 | c1
```

模型并行 (model parallelism/tensor parallelism, MP/TP): 有的 tensor/layer 很大,一张卡放不下,将 <mark>tensor 分割</mark>成多块,一张卡存一块。

```
GPU0:

L0 | L1 | L2
---|---|
a0 | b0 | c0

GPU1:

L0 | L1 | L2
---|---|
a1 | b1 | c1
```

<mark>流水并行</mark> (pipeline parallelism, PP) : 将网络<mark>按层切分</mark>, 划分成多组, 一张卡存一组。

从 GPT-1 到 GPT-3,两年时间内模型参数 <mark>0.1B</mark> 增加到 <mark>175B</mark>,同期,

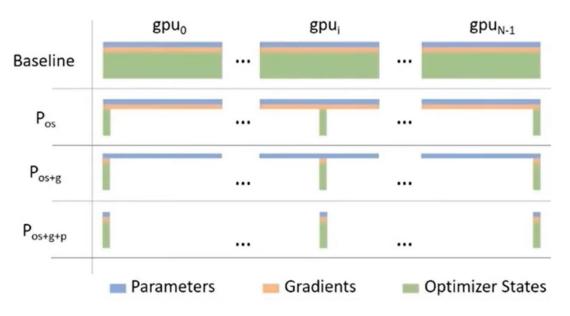
NVIDIA 从 V100 的 32GB 显存增加 A100 的 80GB,显然,显寸的提升速度远远赶不上模型模型增长的速度,这就是内存墙问题

## 大规模深度学习框架-DeepSpeed

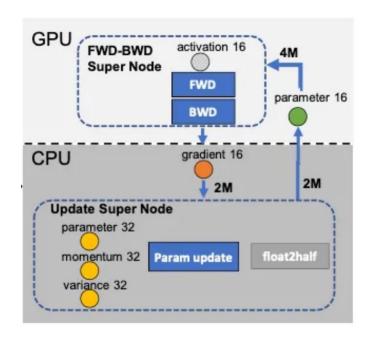
DeepSpeed 的核心是 ZeRO(Zero Redundancy Optimizer),简单来说,它是一种显存优化的数据并行(data parallelism, DP)方案

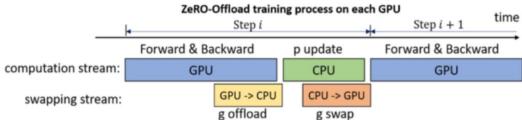
ZeRO: Memory Optimizations Toward Training Trillion Parameter Models 发表在 SC 20

<mark>数据并行</mark>(data parallelism, DP):假设有 N 张卡,<mark>每张卡都保存一个</mark> <mark>模型</mark>,每一次迭代(iteration/step)都将 batch 数据分割成 N <u>个</u>等大



ZeRO-Offload: Democratizing Billion-Scale Model Training 发表在 ATC 21





单张 V100(32GB)训练 130 亿个参数的模型(pytorch 为 13 亿)

Sparse Attention,用 6 倍速度执行 10 倍长的序列

ZeRO-Infinity: Breaking the GPU Memory Wall for Extreme Scale
Deep Learning 发表在 SC 21 (多卡极大规模)