Caffe2笔记

个人 API 接口

一个观察: 在Caffe2里面, 一个网络net其实是一系列operator按照添加顺序组成的集合 (可 用 core.Net._net.op 获取所有op) 。在执行网络前 (workspace.RunNet(some_net)) ,按照 添加的顺序逐个完成操作。这是最简单的一种模式,可在 core.Net._net.type 中进行设置,默认 为 simple (猜测为DAG模式)。反向传播可通过 core.Net.AddGradientOperator 添加进op集 合,附在前向op的后面。

To Do

■ 整理API

Caffe2安装

参考官方

Caffe2基础模块

core

from caffe2.python import core

core模块处理caffe2的整个环境,Device,环境的初始化,网络的初始定义等。 常用的接口函数包括:

- GlobalInit:初始化Caffe2的环境。初始化分为三个步骤:
 - 。 使用 REGISTER_CAFFE2_EARLY_INIT_FUNCTION 注册op。因为尚未完全初始化,这一 步中logging可能输出错误的内容
 - 。 解析Caffe的命令行输入参数, 初始化logging
 - 。 使用 REGISTER_CAFFE2_INIT_FUNCTION 注册op
 - 。 core.GlobalInit(['caffe2', '--caffe2_log_level=0']) 这一行可能代表命令 行 caffe2 --caffe2_log_level=0 , 其中参数 caffe2_log_level 为日志的级别
- DeviceOption:设置模型所在设备参数。输入参数如下:

o device_type: 设备类型, Proto中有可选设备列表,包括 CPU CUDA MKLDNN OPENGL OPENGL IDEEP HIP等;缺省为 CPU

cuda_gpu_id
 : 如果是CUDA (GPU) , 设定GPU编号; 这个编号好像是与CUDA环境变量 CUDA_VISIBLE_DEVICES 设置无关的?

。 random_seed: 系统随机数种子, 缺省为 None

node_name: 不明numa_node_id: 不明extra_info: 不明

• ScopedName: 将当前作用域名前缀到数据名之前

• CreateOperator: 用于将某operator加入到网络或模型中

• Net: Net类用于产生一个网络实例,初始化输入为name或者 proto.NetDef。 **网络类会有** 更具体的介绍

• BlobReference: 基础blob类,用于索引 workspace 的具体数据,可通过 str(blob) 直接 转化为其名字

• ExcutionStep:不明

• Plan:不明

workspace

1. from caffe2.python import workspace

workspace有点像Matlab中的workspace,用于创建和存储数据blob,可在workspace中通过blob名字获取和修改对应的blob,所以workspace可看成一系列 {blob_name, blob_data} 组成的集合。当然,workspace本身还有其他功能。

常用函数接口:

• FeedBlob(blob_name, data): 给某blob输入数据

• FetchBlob(blob_name): 获得某个blob的数据,返回为 numpy.ndarray

• FetchBlobs(blob_names): 获取某些blob数据

• blobs: 当前 workspace 中所有的blob, dict-like

HasBlob(blob_name): 判断当前 workspace 是否有某个blob

• CreateNet(name): 创建名为name的 Net

• RunNetOnce: 运行一次网络,运行完即销毁(个人理解是销毁 workspace 中的网络内的op的实例);常用于初始化网络

• RunNet:运行网络;需要先 CreateNet

• RunOperatorOnce: 运行一次op

• RunOperator:运行op

CurrentWorkspace: 当前工作空间
ResetWorkspace: 重置工作空间
SwitchWorkspace: 切换工作空间

operator

operator 代替了caffe中的layer,作为caffe2的基础单元。 operator 添加到网络时的方法基本统一为 net.SOME_OP([blobs_in], [blobs_out], **kwargs), blobs_in可以是 core.BlobReference, 或者它们的名字。

```
1. # X : a blob in the workspace, with name 'X', shape [batchsize, dim_in]
2. # w : a weight blob in the workspace, with name 'w', shape [dim_out, dim_in]
3. # b : a bias blob in the workspace, with name 'b', shape [dim_out]
4. # net : a core.Net instance network
5. # 我们添加一个FC算子,输出的blob名字为'y'
6. # 以下方法都是正确的
7. y1 = net.FC([X, w, b], 'y1')
8. y2 = net.FC(['X', w, b], 'y2')
9. y3 = net.FC(['X', 'w', 'b'], 'y3')
10.
11. net.FC([X, w, b], 'y4')
12.
13. workspace.CreateBlob('y5')
14. net.FC([X, w, b], 'y5')
15. # 或者
16. y5 = net.FC([X, w, b], 'y5')
17.
18. # 这些方法都可以正确添加一个FC算子
```

net.SOME_OP 返回的均为其输出blob对应的 BlobReference operator 添加机制: 这里提一下算子的添加机制, net.SOME_OP 方法中, net 是一个 core.Net 实例, SOME_OP 其实不是 core.Net 的成员方法,只不过是 core.Net 类覆盖了 __getattr__ 方法,将其修改为获取 SOME_OP 对应的已注册的算子,然后添加到网络的执行列表中。

caffe2_pb2

```
1. from caffe2.proto import caffe2_pb2
```

目前看到的使用是在 core.DeviceOption 中,用于设置GPU

brew

```
1. from caffe2.python import brew
```

brew 模块包装了部分常见layer,如 fc, relu, conv 等,配合 model_helper.ModelHelper 模块快速搭建网络。如果使用非 brew 的operator添加一个全连接层,需要自己定义其参数 W, b, net.GaussianFill([],['W'],shape=[dim_out,dim_in]),

```
net.GaussianFill([], ['b'], shape=[dim_out,]),
然后
net.FC([X, 'W', 'b'], 'y')
而使用 brew.fc 接口, 只需要决定输入输出维度, 毋需自己定义 W, b
y = brew.fc(model, X, 'y', dim_in, dim_out)
其中 model 为 model_helper.ModelHelper 类型
```

model_helper

```
1. from caffe2.python import model_helper
```

包装了 core.Net ,配合 brew 中的helper函数,可快速添加一些常见层。

optimizer

```
1. from caffe2.python import optimizer
```

predictor_exporter

```
    import caffe2.python.predictor.predictor_exporter as pe
```

Net

```
1. some_net = core.Net(name='some_net')
```

Caffe2基本使用流

大部分代码来自官方教程

先介绍Caffe2的基本用法:

• 创造输入op和blob: 可使用 TensorProtoDBInput 等函数

```
1. # Add input to the net
2. def add_input(model, batch_size, db, db_type):
```

```
### load the data from db - Method 1 using brew

# data_uint8, label = brew.db_input(

# model,

# blobs_out=["data_uint8", "label"],

# batch_size=batch_size,

# db=db,

# db_type=db_type,

# db_type=db_type,

# data_uint8, label = model.TensorProtosDBInput(

# [], ["data_uint8", "label"], batch_size=batch_size,

# db=db, db_type=db_type)

# cast the data to float

# data = model.Cast(data_uint8, "data", to=core.DataType.FLOAT)

# scale data from [0,255] down to [0,1]

# data = model.Scale(data, data, scale=float(1./256))

# don't need the gradient for the backward pass

# data = model.StopGradient(data, data)

# return data, label
```

• **创造网络op和输出blob**:可使用 model.SOME_OP 的形式添加操作,或者使用 brew 接口定义网络各层。具体API待整理

```
1. # Define a mlp net
2. def mlp(model, data):
3.     dim_in = 28*28
4.     num_classes = 10
5.     fc1 = brew.fc(model, data, 'fc1', dim_in, 1024)
6.     fc1 = brew.relu(model, fc1, fc1)
7.     fc2 = brew.fc(model, fc1, 'fc2', 1024, 2048)
8.     fc2 = brew.relu(model, fc2, fc2)
9.     fc3 = brew.fc(model, fc2, 'fc3', 2048, num_classes)
10.     pred = brew.softmax(model, fc3, 'softmax')
11.     return pred
```

- 设定loss, 指标与优化器
- 训练
- 保存, 部署

```
    # Toy example: MNIST
    import numpy as np
    import os
    import shutil
    import operator
    import caffe2.python.predictor.predictor_exporter as pe
    from caffe2.proto import caffe2_pb2
    from caffe2.python import (
    brew,
    core,
```

```
model_helper,
       optimizer,
        visualize,
        workspace,
18. core.GlobalInit(['caffe2', '--caffe2_log_level=0'])
19. print("Necessities imported!")
22. db_url = "http://download.caffe2.ai/databases/mnist-lmdb.zip"
23. data_dir = 'path/to/the/dataset/dir/mnist'
24. output_dir = 'path/to/the/output/dir'
25. def download_mnist():
       '''Downloads resources from s3 by url and unzips them to the provid
   ed path'''
       import requests, zipfile, StringIO
        print("Downloading... {} to {}".format(db_url, data_dir))
       r = requests.get(db_url, stream=True)
       z = zipfile.ZipFile(StringIO.StringIO(r.content))
       z.extractall(data_dir)
       print("Completed download and extraction.")
35. download_mnist()
36. arg_scope = {'order':'NCHW'}
37. gpu_id = 0
38. device_opt = caffe2_pb2.DeviceOption(caffe2_pb2.CUDA, gpu_id)
39. with core.DeviceScope(device_opt):
        train_model = model_helper.ModelHelper(name='train_model')
        train_data, train_label = add_input(train_model,
                            batch_size=64,
                            db=os.path.join(data_dir, 'mnist-train-nchw-lmd
    b'),
                            db_type='lmdb')
        pred = mlp(train_model, train_data)
       xent = train_model.LabelCrossEntropy([pred, train_label], 'xent')
        loss = train_model.AveragedLoss(xent, 'loss')
        train_acc = brew.accuracy(train_model, [pred, train_label], 'train_
    acc')
       train_model.AddGradientOperator([loss])
        optimizer.build_sgd(train_model,
                            base_learning_rate=1e-2,
                            policy='step',
                            stepsize=1,
                            gamma = 0.999)
        workspace.RunNetOnce(train_model.param_init_net)
```

```
workspace.CreateNet(train_model.net, overwrite=True)
   max_epoch = 1000
   for epoch in range(max_epoch):
        workspace.RunNet(train_model)
        t_loss = workspace.blobs['loss']
        t_acc = workspace.blobs['train_acc']
        print 'Epoch {}, Loss {}, Acc {}'.format(epoch, t_loss, t_acc)
   test_model = model_helper.ModelHelper(name='test_model')
    test_data, test_label = add_input(test_model,
                        batch_size=64,
                        db=os.path.join(data_dir, 'mnist-test-nchw-lmd
b'),
                        db_type='lmdb')
    pred = mlp(test_model, test_data)
    test_acc = brew.accuracy(test_model, [pred, test_label],
'test_acc')
   workspace.RunNetOnce(test_model.param_init_net)
   workspace.CreateNet(test_model.net, overwrite=True)
    for epoch in range(100):
        workspace.RunNet(test_model)
        te_acc = workspace.blobs['test_acc']
        print 'Epoch {}, Acc {}'.format(epoch, te_acc)
    deploy_model = model_helper.ModelHelper(name='deploy_model')
    pred = mlp(deploy_model, 'data')
    pe_meta = pe.PredictorExportMeta(
                predict_net=deploy_model.net.Proto(),
                parameters=[str(b) for b in deploy_model.params],
                inputs=["data"],
                outputs=["softmax"],
    pe.save_to_db("minidb", os.path.join(root_folder, "mnist_model.mini
db"), pe_meta)
   t_data = workspace.blobs['data']
   workspace.ResetWorkspace()
    predict_net = pe.prepare_prediction_net(os.path.join(output_dir, "m
nist_model.minidb"), "minidb")
```

```
workspace.FeedBlob('data', t_data)
workspace.RunNetOnce(predict_net)
t_pred = workspace.FetchBlob['softmax']
```