信号分选

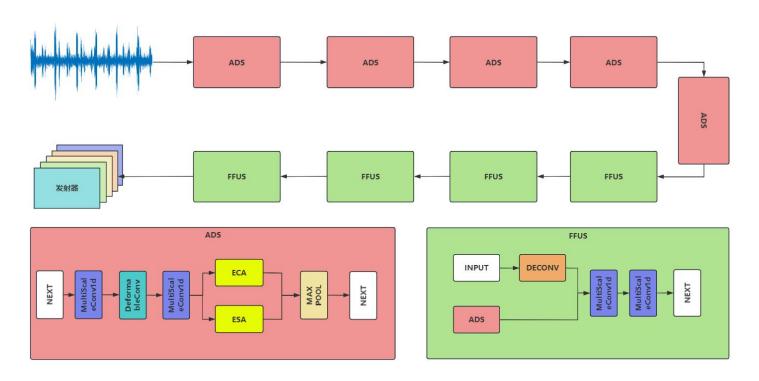
对于接收信号的 stft 图像加上位置信息这个点,目前还是不知道改如何正确的加入。

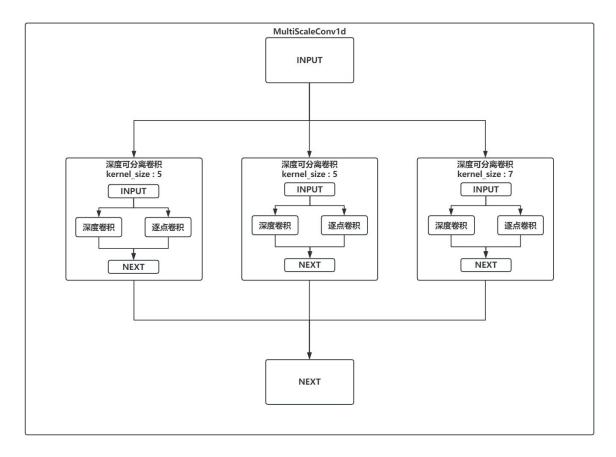
但是针对极端重叠信号的处理,我采用了可变卷积,通过自适应调整感受野,来进一步学习极端重叠情况下各个信号之间的不同特征,然后再通过深度可分离卷积和多尺度卷积来降低整个训练过程的参数量和浮点运算次数,训练得到的 D-CAU 模型结果如下:

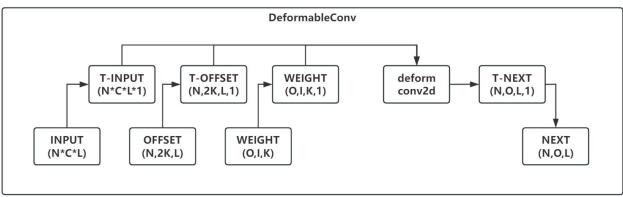
在整个模型 FLOPs 为原模型的 0.48 和浮点运算次数为原来的 0.504 的情况下,训练得到的模型 具有比 CAUNet 更好的性能,相似性 (SIM) 提高百分之 6.5,交并比 (IOU) 提高百分之 16。得到一个更加轻量化,性能更好的模型。

CAU 模型在 SIM 和 IOU 这两个参数上的表现不是很好,尤其是在面对**多发射器**的情况下 IOU 性能很差,这是因为面对多发射器,**重叠**的情况也是增加,该模型不能很好的完成分选。于是针对这一点,采用**可变卷积**,进一步学习特征,得到更好的性能表现。

然后再用深度可分离的多尺度卷积,代替其 ADS 模块和 FFUS 模块中的卷积操作,在增加模型性能的同时,减少模型所需要的参数量。



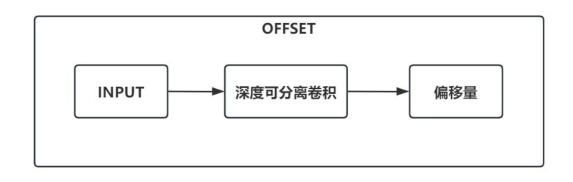




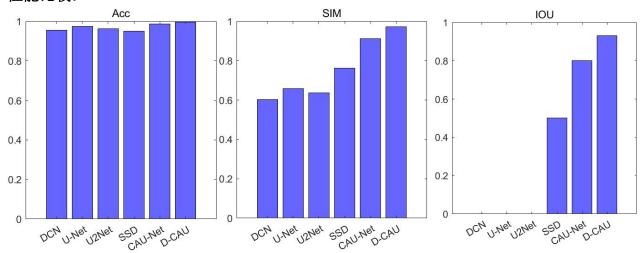
Deformconv2d 输出为(N,O,L,1)

INPUT N 是批量大小, C 是通道数, L 是序列长度

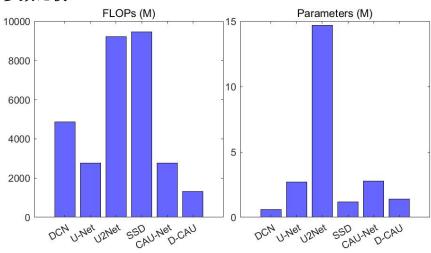
OFFSET N 是批量大小, K 是卷积核, L 是序列长度 偏置初始化(从均匀分布中采样偏置值) WEIGHT O 是输出, I 是输入, K 是卷积核 权重初始化(使用 Kaiming 初始化方法)



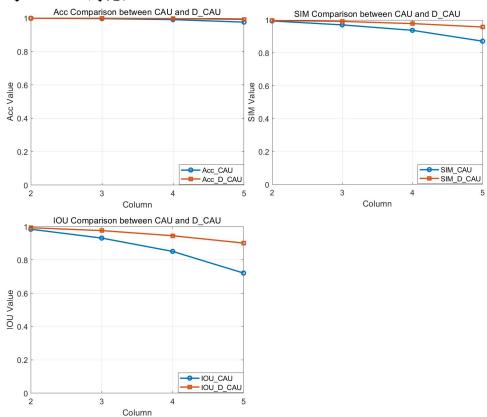
性能比较:



参数比较:



与 CAUNet 对比:



ACC	2	3	4	5
CAU	0.999	0.999	0.997	0.992
D-CAU	0.999	0.997	0.991	0.976
提升(%)	0	0.2	0.6	1.6

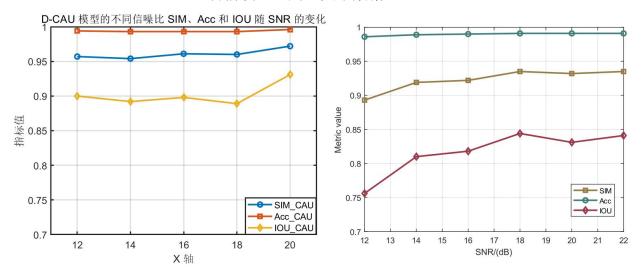
SIM	2	3	4	5
CAU	0.997	0.990	0.978	0.957
D-CAU	0.994	0.969	0.937	0.871
提升(%)	0.3	2.1	4.4	9.9

IOU	2	3	4	5
CAU	0.994	0.975	0.945	0.901
D-CAU	0.984	0.931	0.851	0.721
提升(%)	1.0	4.7	11.0	25.0

CAUNet 和 D-CAU 在不同信噪比下的性能

D-CAU

CAUNet (目前没跑,用论文中数据)



IOU 目前最差为 0.889。

可以看出,在不同信噪比下,其模型的识别率都高于 CAUNet。

附结果图:

D-CAU CAU

torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([8, 1, 8000])
torch.Size([8, 1, 8000])
sim: 0.9717178344726562
acc: 0.995626413690476
iou: 0.9307803386032693
torch.Size([16, 1, 8000])
sim: 0.9130073189735413
acc: 0.995626413690476
iou: 0.8007820603285815

D-CAU 在**发射器**为 2, 3, 4, 5 情况下的结果

 sim:
 0.9974414706230164
 sim:
 0.9903396368026733

 acc:
 0.9998138392857143
 acc:
 0.9988504464285715

 iou:
 0.9938004985461901
 iou:
 0.97500272916797

sim: 0.9784048199653625 sim: 0.9574646353721619

acc: 0.9966319375 acc: 0.992358125

iou: 0.9446590987599476 iou: 0.9008952695144445

CAUNet 在**发射器**为 2, 3, 4, 5 情况下的结果

 sim:
 0.993655264377594
 sim:
 0.9693989753723145

 acc:
 0.9995265624999999
 acc:
 0.9967245535714284

 iou:
 0.9841859024127244
 iou:
 0.930633848880513

sim: 0.9367785453796387 sim: 0.8713444471359253 acc: 0.9905092500000001 iou: 0.8512789395195278 sim: 0.8713444471359253 acc: 0.9763553125000003 iou: 0.7212486832694543

可以看出在多发射器的情况下模型的性能领先更明显。

CAUNet 参数

FLOPs: 2756.657288 Params: 2.755883

D-CAU 参数

FLOPs: 1327.07932 Params: 1.390019

不同 SNR D-CAU SNR12

```
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([8, 1, 8000])
sim: 0.9574299454689026
acc: 0.9936514880952382
iou: 0.899551197141492
```

SNR14

```
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([8, 1, 8000])
sim: 0.9543184638023376
acc: 0.9930695436507937
iou: 0.8916755518433845
```

SNR16

```
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([8, 1, 8000])
sim: 0.9607882499694824
acc: 0.9934440228174605
iou: 0.8983459840795672
```

SNR 18

```
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([8, 1, 8000])
sim: 0.9619441628456116
acc: 0.9941798363095236
iou: 0.9084416563833342
```

SNR 20

```
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([16, 1, 8000])
torch.Size([8, 1, 8000])
sim: 0.9717178344726562
acc: 0.995626413690476
iou: 0.9307803386032693
```