REPORT

Modeling XOR with a shallow neural

network Assignment



과목명	딥러닝
담당교수	정우환 교수님
학생이름	박준우
학과	인공지능학과
학번	2021006253
제출일	2023.09.24

HANYANG UNIVERSITY

Source code for model

return a2, (z1,a1,z2,a2)

class shallow_neural_network():			// SNN 클래스 선언
	def	init(self, num_input_features, num_hiddens):	
		self.num_input_features=num_input_features	//입력 특성 개수
		self.num_hiddens=num_hiddens	//은닉층 뉴런 개수
		self.W1=np.random.normal(size=(num_hiddens, num_input_features))	//가중치 행렬 W1 정규분포 초기화
		self.b1=np.random.normal(size=num_hiddens)	//은닉층 편향 벡터 b2 초기화
		self.W2=np.random.normal(size=(1,num_hiddens))	//가중치 행렬 W2 정규분포 초기화
		self.b2=np.random.normal(size=1)	//출력층 편향 벡터 b2 초기화
	def	sigmoid(self,z):	//시그모이드(활성화) 함수 정의
		return 1/(1+np.exp(-z))	
	def	predict(self,x):	// predict 함수 선언
		z1=np.matmul(self.W1,x)+self.b1	//가중 합 계산 및 편향 값 덧셈
		a1=np.tanh(z1)	//tanh 활성화 함수 적용해 a1 계산
		z2=np.matmul(self.W2,a1)+self.b2	//가중 합 z2 계산 + 출력층 편향값
		a2=self.sigmoid(z2)	//시그모이드 적용 a2 계싼

//a2 와 중간값들 튜플로 반환

Source code for training

```
//학습 함수 정의
def train (X,Y, model,lr=0.1):
                                                            //가중치, 편향 미분값 초기화
   dW1=np.zeros_like(model.W1)
   db1=np.zeros_like(model.b1)
   dW2=np.zeros_like(model.W2)
   db2=np.zeros_like(model.b2)
                                                            //입력 데이터 x 샘플 수
   m=len(X)
   cost=0.0
                                                            //오차 초기화
                                                            //훈련데이터 x,y 에 대한 반복문
   for x,y in zip(X,Y):
                                                            //입력 x 에 대한 예측과 중간 값
       a2,(z1,a1,z2,_)=model.predict(x)
       if y==1:
                                                            //loss func (Binary Cross Entropy)
           cost-=np.log(a2)
       else:
           cost-=np.log(1-a2)
                                                            //a2 와 실제값 y의 차이
       diff=a2-y
                                                            //출력 가중치 W2 기울기 업뎃
       dW2+=np.outer(diff,a1)
       db2+=diff
                                                            //출력층 편향 값 b2 업뎃
       dz1=np.multiply((1-np.square(a1)),np.dot(model.W2.T,diff))
                                                            //은닉층 z1 기울기 계산
       dW1 + = np.outer(dz1,x)
                                                            //은닉 가중치 W1 기울기 업뎃
                                                            //은닉 편향값 b1 기울기 업뎃
       db1+=dz1
                                                            //평균 cost 값
   cost/=m
   model.W1-=lr*dW1/m
   model.b1-=lr*db1/m
   model.W2-=lr*dW2/m
   model.b2-=lr*db2/m
   return cost
```

Plotshow for XOR Operator and Predicted results

```
In [71]: 📕
               1 for epoch in range(100):
                     cost=train(X,Y,model,1.0)
                     if epoch %10=
                        print(epoch,cost)
              0 [0.78200101]
              10 [0.63262951]
              20 [0.57732848]
              30 [0.47444905]
              40 [0.38416924]
              50 [0.31599153]
              60 [0.26860725]
              70 [0.23604187]
              80 [0.21321833]
              90 [0.19675363]
 In [72]:  ▶ 1 | model.predict((1,1))[0].item()
     Out[72]: 0.06111210618140697
 In [73]: ► 1 model.predict((1,0))[0].item()
     Out[73]: 0.9059690199254549
 In [74]: ► 1 model.predict((0,1))[0].item()
     Out[74]: 0.9787933212388599
               1 | model.predict((0,0))[0].item()
     Out[75]: 0.0559807158862618
                        idxs_1=np.where(Y==1)
In [76]:
                        idxs_0=np.where(Y==0)
                        X_0=X[idxs_0]
In [77]:
                        Y_0=Y[idxs_0]
In [78]:
                        X_1=X[idxs_1]
                        Y_1=Y[idxs_1]
In [80]:
                        #plt.dlf()
                        plt.plot(X_0[:,0],X_0[:,1],"r^")
plt.plot(X_1[:,0],X_1[:,1],"bx")
                        plt.show()
                      1.5
                      1.0
                      0.5
                      0.0
                    -0.5
                                    -0.5
                                                       0.0
                                                                          0.5
                                                                                                              1.5
                                                                                            1.0
```