데이터과학

L04.1: Logistic Regression Practice

Kookmin University

- ❖ Pytorch로 Logistic Regression 구현
- ❖ 여러가지 Optimizer 사용해보기
- ❖ Matplotlib으로 결과 시각화
- ❖ sklearn에서 Logistic Regression 사용

• 학습 데이터 생성

```
import torch

x_train = torch.FloatTensor([[1],[2],[3],[4],[5],[2.5],[3.5],[0],[3.1],[2.7],[2.8],[2.9]])
y_train = torch.FloatTensor([[1],[1],[1],[0],[0],[0],[0],[1],[0],[1],[1]))
```

- W, b 초기화
- Learning Rate 설정

```
W = torch.zeros(1,1)
b = torch.zeros(1,1)
lr = 1.0
```

- 반복횟수 설정
- W와 b의 requires_grad를 True로 설정

```
for epoch in range(3001):
    W.requires_grad_(True)
    b.requires_grad_(True)
```

Hypothesis, cost 설정

```
hypothesis = torch.sigmoid(torch.mm(x_train, W) + b)
cost = torch.mean(
    -y_train * torch.log(hypothesis)
    -(1 - y_train) * torch.log(1 - hypothesis)
    )
```

- 경사 계산
- W, b 업데이트

```
cost.backward()
with torch.no_grad() as grd:
  W = W - lr * W.grad
  b = b - lr * b.grad
```

• 학습이 잘 되는지 확인하기위한 내용 출력

• 학습 결과 확인

```
epoch: 0, cost: 0.693147, W: -0.154167, b: 0.083333
epoch: 300, cost: 0.390820, W: -2.174323, b: 6.609555
epoch: 600, cost: 0.383699, W: -2.620779, b: 7.953164
epoch: 900, cost: 0.382149, W: -2.832521, b: 8.587361
epoch: 1200, cost: 0.381706, W: -2.946401, b: 8.927779
epoch: 1500, cost: 0.381565, W: -3.010968, b: 9.120598
epoch: 1800, cost: 0.381517, W: -3.048561, b: 9.232801
epoch: 2100, cost: 0.381500, W: -3.070766, b: 9.299055
epoch: 2400, cost: 0.381494, W: -3.083992, b: 9.338511
epoch: 2700, cost: 0.381492, W: -3.091908, b: 9.362126
epoch: 3000, cost: 0.381491, W: -3.096662, b: 9.376307
```

• x = [4.5] 혹은 [1.1]일 때, y는 0일까 1일까?

```
x_test = torch.FloatTensor([[4.5],[1.1]])
test_result = torch.sigmoid(torch.mm(x_test, W) + b)
print(torch.round(test_result))
```

- ❖ Pytorch로 Logistic Regression 구현
- ❖ 여러가지 Optimizer 사용해보기
- ❖ Matplotlib으로 결과 시각화
- ❖ sklearn에서 Logistic Regression 사용

여러가지 optimizer 사용해보기

• pytorch에는 여러가지 optimizer가 이미 구현되어 있음

```
optimizer = torch.optim.SGD([W,b], lr=1.0)
```

기존 (Gradient descent 직접 구현)

```
cost.backward()
with torch.no_grad() as grd:
  W = W - lr * W.grad
  b = b - lr * b.grad
```

```
변경후(미리구현된모듈사용)

optimizer.zero_grad()

cost.backward()

optimizer.step()
```

여러가지 optimizer 사용해보기

• pytorch에는 여러가지 optimizer가 이미 구현되어 있음

```
optimizer = torch.optim.SGD([W,b], lr=1.0)
optimizer = torch.optim.Adam([W,b], lr=1.0)
optimizer = torch.optim.Adadelta([W,b])
optimizer = torch.optim.Adagrad([W,b])
optimizer = torch.optim.RMSprop([W,b])
...
```

- ❖ Pytorch로 Logistic Regression 구현
- ❖ 여러가지 Optimizer 사용해보기
- ❖ Matplotlib으로 결과 시각화
- ❖ sklearn에서 Logistic Regression 사용

Matplotlib으로 결과 시각화

0.8

Input (X)

• 기본형태

```
Probability of 1 (Y)
                                        0.6
import matplotlib.pyplot as plt
                                        0.4
W.requires_grad_(False)
                                        0.2
b.requires grad (False)
                                        0.0
plt.scatter(x_train, y_train, c="black")
X = torch.linspace(0,5,100).unsqueeze(1)
Y = torch.sigmoid(torch.mm(X,W)+b)
plt.plot(X, Y, c="#ff0000")
plt.show()
```

- ❖ Pytorch로 Logistic Regression 구현
- ❖ 여러가지 Optimizer 사용해보기
- ❖ Matplotlib으로 결과 시각화
- ❖ sklearn에서 Logistic Regression 사용

Logistic Regression with sklearn

```
from sklearn.linear model import LogisticRegression
x_{train} = [[1],[2],[3],[4],[5],[2.5],[3.5],[0],[3.1],[2.7],[2.8],[2.9]]
y_train = [1,1,1,0,0,0,0,1,0,1,1,1] # 입력 shape이 pytorch에서와 다름에 주의!
model = LogisticRegression(penalty='none') # penalty (or regularization)은 추후 설명
model.fit(x train, y train)
#W와 b에 해당하는 값 출력
print(model.coef , model.intercept )
# 새로운 x값이 주어질 때 y값 예측해보기
x \text{ test} = [[4.5], [1.1]]
test result = model.predict(x_test)
print(test result)
결과)
```

[[-3.10385806]] [9.39776831]

[0 1]

Questions?