## 인공지능(딥러닝)개론 HW1 결과 보고서

2020.10.13.(화) 11:59PM 20181202 김수미

#### 1. XOR 연산과 Backpropagation

먼저 XOR 연산이란 X1값과 X2값이 있을 때 두 값이 같으면 Y=0 을 반환하고, 두 값이 다르면 Y=1 을 반환하는 연산이다. 이 연산은 linear 한 모양의 관계성을 가지지 않기 때문에 기존의 회귀 연산으로는 구현할 수 없었지만, 'Backpropagation(역전파)' 알고리즘이 개발되면서 XOR 연산을 수행하는 인공지능을 구현할 수 있게 되었다. Backpropagation 알고리즘이란 출력값의 오차를 계속체크하면서 이를 피드백 신호로 사용해, 현재 샘플의 손실 점수가 감소되는 방향으로 가중치 값을 조금씩 수정해 나가는 알고리즘이다.

#### 2. 코드에 대한 간단한 설명

해당 코드는 XOR table을 학습하여 XOR연산을 수행하는 Neural Network 모델을 형성한다. python언어로 작성된 코드이며, Google Colab를 통해 작성했다. Output, hidden layer의 Activation function은 모두 Sigmoid 함수( 1 / { np.exp(-x)+1 } )를 사용했으며, Cost function으로는 Binary Cross entropy 함수( - {  $ylog(\bar{y}) + (1-y)log(1-\bar{y})$  } )를 사용했다.

#### 1) 1-layer 모델

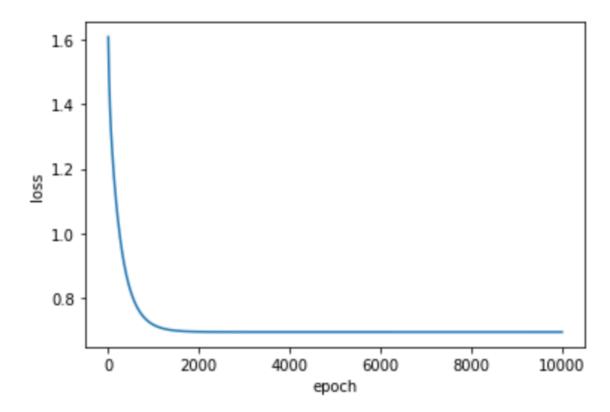
1-layer모델은 Hidden Layer가 없고 오직 input, output layer 만 가진다. 해당 모델은 linearly separable classes만 분류가능하다는 한계를 가지고 있다. 이러한 특성은 아래 XOR연산 결과에서도 확인할 수 있다. Hidden Layer가 없어도 최종 값에 대한 손실 값을 매 반복 마다체크하며 Backpropagation 알고리즘을 통해 input, output layer의 weight값과 bias 값을 업데이트한다.

#### 2) 2-layer 모델

1-layer모델은 Hidden Layer를 1개 가지는 Neural Network모델이다. Hidden Layer 의 unit개수는 3개로 잡았고, 최종 값에 대한 손실 값을 매 반복 마다 체크하며 Backpropagation 알고리즘을 통해 hidden, input, output layer의 weight값과 bias값을 손실 값을 줄여 나가는 방향으로 업데이트한다.

### 3. 각 모델에서의 Loss 그래프 및 Testing Step 출력 결과

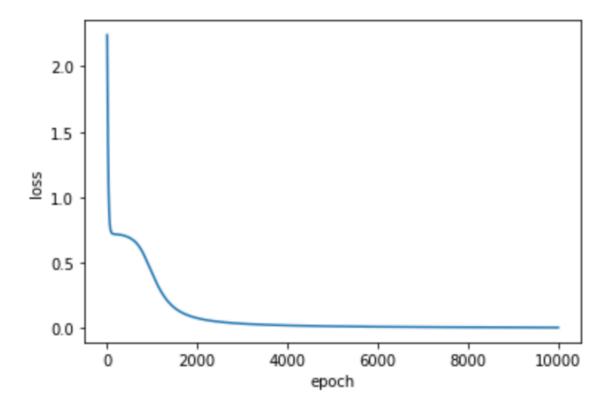
### 1) 1-layer 모델



```
input:
                                  , pred: 0.5000
\Box
               1]
             [1
                     answer:
                                  , pred: 0.5000
    input:
               0]
             [1
                     answer:
    input:
               1]
                                  , pred:
             [ 0
                                1
                                           0.5000
                     answer:
    input:
             [0 0],
                                  , pred:
                                           0.5000
                     answer:
```

1-layer모델의 학습 결과를 반복 횟수에 따른 loss값으로 그래프를 그려 나타낸 것과, 학습 후의 weight, bias값으로 XOR연산을 수행한 결과이다. 학습이 반복되어 수행될수록 loss값은 감소하지만, 1-layer 모델은 linearly separable classes만 분류가 가능하다는 한계로 인해 linear한 관계성을 가지지 않는 XOR연산에 대해, 모든 input에 대한 예측값을 학습 후에도 정답과 오답 사이의 중앙값인 0.5를 일정하게(linearly) 출력하고 있음을 확인할 수 있다.

# 2) 2-layer 모델



```
input: [1 1] , answer: 0 , pred: 0.0053 input: [1 0] , answer: 1 , pred: 0.9951 input: [0 1] , answer: 1 , pred: 0.9909 input: [0 0] , answer: 0 , pred: 0.0053
```

2-layer모델의 학습 결과를 반복 횟수에 따른 loss값으로 그래프를 그려 나타낸 것과, 학습 후의 weight, bias값으로 XOR연산을 수행한 결과이다. 1-layer모델과 동일하게 학습 횟수가 늘어날수록. loss값이 감소하지만 1-layer모델과는 달리 input값에 대한 예측치가 정답에 가깝게 수렴하는 것을 확인할 수 있다.