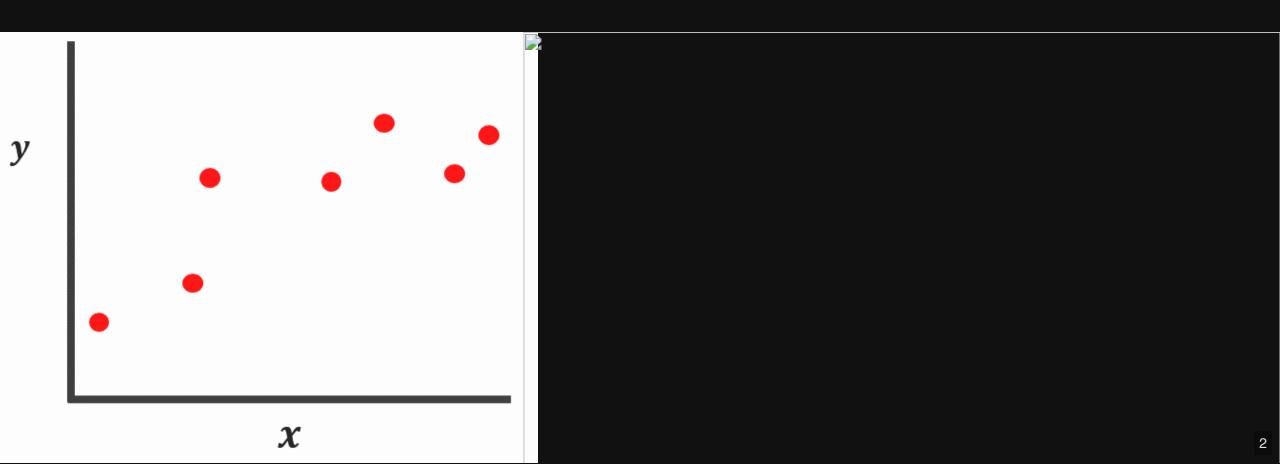


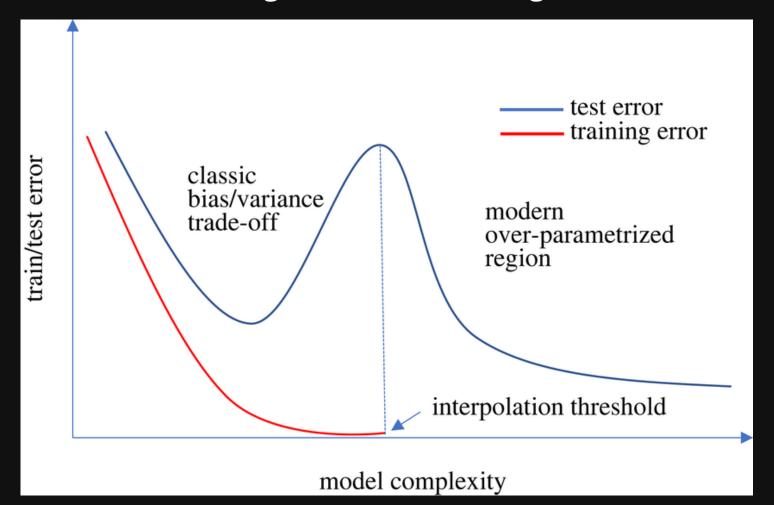
Overfitting

- zu stark an Trainingsdaten angepasst
- schlechte verallgemeinerung auf Testdaten
- Model zu komplex / zu lange trainiert



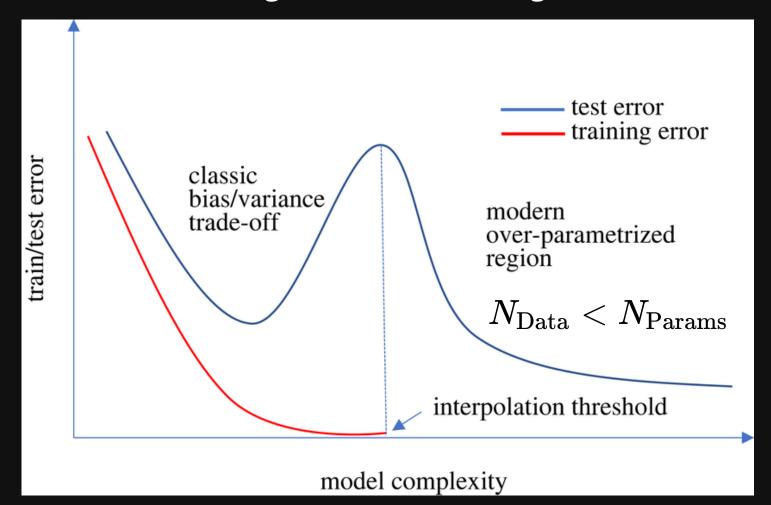
Overfitting

- zu stark an Trainingsdaten angepasst
- schlechte verallgemeinerung auf Testdaten
- Schlecht regularsiert / zu wenig Parameter



Overfitting

- zu stark an Trainingsdaten angepasst
- schlechte verallgemeinerung auf Testdaten
- Schlecht regularsiert / zu wenig Parameter



Gezielt Overfitten

Ist das Modell geeignet, Muster zu erkennen?

- overfitten auf einer batch (sanity check)
- catch bugs fast

```
1 # Get one batch from the training_loader
2 images, labels = next(iter(training_loader))
3
4 # alternativ:
5 for images, labels in training_loader:
6    break
7
8 # Train the model on the batch for 100 iterations
9 for _ in range(100):
10    train(model, criterion, optimizer, [(images, labels)])
```

Gezielt Overfitten

Ist das Modell geeignet, Muster zu erkennen?

- overfitten auf einer batch (sanity check)
- catch bugs fast
- Loss steigt -> hohe learning rate, +/- vertauscht
- Loss explodiert -> hohe lr, numerisches problem
- Loss oszilliert -> hohe lr, data / label fehlerhaft geladen
- Loss plateau -> tiefe lr, backprob error, falscher Input in Loss

Overfitten

Hands-On: MNIST Classifier

Bearbeiten Sie dieses Notebook

- Wählen Sie eine zufällige Batch zum overfitten
- Trainieren Sie auf dieser Batch für 100 Epochen
- Evaluieren Sie das Modell an dieser Batch und den Testdaten

Die Lösung finden Sie in diesem Notebook