## **Experiments Report**

张杨 23210980125

项目代码和模型训练日志、权重文件见仓库: https://github.com/Alboy996/npnn

#### 实验基本情况

• 数据集: Fashion-MNIST, 数据集包含十个类别的服装图像

数据集划分:48,000张图像作为训练集,12,000张图像作为验证集,10,000张图像作为测试集。

• 模型: ./mode1.py 中实现的FNN模型,中间层为可变数量的线性层+ReLU,输出层是 LogSoftmax。

• 训练:

○ 损失函数: 使用负对数似然损失函数 (在LogSoftmax输出下这等价于CrossEntyropy)。

o 优化器:使用Adam梯度下降

• 超参数搜索: 进行了两次超参数搜索,搜索的结果保存在 search\_result1.csv 和 search\_result2.csv

。 第一次主要搜索双隐藏层的模型,第二次只搜索单隐藏层的模型

o 由于计算速度比较慢,第一次搜索每个模型只训练一个epoch,第二次训练所有模型都训练三个epoch

。 双隐藏层最好的四个模型:

no	train_id	accuracy	hidden_size	batch_size	learning_rate	regularization	regular_strength
45	2024_0423(1713807562)	0.8125	[256, 64]	8	0.004	12	0.1
46	2024_0423(1713808209)	0.812	[256, 64]	8	0.004	12	0.01
44	2024_0423(1713806930)	0.8117	[256, 64]	8	0.004	None	0
65	2024_0423(1713816056)	0.8091	[128, 64]	8	0.004	12	0.1

。 单隐藏层最好的四个模型:

no	train_id	accuracy	hidden_size	batch_size	learning_rate	regularization	regular_strength
4	2024_0423(1713857657)	0.8373	[384]	3	0.002	12	0.001
109	2024_0426(1714116650)	0.8365	[128]	16	0.004	12	0.001
57	2024_0425(1713993322)	0.8314	[256]	8	0.004	12	0.01
0	2024_0423(1713841292)	0.8306	[384]	3	0.002	None	0

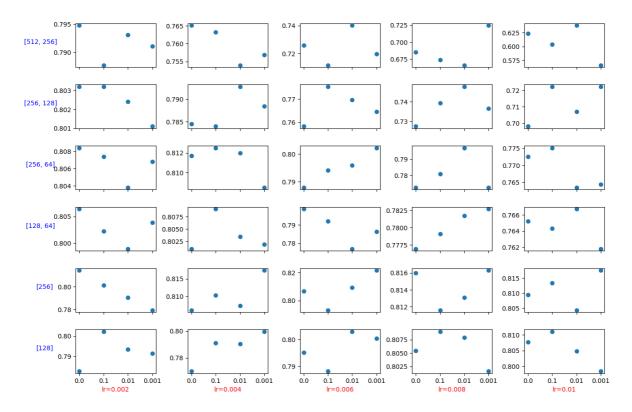
from matplotlib import colormaps
import matplotlib.pyplot as plt
from viz import viz\_trainlog, viz\_model, viz\_search

#### 参数搜索可视化

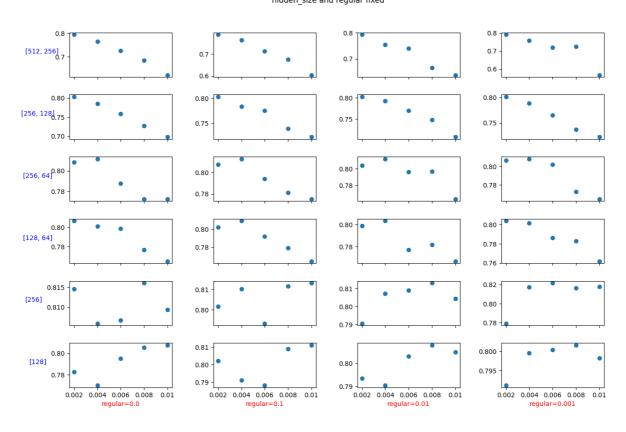
不难发现,模型的准确度和学习率大致呈现负相关。正则化强度则没有固定的模式。

viz\_search('search\_result1.csv', [(15, 10), (15, 10)])

#### Accuracy to regular strength hidden\_size and Ir fixed

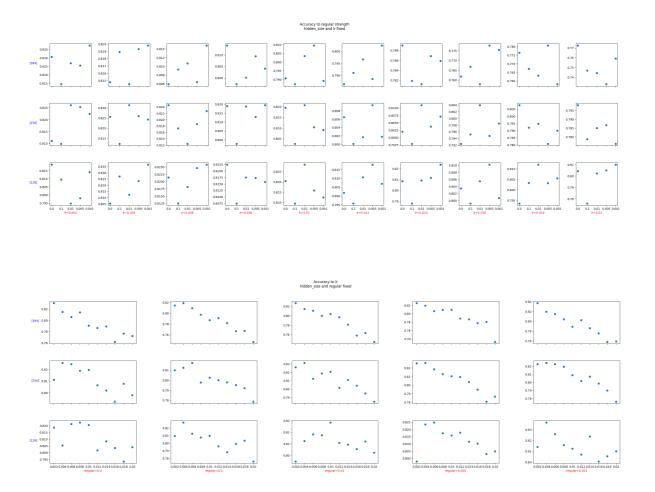


## Accuracy to Ir hidden\_size and regular fixed



```
viz_search('search_result2.csv', [(35, 10), (35, 10)])
```

(<Figure size 3500x1000 with 30 Axes>, <Figure size 3500x1000 with 15 Axes>)

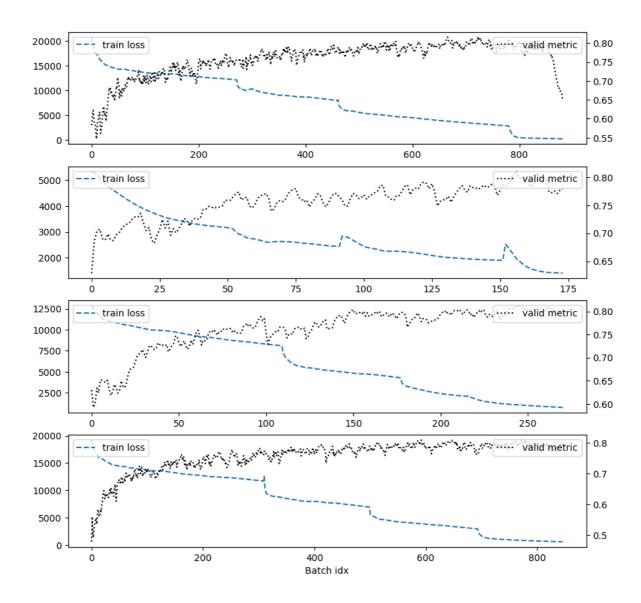


### 训练过程可视化

```
single_hidden = [
    './logs/search2/2024_0423(1713857657).json',
    './logs/search2/2024_0426(1714116650).json',
    './logs/search2/2024_0425(1713993322).json',
    './logs/search2/2024_0423(1713841292).json',
]
dual_hidden = [
    './logs/search1/2024_0423(1713807562).json',
    './logs/search1/2024_0423(1713808209).json',
    './logs/search1/2024_0423(1713806930).json',
    './logs/search1/2024_0423(1713816056).json',
]
```

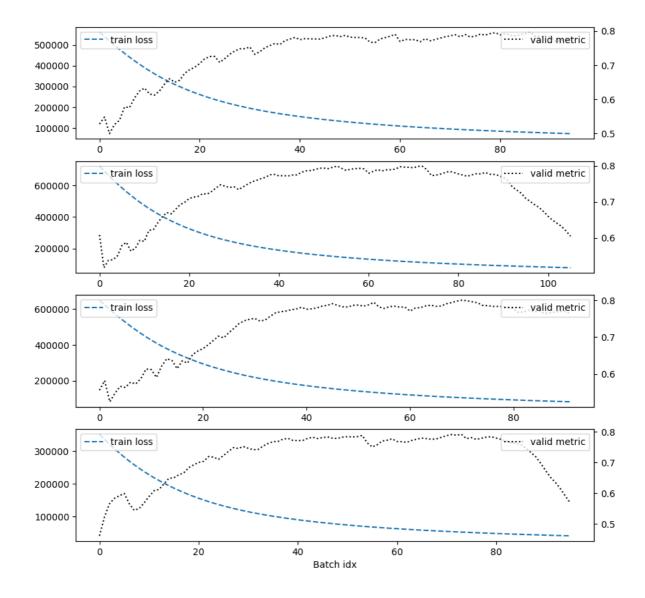
#### 四个单隐藏层模型

```
fig, axes = plt.subplots(figsize=(10,10),nrows=4, ncols=1)
for idx, file in enumerate(single_hidden):
    viz_trainlog(log_file=file, ax=axes[idx])
axes[-1].set_xlabel('Batch idx')
plt.show()
```



#### 四个双隐藏层模型

```
fig, axes = plt.subplots(figsize=(10,10),nrows=4, ncols=1)
for idx, file in enumerate(dual_hidden):
    viz_trainlog(log_file=file, ax=axes[idx])
axes[-1].set_xlabel('Batch idx')
plt.show()
```



## 网络参数可视化

我们使用plt.imshow可视化网络的参数,可以观察到**第一层的权重矩阵往往呈现条纹状**,后续的权重和偏置则未观察到明显的特征。

## 图例

```
colormaps['winter']
```

# winter under bad ☐ over ■

## 双隐藏层

fig = viz\_model('2024\_0423(1713807562)')

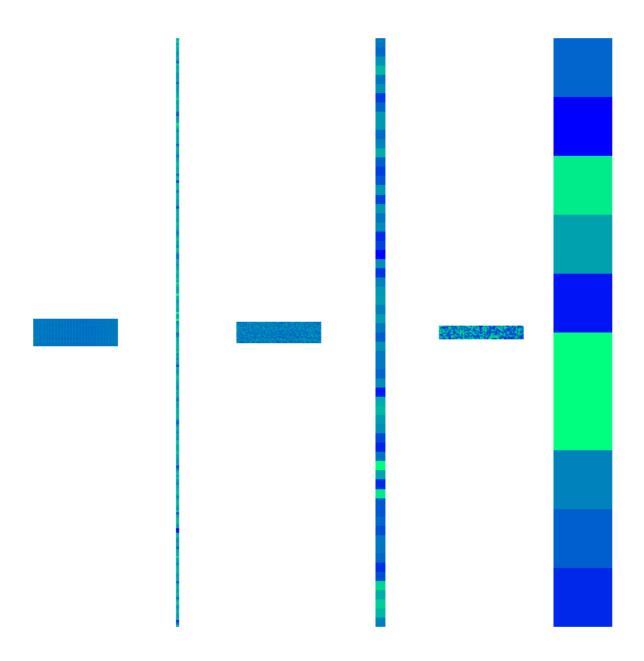
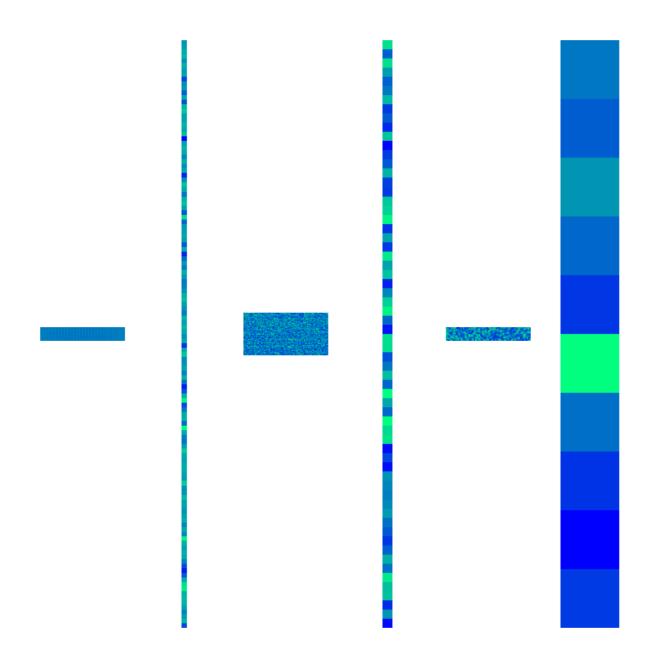


fig = viz\_model('2024\_0423(1713816056)')



## 单隐藏层

fig = viz\_model('2024\_0423(1713857657)')

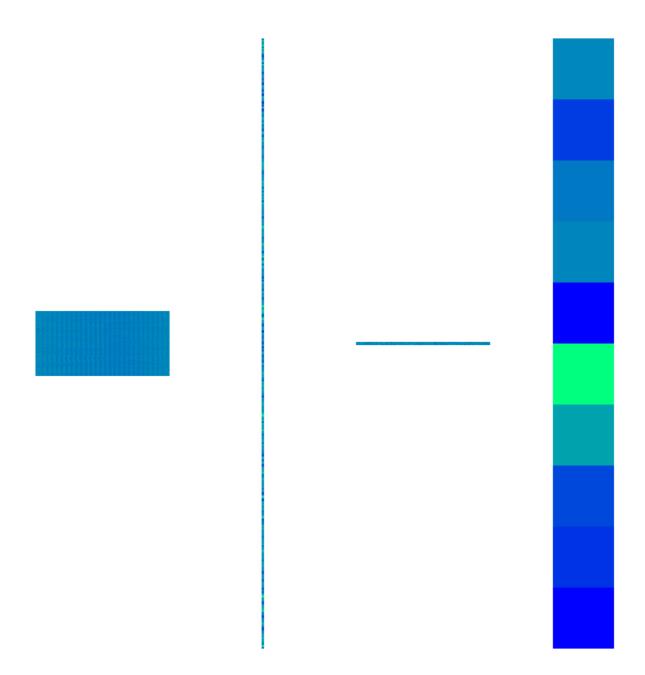


fig = viz\_model('2024\_0426(1714116650)')

