WICWIU: 가독성과 확장성이 우수한 C++ 기반 딥러닝 오픈소스 프레임워크

박천명, 김지웅, 기윤호, 김지현, 김인중 Handong Global University 2018. 6. 21.

Agenda

- Introduction
- WICWIU Overview
- Components of WICWIU
- Demo
- Conclusion & Future Works

Introduction

- 파이썬 중심 딥러닝 프레임워크 (Pytorch, TensorFlow)
 - 응용시스템 개발에 편리
 - 우수한 성능
 - 엔진의 이해 및 소스 수정은 쉽지 않음
 - 기술적 종속 등에 대한 우려
- WICWIU: 국내 대학 최초의 딥러닝 오픈소스 프레임워크
 - 한동대 딥러닝 연구실에서 연속성을 가지고 개발
 - WICWIU = What I Create is What I Understand.
 - u "What I cannot create, I do not understand" [Richard Feynman] 에서 영감

WICWIU Overview

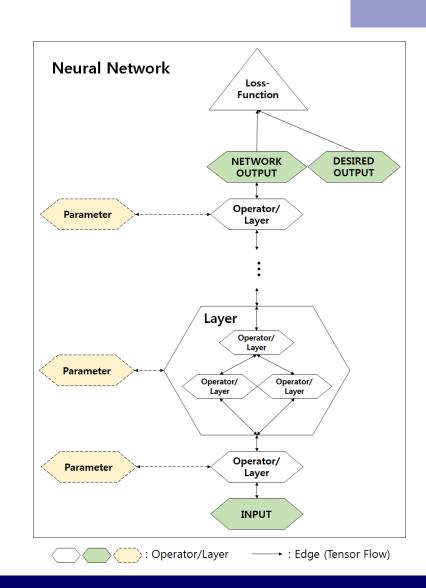
■ WICWIU의 특징

- C/C++ 개발자에게 친숙한 C++기반 프레임워크
- Hands-on을 통해 엔진 및 알고리즘 자체를 깊이 이해하기 좋음
- 메모리, 속도 최적화에 유리

가독성	딥러닝 초보자들을 위한 가독성 높은 코드 (주요 딥러닝 알고리즘)
확장성	잘 정의된 API를 통해 자신만의 Operator, Layer 추가 용이
고성능	GPU 기반 대규모 병렬처리 (cuDNN)
일반성	Linear 구조 뿐 아니라 일반적인 Graph 구조의 신경망 지원
편리성	Auto-differenciation 지원 (Gradient 계산 자동화)

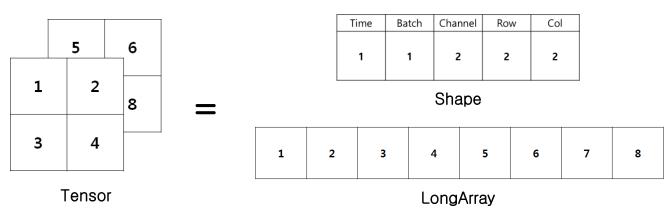
Components of WICWIU

- Data
 - Tensor
 - Shape
 - Long Array
- Model Building Block
 - Operators
 - Layers
- Learning
 - Loss Functions
 - Optimizers
- Neural Network



WICWIU Components: Data

- Tensor class 다차원 Tensor 데이터 저장/관리
 - 최대 5D: Time, Batch, Channel, Row, Col
 - Host <-> Device 메모리 Auto Sync
- Shape class 다차원 Tensor의 형태 표현
 - Rank 및 각 차원의 길이
- Long Array class 대규모 1D 데이터 저장
 - 내부적으로는 대규모 메모리 할당을 위해 2차원 구조 사용



WICWIU Components: Operators

- Operators class: 저수준 기본 연산자를 위한 클래스
 - 모델을 구성하는 연산자를 표현하기 위한 추상 클래스
 - □ Operator 공통 인터페이스
 - □ 순전파와 역전파 연산 함수 포함
 - □ 연산 결과값 및 경사도 벡터를 Tensor로 저장
 - ㅁ 연산자와 파라미터 구분
- Built-in Operators (Subclasses)
 - TensorHolder Tanh

- Add
- Convolution
- MatMul

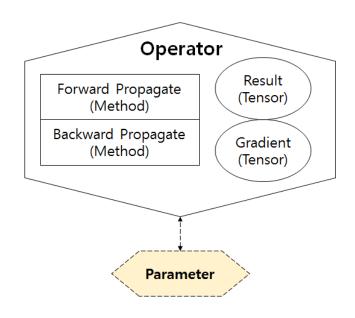
Max-pooling

Rel U

Average-pooling

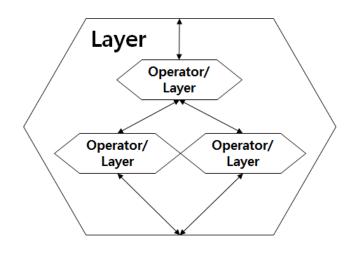
Sigmoid

Batch-Normalization



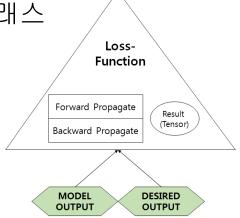
WICWIU Components: Layers

- Layers class: 고수준 복합 연산 계층을 위한 클래스
 - Operator를 조합해 신경망 계층을 구현하기 위한 추상 클래스
 - □ Layer 공통 인터페이스
 - □ 복수의 Operator를 조합하여 Subgraph 구성 및 연산
 - □ 다른 Layer를 포함하는 재귀적 구조 (Operator를 상속)
- Built-in Layers (Subclasses)
 - Convolution Layer
 - Batch-Normalization Layer
 - Linear(fully-connected) Layer
- Example Layers
 - Resnet Basic Block
 - Densenet Basic Block (under construction)



WICWIU Components: Learning

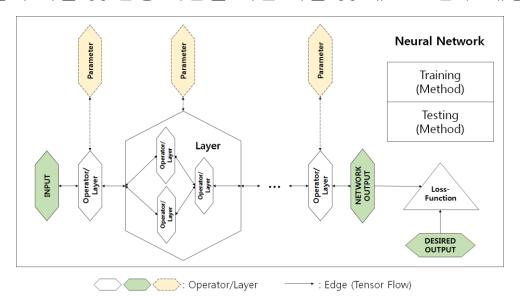
- Loss Function class: 학습을 위한 손실 함수 클래스
 - Loss Function 공통 인터페이스
 - 순전파와 역전파 연산 함수 포함
 - Built-in Loss Functions
 - Mean Squared Error
 - Cross Entropy
 - Hinge Loss (under construction)



- Optimizer class: 경사도 벡터(gradient)를 이용한 모델 파라미터를 최적화 알고리즘
 - Optimizer 공통 인터페이스
 - Parameter Update function
 - Built-in Optimizers
 - Stochastic Gradient Descent (SGD)
 - □ Momentum
 - □ RMSProp (under construction)
 - □ ADAM (under construction)

WICWIU Components: Neural Network

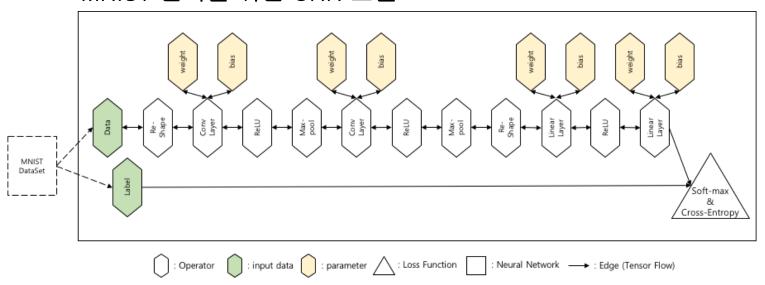
- Neural Network class: 신경망 모델을 표현하기 위한 추상 클래스
 - Operator와 Layer를 조합해 신경망 모델을 구성 (일반적인 Graph구조)
 - Loss Function과 Optimizer등을 이용한 모델 학습
 - 모델 구성, 연산 및 학습을 위한 다양한 기능 제공
 - □ Operator와 Layer 추가/연동
 - □ 너비 우선 탐색(Breadth-first search)으로 연산/학습 순서 결정
 - □ 연산자와 모델 파라미터를 구분하여 관리
 - □ 모델의 학습 및 검증 작업을 위한 학습 및 테스트 함수 제공



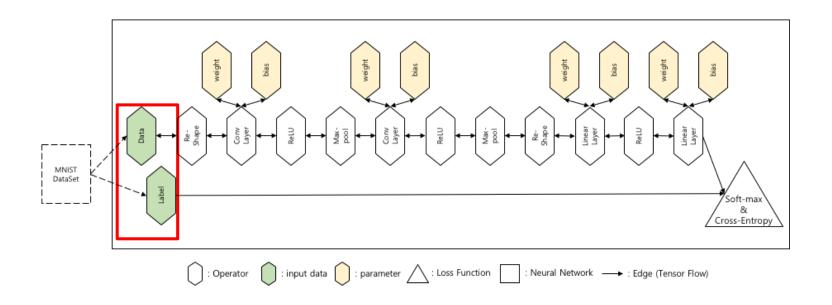
Demo

- 튜토리얼 MNIST 필기 숫자 인식기
 - https://github.com/wicwiu/wicwiu/tutorials/MNIST

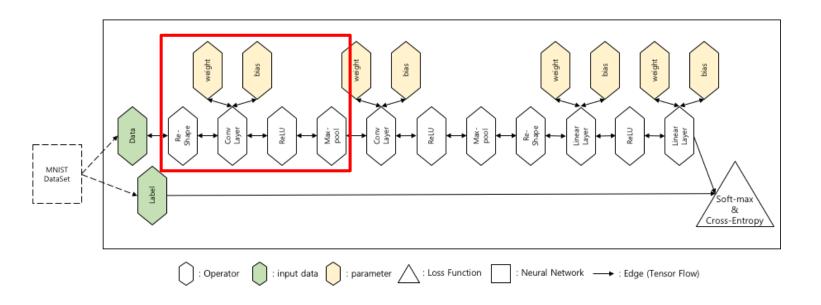
MNIST 인식을 위한 CNN 모델



Demo: CNN Model Code

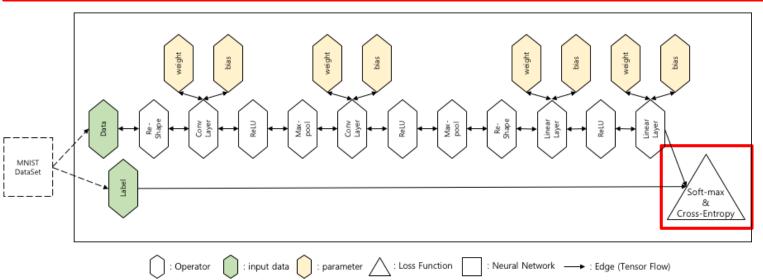


Demo: CNN Model Code



Demo: CNN Model Code

AnalyzeGraph(out);



Demo: Training Code

```
NeuralNetwork<float> *net = new my CNN(x, label);
  MNISTDataSet<float> *dataset = CreateMNISTDataSet<float>();
for (int i = 0; i < EPOCH; i++) {
   for (int j = 0; j < LOOP FOR TRAIN; j++) {
       dataset->CreateTrainDataPair(BATCH);
       Tensor<float> *x t = dataset->GetTrainFeedImage();
       Tensor<float> *l t = dataset->GetTrainFeedLabel();
       net->FeedInputTensor(2, x t, 1 t);
       net->ResetParameterGradient();
       net->Training();
```

Demo: 실행



Demo: 성능

- 프레임워크 유효성 검증
 - Tensorflow를 사용하여 동일한 모델 학습 및 인식률 비교

	Accuracy(%)
Tensorflow	99.12
WICWIU	99.12

- WICWIU를 이용하여 정의/학습된 CNN 모델이 잘 동작함을 확인
- ResNet 모델도 예제에 포함

Download and License

- WICWIU 사용을 위해 필요한 S/W
 - gcc/g++
 - CUDA Toolkit 9.0 이상
 - cuDNN 7.0.5 이상
- Download URL
 - https://github.com/wicwiu/wicwiu
 - \$ git clone https://github.com/wicwiu/wicwiu
- License
 - Apache 2.0
 - 연구 목적 및 상용 목적으로 제약 없이 활용 가능

Conclusion & Future Works

- 국내 대학 최초의 딥러닝 오픈소스 프레임워크
 - 주요 딥러닝 알고리즘에 있어서 가독성 높은 코드 제공
 - GPU기반 고성능 병렬 연산 지원
 - 확장성을 고려해 설계된 클래스 구조
- Future Works
 - Advanced CNN Modules
 - RNN Module (LSTM 등)
 - Generative Models (GAN, VAE, pixel RNN/CNN)

Thank you for your attention!

