

# MindSpore开源社区介绍

主办单位:





## MindSpore总体架构



#### ւ 3

## MindSpore自动微分



图方法: TensorFlow



运算符重载: PyTorch



自动微分 技术路径

・基于图, 非Python原生编程

• 控制流、高阶导表示复杂

Source Code Transformation with Tangent

- ・运行时开销
- 反向性能不易优化

- •Python编程接口,效率更高
- •基于IR编译优化,性能更好

def f(x):
 a = x \* x
 b = x \* a
 c = a + b
 return c

•静态算子生成,基于 compute表达式

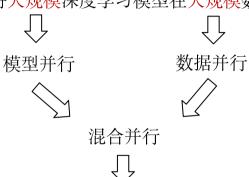
•支持高阶求导

Tangent自动微分[1]



## MindSpore自动并行

将大规模深度学习模型在大规模数据上进行训练



自动并行

```
class DenseNet(nn.Cell):
  def __init__(self):
     super(DenseMutMulNet, self), init ()
     self.embedding_weight = Parameter(Tensor(12288, 128))
     self.embedding = P.MatMul()
     self.fc1 = nn.Dense(128, 768, activation='relu')
     self.fc2 = nn.Dense(128, 768, activation='relu')
     self.fc3 = nn.Dense(128, 768, activation='relu')
     self.transpose = P.Transpose()
     self.matmul1 = P.MatMul()
     self.matmul2 = P.MatMul()
  def construct(self, x):
     x = self.embedding(x, self.embedding_weight)
     q = self.fc1(x)
     k = self.fc2(x)
     v = self.fc3(x)
     k = self.transpose(k, (1, 0))
     c = self.matmul1(q, k)
     s = self.matmul2(c, v)
     return s
def train_step():
  context.set_auto_parallel_context(parallel_mode=ParallelMode.AUTO_PARALLEL)
  input = Tensor(np.ones([32, 128]).astype(np.float32))
  label = Tensor(np.zeros([32, 768]).astype(np.float32))
   net = DenseNet()
  model = Model(net, opt, loss)
  model.train(input, label)
```

#### -<u>;</u>

## MindSpore数据处理

Header Index Fields Page Meta Schema Info Shard Info Pages Raw Page Blob Page **Blob Page** Blob Page Raw Page Blob Page **Blob Page** 

Sqlite
INDEXES
SHARD\_NAME

Train.mindrecord

Train.mindrecord.db

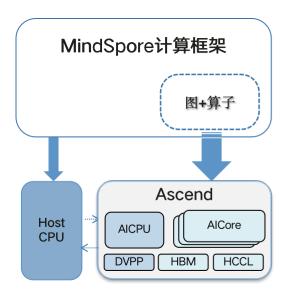
#### 设计思路

基于不同数据自有特性实现数据的分块存储,并结合多线程技术,实现优于TFRecord的读取性能。

#### 关键特性

- 用户自定义Schema
- 生成特定索引信息
- 零散数据 -> 数据聚合存储
- 高效MindDataset读取训练

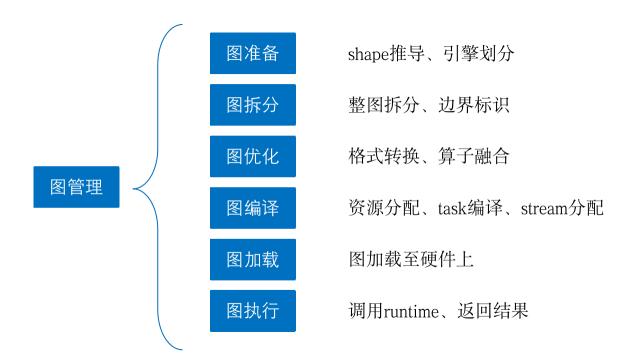
## MindSpore图执行引擎



- 片上32G内存: 5G(parameter) + 26G(feature map) + 1G(HCCL)
- 多流水线并行: 6条流水线
- AICORE&带宽: 32Cores、读写带宽128GBps
- 通信协议: HCCS、PCIe4.0、RoCEv2

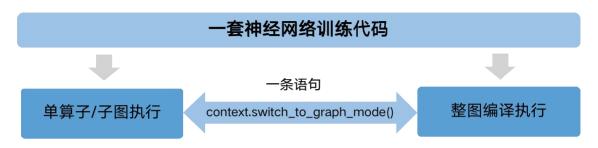
同时掌握硬件和软件,整体的优化空间很大

# MindSpore图执行引擎



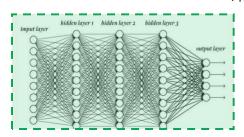
## MindSpore图执行引擎

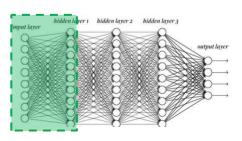
调试灵活 运行高效



动态图: 灵活的开发调试 静态图: 高效的图编译优化, 性能高

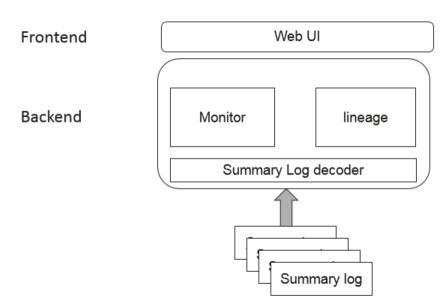
1行代码完成PDB调试与运行切换





#### ·Ċ:

## MindSpore可视化工具



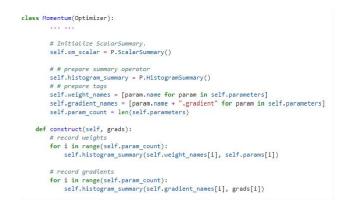
- MindInsight架构
  - Summary文件收集运行数据
  - 后端解析Summary文件,整理各类型数据
  - 前端对数据分类展示

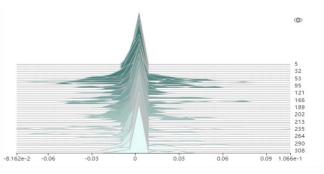
#### MindSpore可视化工具

```
from mindspore.ops import functional as F
class CrossEntropyLoss(nn.Cell):
    Define loss for network
    def init (self):
        super(CrossEntropyLoss, self). init ()
        self.cross entropy = P.SoftmaxCrossEntropyWithLogits()
        self.mean = P.ReduceMean()
        self.one hot = P.OneHot()
        self.on_value = Tensor(1.0, mstype.float32)
        self.off_value = Tensor(0.0, mstype.float32)
        self.scalar_summary = P.ScalarSummary()
    def construct(self, logits, label):
        label = self.one_hot(label, F.shape(logits)[1], self.on_value, self.off_value)
        loss = self.cross_entropy(logits, label)[0]
        loss = self.mean(loss, (-1,))
        self.scalar_summary("loss", loss)
        return loss
```

```
class AlexNet(nn.Cell):
   Alexnet
   def __init__(self, num_classes=1001):
        super(AlexNet, self).__init__()
       self.batch_size = 32
       self.conv1 = conv(3, 96, 11, stride=4)
       self.conv2 = conv(96, 256, 5, pad_mode="same")
       self.conv3 = conv(256, 384, 3, pad_mode="same")
       self.conv4 = conv(384, 384, 3, pad_mode="same")
       self.conv5 = conv(384, 96, 3, pad_mode="same")
       self.relu = nn.ReLU()
       # self.max_pool2d = nn.MaxPool2d(kernel_size=3, stride=2)
       self.max_pool2d = P.MaxPool(ksize=3, strides=2)
       self.reshape = P.Reshape()
       self.fc1 = fc_with_initialize(6*6*96, 4096)
       self.fc2 = fc with initialize(4096, 4096)
       self.fc3 = fc_with_initialize(4096, num_classes)
       self.image_summary = P.ImageSummary()
   def construct(self, x):
        self.image summary("image", x)
       x = self.conv1(x)
       x = self.relu(x)
```







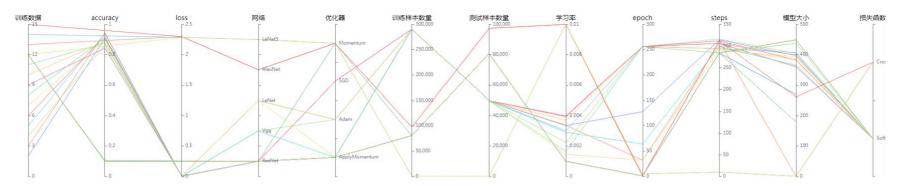
图像可视



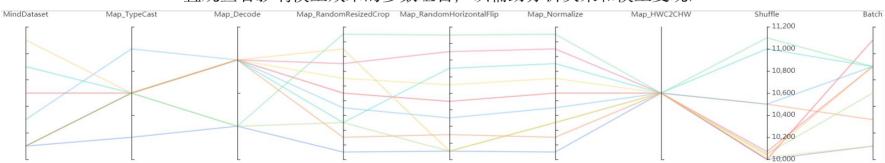




## MindSpore可视化工具



• 直观查看影响模型效果的参数组合, 以辅助分析决策和模型复现;

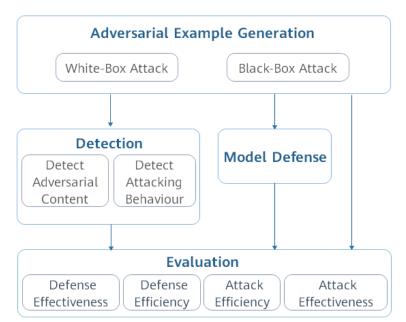


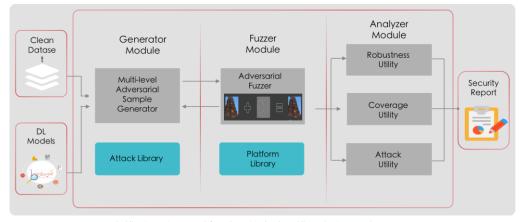
• 发现数据算子变化对训练的影响



## MindSpore模型评估工具

#### MindArmour





Al模型测试: 通过fuzzing技术给出模型安全性分析

#### MindSpore暑期2020题目

#### 基于MindSpore的深度学习算法开发

**项目描述**: MindSpore是华为自研的深度学习框架,采用基于源码转换的自动微分,支持自动并行、深度图优化。MindSpore原生支持昇腾芯片,针对昇腾芯片架构特点,采用Pipeline并行、整图下沉等功能,可以达到很高的执行性能。目前MindSpore还处于发展阶段,本项目向大家介绍MindSpore特性及API使用,希望大家基于MindSpore进行深度学习算法开发,完成某项指定挑战。

项目难度:中

项目社区导师: 王俊

导师联系方式: wangjun289@huawei.com

项目产出要求:

完成下列三项任务之一

- 1. 提交基于MindSpore框架的深度学习模型以完成一项任务(会提供若干参考题目,但不限制选题内容)
- 2. 开发指定MindSpore算子
- 3. 解决指定MindSpore相关issue

最后制作ppt进行展示

#### 项目技术要求:

- 基础Python使用
- 一定深度学习基础

#### 相关的开源软件仓库列表:

- https://www.mindspore.cn
- http://gitee.com/mindspore/mindspore





#### MindSpore暑期2020题目

#### 深度学习模型计算图相同子结构的识别和展示

项目描述: MindSpore是华为自研的深度学习框架,其中的计算图模式是一种业界主流的用来进行数据传递与计算的形式。计算图主要包含节点和有向边,节点表示计算和控制操作,边表示数据的流向和控制等关系。计算图的高效合理展示,有助于用户更好的理解模型结构、发现和调试模型训练过程中出现的问题。然而,大型深度学习模型往往有着复杂的计算图结构,包含有成千上万个节点和更多的边。在这些点和边之中,包含有许多结构相同或高度相似的子结构,这些子结构不仅从图的拓扑结构上,甚至从深度学习语义上具有高度的相似性。快速识别大型计算图中上述的相同子结构,能够支持后续用收折、重叠等方式大幅减少页面中同时呈现的节点和边的数目,从而大幅改善计算图的展示效果。

项目难度:中

项目社区导师: 高寒

导师联系方式: gaohan19@huawei.com

项目产出要求:

完成一个相同图结构识别工具,其中

- 输入: MindSpore的计算图文件(以 protobuf 格式序列化存储)
- 输出:相同的子结构(合理形式即可,如json等,内含字典,字典的键为编号,值为一个List,其中每个元素又为一个List,包含了相同子结构点和边的连接关系)

最后制作ppt进行展示

#### 项目技术要求:

- 基础Python使用
- 一定的深度学习基础



## 问答环节

MindSpore开源社区:

https://www.mindspore.cn

MindSpore代码:

https://gitee.com/mindspore/mindspore

MindSpore暑期2020题目:

https://gitee.com/mindspore/community/

tree/master/events/summer2020

微信可添加小助手:

Mindspore0328

QQ讨论群:

871543426

B站:

526894060

抖音号: 592553310



# 感谢



欢迎关注暑期2020活动官网