# CSWin-Transformer 模型自验报告

林丽森 finder4alex@163.com

## 1. 模型简介

## 1.1 网络模型结构简介

CSWin Transformer 是 Swin 原班人马在2021年7月提出的网络结构,网络结构见下图。

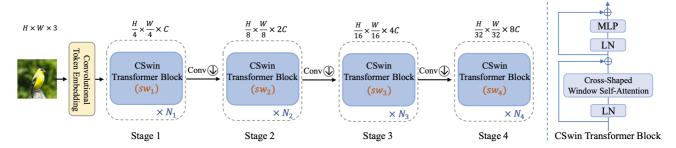
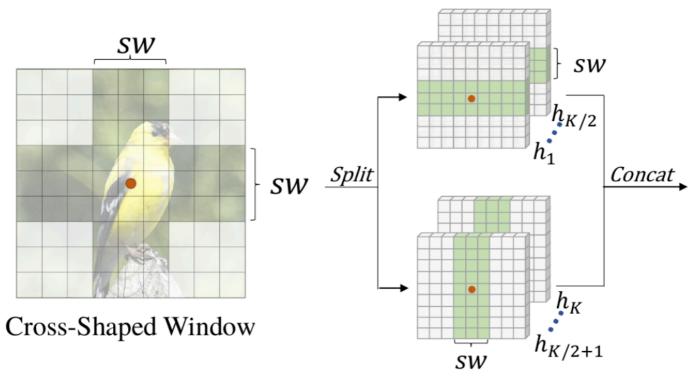


Figure 2. Left: the overall architecture of our proposed CSWin Transformer, Right: the illustration of CSWin Transformer block.

其核心是十字形状的自注意力(Cross-Shaped Window (CSWin) self-attention)。它由并行的横向自注意力和纵向的自注意力组成,对于一个多头的自注意力模型,CSWin Transformer Block 将头的一半分给和横向自注意力,另一半分给纵向自注意力,然后最后将这两个特征拼接起来,如下图所示。将设网络有 K 个头,其中1,...,K/2 用于横向自注意力的计算, K/2+1,...,K 用于纵向自注意力的计算。



(a) Cross-Shaped Window Self-Attention

除此之外,作者还引入了一个能够适应不同大小输入特征的相对位置编码(Locally-enhanced Positional Encoding (LePE)),用卷积来加强局部偏置,并直接加到SA的结果后面,来减少计算量。如下图所示。

$$X \longrightarrow X' \xrightarrow{*Q} SoftMax(\frac{QK^T}{\sqrt{D}})V$$

$$X \longrightarrow X \xrightarrow{*Q} SoftMax(\frac{QK^T}{\sqrt{D}} + RPE)V$$

$$X \longrightarrow X \xrightarrow{*Q} SoftMax(\frac{QK^T}{\sqrt{D}})V \longrightarrow LepE(V)$$

$$Transformer block \times N$$

$$Transformer block \times N$$

Figure 3. Comparison among different positional encoding mechanisms: APE and CPE introduce the positional information before feeding into the Transformer blocks, while RPE and our LePE operate in each Transformer block. Different from RPE that adds the positional information into the attention calculation, our LePE operates directly upon V and acts as a parallel module. \* Here we only draw the self-attention part to represent the Transformer block for simplicity.

### 1.2 数据集

所用数据集地址: https://git.openi.org.cn/kaierlong/imagenet2012\_whole/datasets

使用训练及测试数据集如下:

使用的数据集: ImageNet2012

数据集大小: 共1000个类、224\*224彩色图像

训练集: 共1,281,167张图像 测试集: 共50,000张图像

数据格式: JPEG

注:数据在dataset.py中处理。 下载数据集,目录结构如下:

Ldataset

 ├─train
 # 训练数据集

 └─val
 # 评估数据集

### 1.3 代码提交地址

暂时提交在启智中,私有未开源。

仓库地址如下: https://git.openi.org.cn/finder4alex/CSWin-Transformer.git

## 2. 代码目录结构说明

代码目录结构及说明如下:

```
- src
   args.py
    configs // 模型参数配置目录
      cswin_144_24322_large_224.yaml
      cswin_64_24322_small_224.yaml
      ___ parser.py
    — data // 数据加载及处理目录
      ___init__.py
      - augment
        ___init__.py
          auto_augment.py
         custom_transforms.py
          mixup.py
         └─ random_erasing.py
        — data utils
         ___init__.py
         moxing_adapter.py
      imagenet.py
     - models // 模型定义目录
      ___init__.py
      - cswin
        ___init__.py
          ├── cswin.py // CSWin-Transformer 网络定义文件
          get cswin.py
        └─ misc.py
    — tools // 相关工具目录
      ____init__.py
      — callback.py
      — cell.py
      - criterion.py
      get_misc.py
      - optimizer.py
      └─ schedulers.py
     – trainers   // 训练目录
      ____init__.py
      model_ema.py
       — train_one_step_with_ema.py
      train one step with scale and clip global norm.py
             // 评估文件
— eval.py
 - train.py
                 // 训练文件
L— train_multi.py // 再训练 (finetune) 文件, 适配启智平台多数据集
```

# 3. 自验结果(交付精度规格时需要补齐)

#### 特别说明:

• 本次训练分三阶段完成,故有三个运行环境配置。

• 超参数配置已更新为最终值,实际读者可一次完成训练,环境配置采用1即可。

## 3.1 自验环境

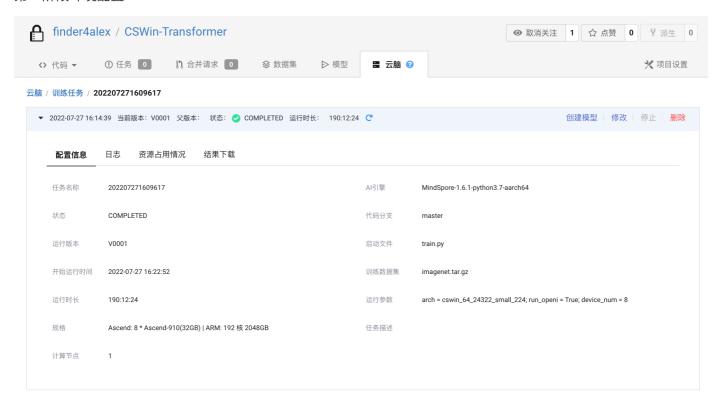
#### 软硬件环境如下:

• 启智AI引擎: MindSpore-1.6.1-python3.7-aarch64

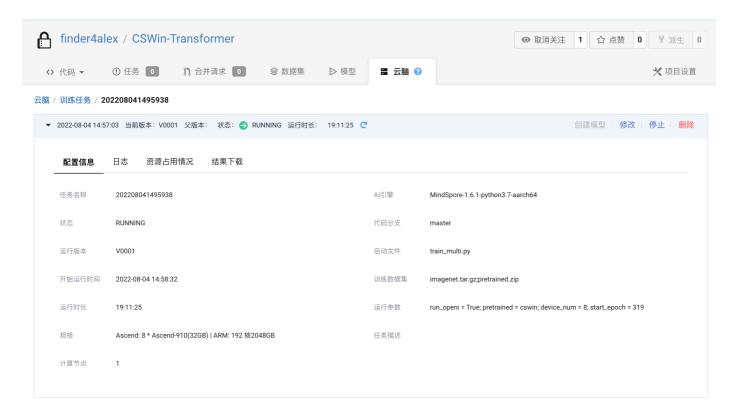
• Ascend: 8 \* Ascend-910(32GB) | ARM: 192 核 2048GB

#### 详细环境配置参见下图:

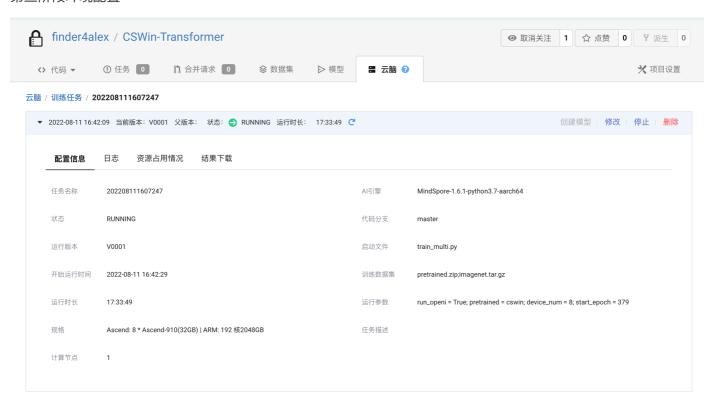
#### 第一阶段环境配置:



#### 第二阶段环境配置:



#### 第三阶段环境配置:



# 3.2 训练超参数

#### 超参数配置如下:

其中data\_url由启智平台实际数据地址替换,训练时替换。

特别说明:此训练超参数是支持一次训练达标的最终超参数。

```
# Architecture
arch: cswin 64 24322 small 224
# ===== Dataset ===== #
data_url: ./data/imagenet
set: ImageNet
num classes: 1000
mix_up: 0.8
cutmix: 1.0
auto augment: rand-m9-mstd0.5-inc1
interpolation: bicubic
re prob: 0.25
re_mode: pixel
re_count: 1
mixup prob: 1.0
switch_prob: 0.5
mixup mode: batch
crop_ratio: 0.9
# ===== Learning Rate Policy ======= #
optimizer: adamw
lr scheduler: cosine lr
base lr: 0.001
min lr: 0.00001
warmup_length: 20
warmup_lr: 0.000001
cool_length: 80
cool_lr: 0.00001
tail length: 60
tail lr: 0.000001
over_length: 60
over_lr: 0.0000001
# ===== Network training config ===== #
amp_level: 01
keep bn fp32: True
beta: [ 0.9, 0.999 ]
is_dynamic_loss_scale: True
use_global_norm: True
clip_global_norm_value: 5.
enable ema: True
ema decay: 0.99992
loss scale: 1024
weight decay: 0.05
momentum: 0.9
label_smoothing: 0.1
epochs: 380
```

```
# ===== Hardware setup ===== #
num_parallel_workers: 8
device_target: Ascend

# ===== Model config ===== #
drop_path_rate: 0.4
patch_size: 4
embed_dim: 64
depth: [ 2, 4, 32, 2 ]
split_size: [ 2, 2, 7, 7 ]
num_heads: [ 2, 4, 8, 16]
mlp_ratio: 4.0
```

#### 三阶段参数说明 (只包含区别部分)

#### 第一阶段参数

```
cool_length: 20
cool_lr: 0.00001
tail_length: 0
tail_lr: 0.000001
over_length: 0
over_lr: 0.0000001
epochs: 320
```

#### 第二阶段参数

```
cool_length: 80
cool_lr: 0.00001
tail_length: 0
tail_lr: 0.000001
over_length: 0
over_lr: 0.0000001
epochs: 380
```

#### 第三阶段参数

```
cool_length: 80
cool_lr: 0.00001
tail_length: 60
tail_lr: 0.000001
over_length: 60
over_lr: 0.0000001
epochs: 500
```

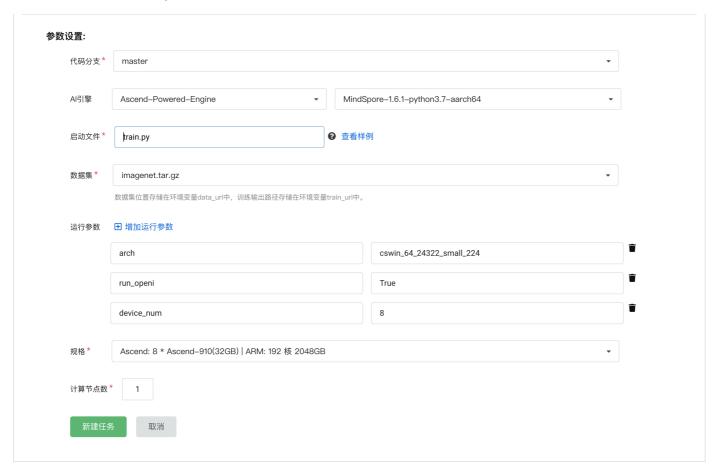
### 3.3 训练

## 3.3.1 如何启动训练脚本

训练如何启动:

● 启智平台

模型训练在启智平台完成,完整训练配置如下图所示:



• 本地命令

如果需要本地训练,可以使用如下命令:

```
python3 train.py --run_openi=True --arch=cswin_64_24322_small_224 --device_num=8
```

## 3.3.2 训练精度结果

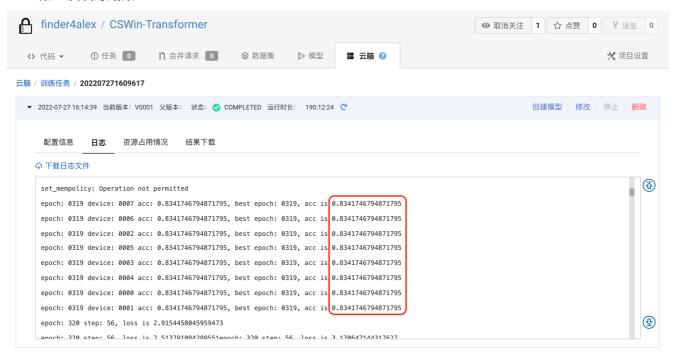
• 论文精度如下:

### Main Results on ImageNet

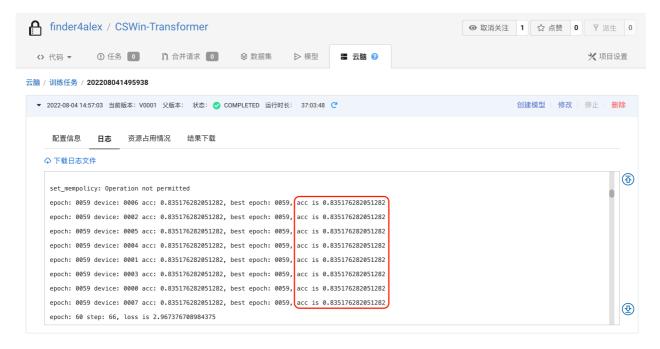
model	pretrain	resolution	acc@1	#params	FLOPs	22K model	1K model
CSWin-T	ImageNet-1K	224x224	82.8	23M	4.3G	-	model
CSWin-S	ImageNet-1k	224x224	83.6	35M	6.9G	-	model
CSWin-B	ImageNet-1k	224x224	84.2	78M	15.0G	-	model
CSWin-B	ImageNet-1k	384x384	85.5	78M	47.0G	-	model
CSWin-L	ImageNet-22k	224x224	86.5	173M	31.5G	model	model
CSWin-L	ImageNet-22k	384x384	87.5	173M	96.8G	-	model

#### ● 复现精度如下:

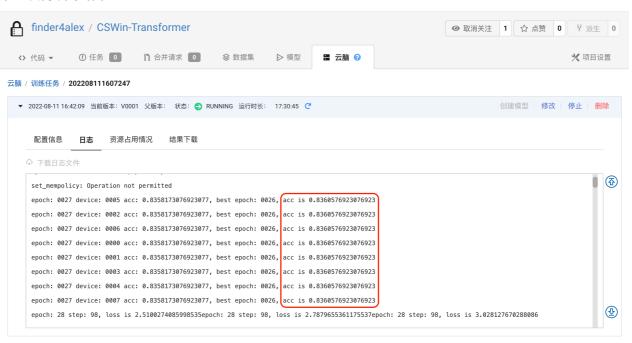
。 第一次训练结果



。 第二次再训练结果



。 第三次再训练结果



#### • 精度结果对比

。 论文精度为: 83.6

。 复现精度为:

■ 83.42 (第一阶段最优值)

■ 83.51 (第二阶段再训练最优值)

■ 83.60 (第三阶段再训练最优值)

o 对比结论:达到论文精度

## 3.4 模型推理

推理命令如下:

```
python3 eval.py --config=src/configs/cswin_64_24322_small_224.yaml --pretrained=
{ckpt_path} --device_id={device_id} --device_target={device_target} --data_url=
{data_url}
```

# 4. 参考资料

## 4.1 参考论文

• <u>CSWin Transformer: A General Vision Transformer Backbone with Cross-Shaped Windows</u>

# 4.2 参考git项目

• microsoft/CSWin-Transformer

### 4.3 参考文献

- <u>CSWin-T:</u> 微软、中科大提<u>出十字形注意力的 CSWin Transformer</u>
- Vision Transformer 之 CSWin Transformer