# 보고서: 성능측정

# 실험 결과

실험 과정에서 CrossEntropyLoss와 두 가지 옵티마이저 (Adam, SGD)를 사용하여 모델의 성능을 평가하였습니다. 아래는 각 옵티마이저에 대한 에포크별 훈련 및 검증 손실을 요약한 표입니다.

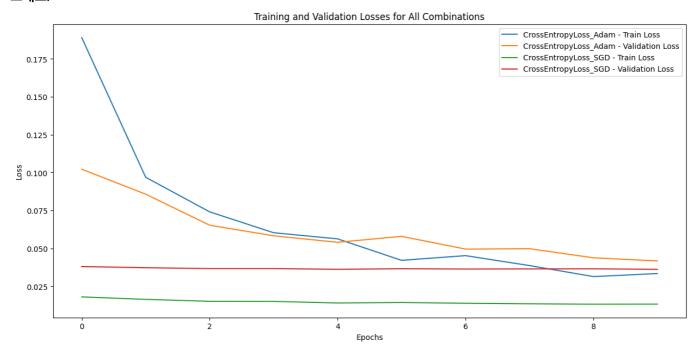
## Adam Optimizer 결과

에포크	훈련 손실	검증 손실
1	0.189	0.102
2	0.097	0.086
3	0.074	0.065
4	0.060	0.058
5	0.056	0.054
6	0.042	0.058
7	0.045	0.050
8	0.038	0.049
9	0.031	0.044
10	0.033	0.042

# SGD Optimizer 결과

에포크	훈련 손실	검증 손실
1	0.018	0.038
2	0.016	0.037
3	0.015	0.037
4	0.015	0.036
5	0.014	0.036
6	0.014	0.037
7	0.013	0.036
8	0.013	0.036
9	0.013	0.037
10	0.013	0.036

#### 그래프:



#### 최종 결론

• 실험 결과, 최적의 모델은 **CrossEntropyLoss와 SGD 옵티마이저**를 사용한 조합으로 확인되었습니다. 이 조합에서 모델은 에포크 10에서 가장 낮은 검증 손실(0.0362)을 보여주었습니다. 이 모델을 가지고 따로 구별된 test 데이터셋으로 학습을 했을때 "99.15 %" 라는 정확도가 나왔습니다

### 성능 개선을 위해 시도한 방법

- 1. Pretrained Model (전이 학습) 사용
  - 사전 학습된 ResNet-18 모델 적용: 이미지넷에서 훈련된 가중치를 사용하여 기본 이미지 특성을 빠르게 인식하고 학습 시간을 단축함. 이를 통해 모델이 손글씨 인식에 필요한 특성을 더 효과적으로 학습할 수 있도록 함.

```
model = models.resnet18(pretrained=True)
```

- 2. 데이터 전처리 (Normalization) 적용
  - 입력 데이터 정규화: 코드에서

```
transform = transforms.Compose([
    transforms.ToTensor(),
    transforms.Normalize((0.5,), (0.5,))
])
```

을 적용하므로서 모든 이미지 데이터를 O과 1 사이의 값으로 정규화하여 모델의 학습 효율성과 안정성을 높임. 이는 입력 데이터의 분포를 일정하게 유지하여 모델이 더 빠르고 안정적으로 학습할 수 있게 도움.

3. Validation Loss를 기준으로 최적의 모델 저장

• 검증 손실 기반 모델 저장: 학습 중 검증 세트의 손실을 모니터링하고, 가장 낮은 손실을 보인 모델을 저장함. 이는 과적 합을 방지하고, 테스트 시 실제 성능이 더 우수한 모델을 확보하는 데 중요. 코드:

```
if avg_val_loss < best_val_loss:
    best_val_loss = avg_val_loss
    best_model = model.state_dict()</pre>
```

#### 4. 미니 배치 사용

• 미니 배치 학습: 미니 배치를 사용하여 학습 과정의 메모리 효율성을 높이고, 각 배치에서 다양한 데이터 샘플을 통해 모델의 일반화 능력을 개선함.

```
batch_size = 64
train_loader = DataLoader(train_dataset, batch_size=batch_size,
shuffle=True)
val_loader = DataLoader(val_dataset, batch_size=batch_size, shuffle=False)
```

### 5. SGD에 관성 (Momentum) 적용

• SGD 최적화기에 Momentum 추가: 표준 SGD에 비해 Momentum을 적용하여, 학습 과정에서의 방향성을 유지하고, 최적점에 더 빠르고 안정적으로 도달함. 이는 지역 최적점(local minima)에 빠지는 것을 방지하고 전체적인 학습속도를 향상시키는데 도움이 됨.

```
optimizers = optim.SGD(model.parameters(), lr=0.001, momentum=0.9)
```