



3장 기본 흐름 파악하기

3.1. 선형분류 과정

3.2. 준비 과정

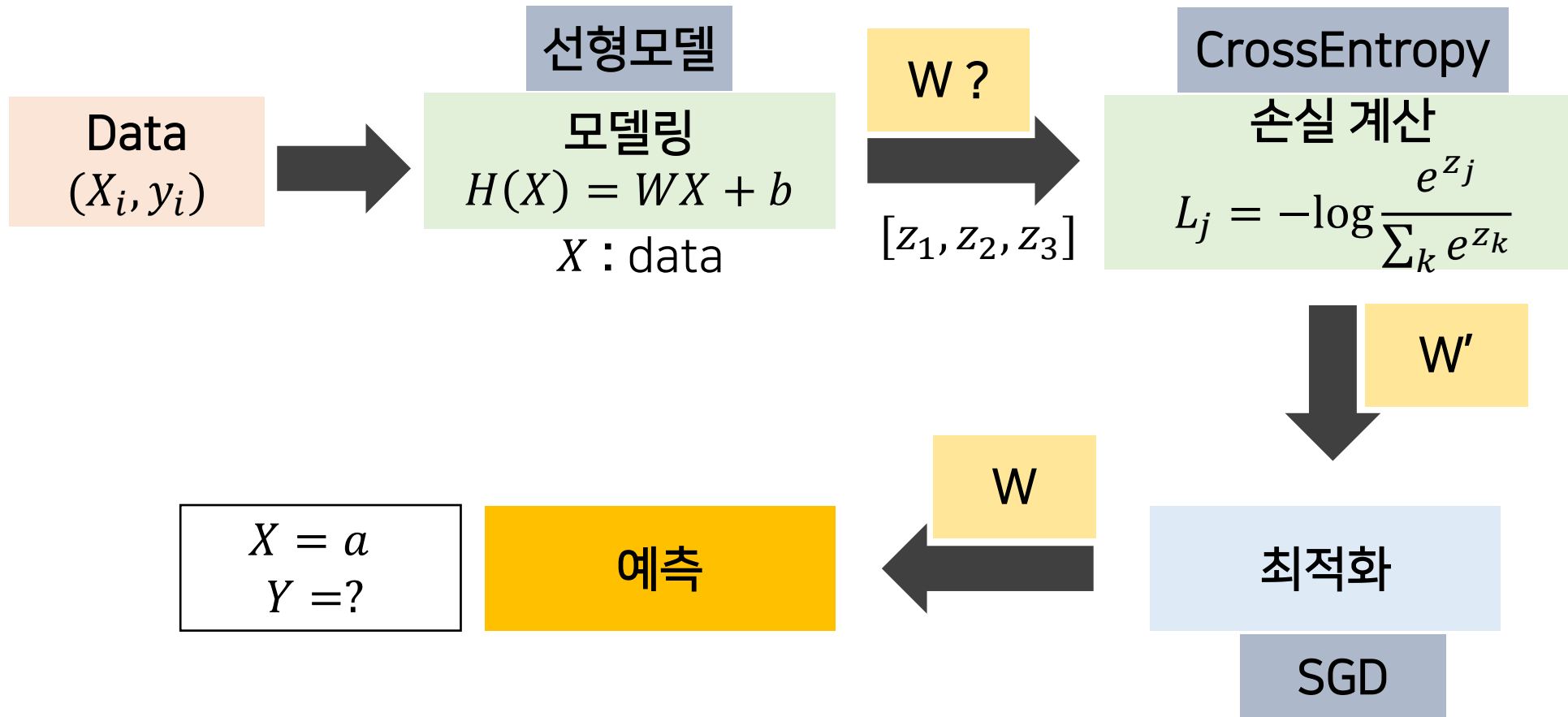
3.3. 모델 설정

3.4. 손실 계산

3.5. 최적화

3.6. 선형회귀 최적화 과정

선형 분류 과정





3장 기본 흐름 파악하기

3.1. 선형분류 과정

3.2. 준비 과정

3.3. 모델 설정

3.4. 손실 계산

3.5. 최적화

3.6. 선형회귀 최적화 과정

Iris Dataset

	x1	x2	x3	x4	y
0	5.1	3.5	1.4	0.2	0
1	4.9	3.0	1.4	0.2	0
2	4.7	3.2	1.3	0.2	0
3	4.6	3.1	1.5	0.2	0
4	5.0	3.6	1.4	0.2	0
...
145	6.7	3.0	5.2	2.3	2
146	6.3	2.5	5.0	1.9	2
147	6.5	3.0	5.2	2.0	2
148	6.2	3.4	5.4	2.3	2
149	5.9	3.0	5.1	1.8	2

데이터 종류 : 정형 데이터

레이블 종류 : 다중 분류 (0,1,2)

문제 분류 : 분류 문제 (3 class)

독립변수(input) : x1, x2, x3,
x4

종속변수(label) : y



0: Setosa



1: Versicolor



2: Virginica

데이터 불러오기

(a) 기본 라이브러리 불러오기

```
import numpy as np
```

(b) 데이터 불러오기

```
from sklearn.datasets import load_iris
```

#sklearn 프레임워크의 datasets 모듈에서 load_iris 함수 불러오기(import)

```
X,y = load_iris(return_X_y=True)
```

return_X_y=True 데이터를 X, y로 분리하여 불러오기

```
X.shape, y.shape
```

데이터 크기(shape) 확인

데이터 분석

numpy

```
X.mean(axis=0), X.std(axis=0), X.max(axis=0), X.min(axis=0)
```

pandas

```
import pandas as pd  
data=pd.DataFrame(X)  
data.describe()
```

	0	1	2	3
count	150.000000	150.000000	150.000000	150.000000
mean	5.843333	3.057333	3.758000	1.199333
std	0.828066	0.435866	1.765298	0.762238
min	4.300000	2.000000	1.000000	0.100000
25%	5.100000	2.800000	1.600000	0.300000
50%	5.800000	3.000000	4.350000	1.300000
75%	6.400000	3.300000	5.100000	1.800000
max	7.900000	4.400000	6.900000	2.500000

데이터 분리

```
from sklearn.model_selection import train_test_split
train_x, test_x, train_y, test_y = train_test_split(X, y, test_size=0.3,
                                                    random_state=42, stratify=y)
```

test_size

Test data 비율

random_state

Random seed

stratify

Data 정렬 기준



3장 기본 흐름 파악하기

3.1. 선형분류 과정

3.2. 준비 과정

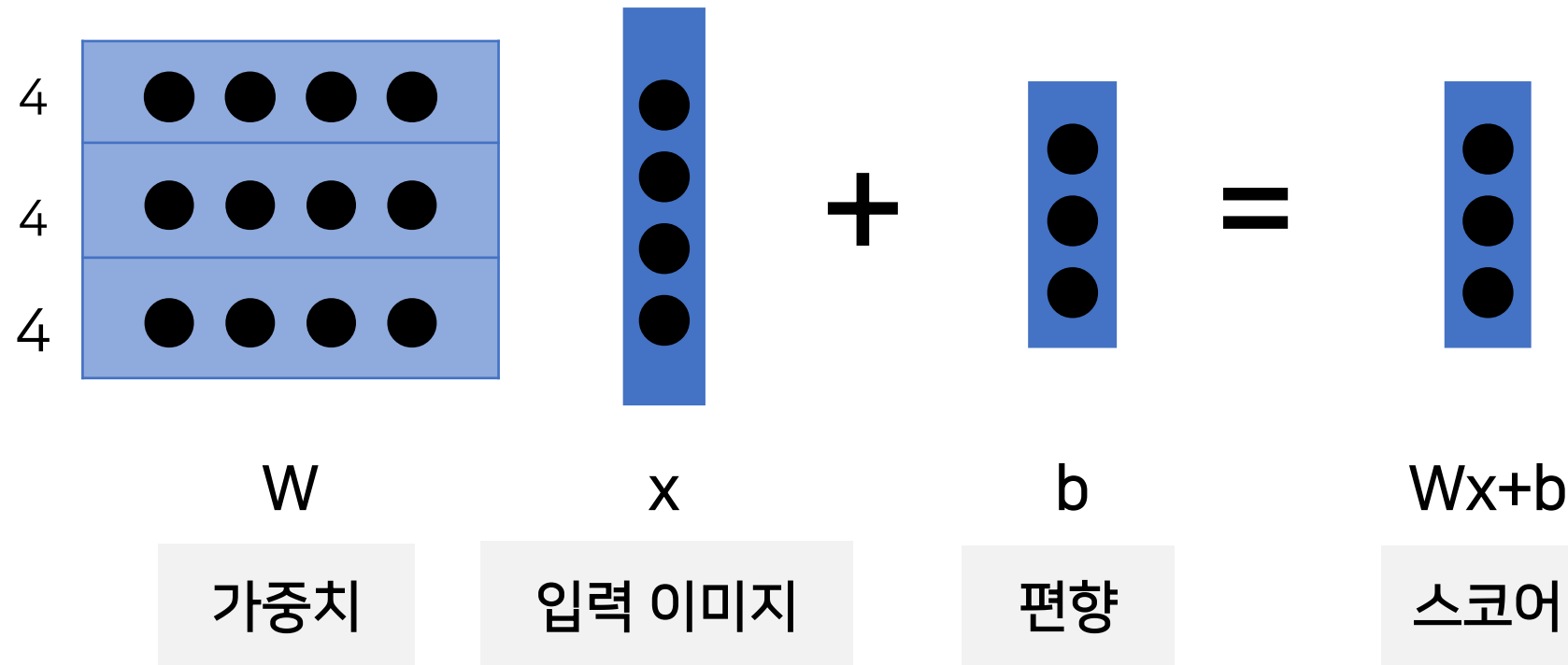
3.3. 모델 설정

3.4. 손실 계산

3.5. 최적화

3.6. 선형회귀 최적화 과정

기본 모델



선형 층

```
Dense(output, activation, input_shape)
```

output : 출력값의 개수

class 개수인 3

input_shape : 입력 벡터 형태

4개의 변수, input_shape=(4,)

activation: 해당되는 경우에만 설정

선형회귀의 경우: 설정 X

선형분류인 경우: softmax



```
Dense(3, activation='softmax', input_shape=(4,))
```

라이브러리 불러오기

```
from keras.models import Sequential  
from keras.layers import Dense
```

모델 설정

```
md=Sequential() # 모델명을 md로 정의  
md.add(Dense(3, activation='softmax', input_shape=(4,)))  
md.summary()
```



3장 기본 흐름 파악하기

3.1. 선형분류 과정

3.2. 준비 과정

3.3. 모델 설정

3.4. 손실 계산

3.5. 최적화

3.6. 선형회귀 최적화 과정

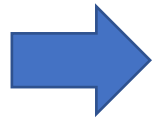
*One-hot vector



손실 함수 설정



문제 종류	Label 차원(형태)	activation	Loss 함수
이진분류	1 (0 또는 1)	sigmoid	binary_crossentropy
다중분류	n (One-hot 벡터)	softmax	categorical_crossentropy
다중분류	n (숫자 0,1,2,...)	softmax	sparse_categorical_crossentropy
회귀	1 (실수)	-	mse / mae



```
Dense : activation='softmax'  
compile : loss='sparse_categorical_crossentropy'
```



3장 기본 흐름 파악하기

3.1. 선형분류 과정

3.2. 준비 과정

3.3. 모델 설정

3.4. 손실 계산

3.5. 최적화

3.6. 선형회귀 최적화 과정

compile



compile : loss, optimizer, metrics

loss

손실 함수 설정

loss='sparse_categorical_crossentropy'

optimizer

최적화 함수 설정

optimizer='sgd'

metrics

출력할 값 설정

metrics='acc'



fit : input, output, epochs, batch_size, validation_data, validation_split

input	입력 데이터	X
output	출력 데이터(label)	y
epochs	학습회수	Epochs=200
batch_size	학습단위	Batch_size=100
validation_data	검증 데이터	Validation_data=(val_x,val_y)
validation_split	검증 데이터 분리	Validation_split=0.3



```
md.compile(loss='sparse_categorical_crossentropy', optimizer='sgd',  
           metrics='acc')
```

```
hist=md.fit(train_x, train_y, epochs=200)
```

학습진행 상황을 hist에 저장



3장 기본 흐름 파악하기

3.1. 선형분류 과정

3.2. 준비 과정

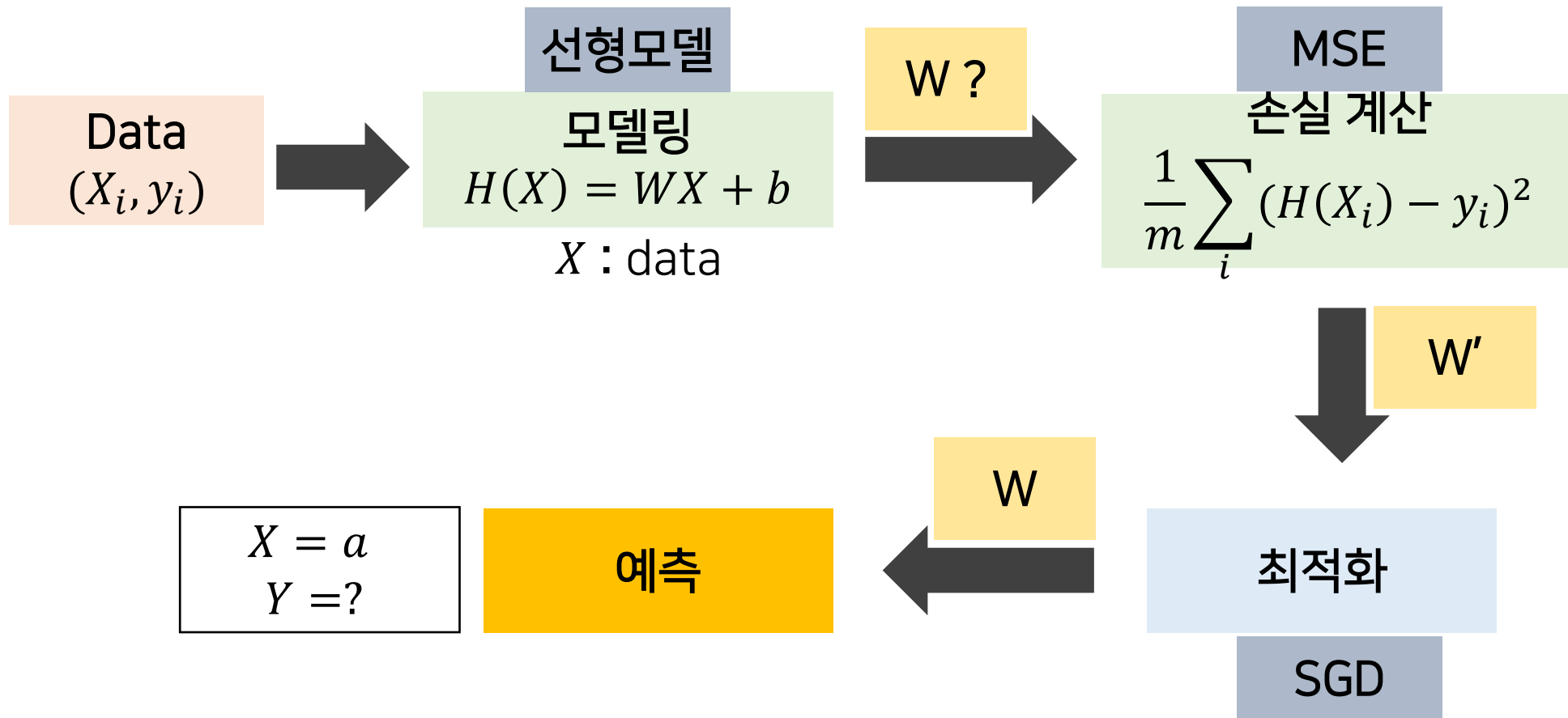
3.3. 모델 설정

3.4. 손실 계산

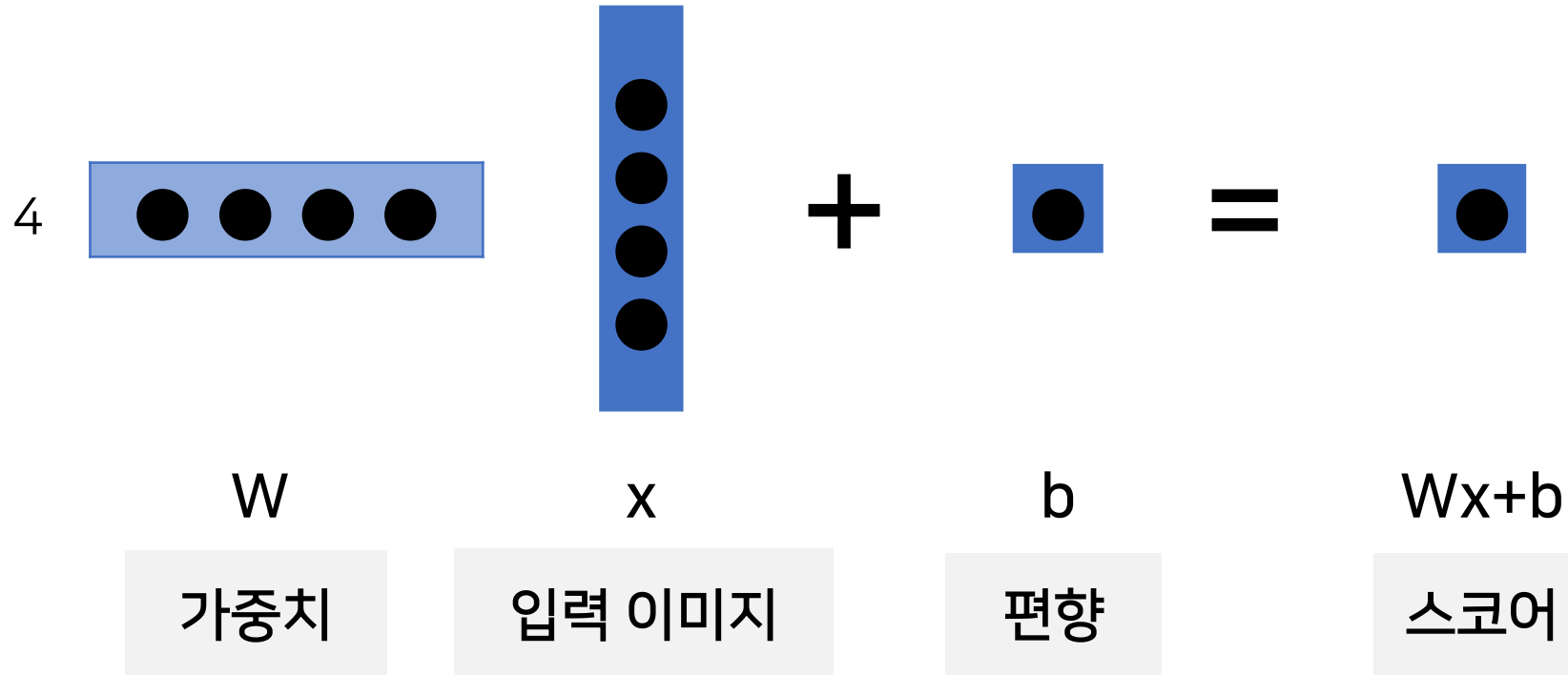
3.5. 최적화

3.6. 선형회귀 최적화 과정

선형회귀 과정



선형회귀 모델 설정



```
Dense(1, input_shape=(4,))
```

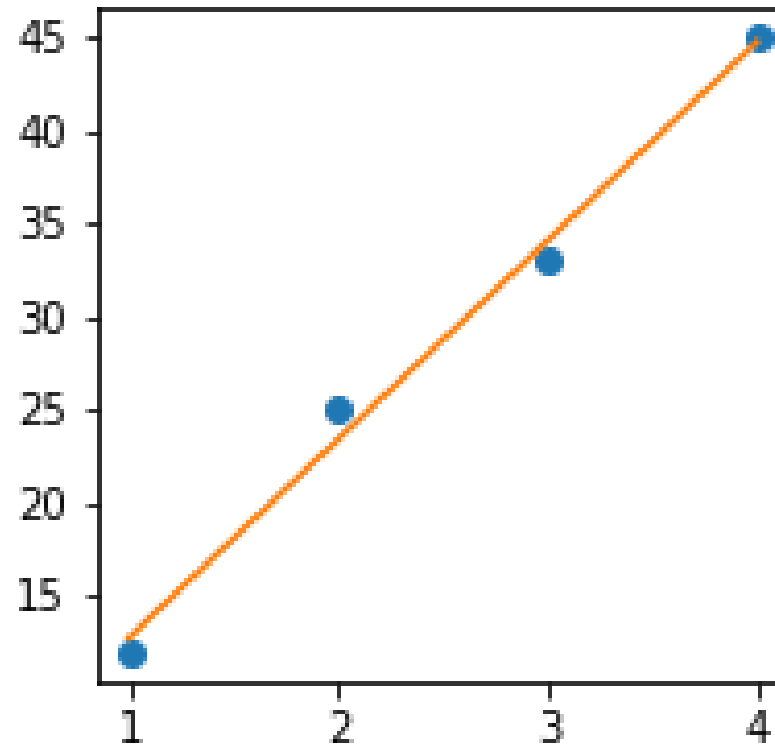
선형회귀 예제

Data

x(시간)	y(생산량)
1	12
2	25
3	33
4	45

모델

$$H(x) = ax + b$$



손실

MSE

$$\frac{1}{m} \sum_i (H(x_i) - y_i)^2$$

선형회귀 예제 학습 설정

```
Dense(1, input_shape=(1,))
```

```
md.compile(loss='mse', optimizer='sgd', metrics='acc')
```

```
hist=md.fit(train_x, train_y, epochs=50)
```

선형회귀 손실 계산

머신 러닝 과정

모델 : $H(x) = ax + b$

손실 :

$$\frac{1}{m} \sum_i (H(x_i) - y_i)^2$$

x(시간)	y(생산량)
1	12
2	25
3	33
4	45



$$L(a, b) = \frac{1}{4} ((a + b - 12)^2 + (2a + b - 25)^2 + (3a + b - 33)^2 + (4a + b - 45)^2)$$

$$L(a, b) = \frac{1}{4} (30a^2 + 20ab - 682a + 4b^2 - 230b + 3883)$$

선형회귀 최적화 과정

머신러닝 과정

모델설정

손실 계산

최적화

결과 예측

$$\text{모델 : } H(x) = ax + b$$

손실 :

$$\frac{1}{m} \sum_i (H(x_i) - y_i)^2$$

$$L(a, b) = \frac{1}{4} (30a^2 + 20ab - 682a + 4b^2 - 230b + 3883)$$

$$\text{미분 : } \nabla_W L$$

$$\text{경사하강 : } W \leftarrow W - h \nabla_W L$$

$$H(5)??$$

선형회귀 최적화

함수 최적화

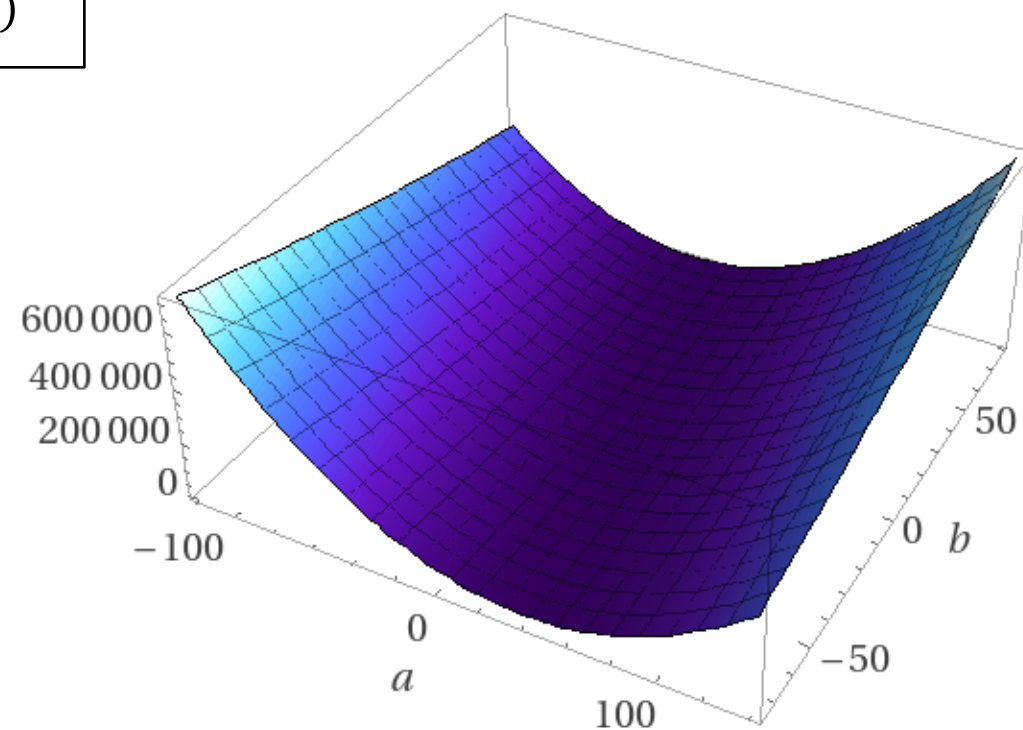
$$L(a, b) = \frac{1}{4}(30a^2 + 20ab - 682a + 4b^2 - 230b + 3883)$$

$$\nabla_W L = \left[\frac{1}{4}(60a + 20b - 682), \frac{1}{4}(20a + 8b - 230) \right] = 0$$

$$\Rightarrow (a, b) = (10.7, 2) \quad \text{임계점}$$

$$\Rightarrow L(10.7, 2) \approx 1.1 \quad \text{minimum}$$

$$\Rightarrow H(5) = 10.7 \times 5 + 2 = 55.5$$



Computed by Wolfram|Alpha

선형회귀 최적화

경사하강법

Weight
update 1

$$L(a, b) = (30a^2 + 20ab - 682a + 4b^2 - 230b + 3883)/4$$

$$\nabla_W L = [(60a + 20b - 682)/4, (20a + 8b - 230)/4]$$

$$W^{(1)} = W^{(0)} - h \nabla_W L \quad h = 0.01$$

$$W^{(0)} = [20, 10] \Rightarrow \nabla_W L = [5, 2.1] \Rightarrow W^{(1)} = [12.8, 7.5]$$

초기값은 random

$$\text{Loss} = 1089$$

$$\text{Loss} = 198.3$$

선형회귀 최적화

경사하강법

Weight update n

$$L(a, b) = (30a^2 + 20ab - 682a + 4b^2 - 230b + 3883)/4$$

$$\nabla_W L = [(60a + 20b - 682)/4, (20a + 8b - 230)/4]$$

$$W^{(2)} = W^{(1)} - h \nabla_W L \quad h = 0.01$$

$$W^{(1)} = [12.8, 7.5] \Rightarrow W^{(2)} = [10.4, 6.6] \Rightarrow \dots \Rightarrow W^{(n)} = [\dots, \dots]$$

Loss= 198.3

Loss= 17.2

Optimal
Solution

$$W = [10.7, 2]$$

$$y(5) \approx 55.5$$

predict

Contents



3장 기본흐름 파악하기

실습예제 선형분류

Dense()

Dense(n, activation=None)

-n : 출력층 개수 설정

-activation : 활성화 함수 설정

```
Dense=(3, activation='softmax', input_shape=(4,))
```

#input_shape : input data shape 설정(첫번째 층인 경우에 설정)

Sequential



Sequential()

```
md=Sequential()
```

```
md.add(...)
```

-add() : 층을 추가

```
from tensorflow.keras.models import Sequential
```

```
from tensorflow.keras.layers import Dense
```

```
md=Sequential()
```

```
md.add(Dense(3, activation='softmax', input_shape=(4,)))
```

선형분류 coding data loading

numpy 호출

```
import numpy as np
```

data load

```
from sklearn.datasets import load_iris
```

```
X,y = load_iris(return_X_y=True)
```

```
X.shape, y.shape
```

data 분리

```
from sklearn.model_selection import train_test_split  
train_x, test_x, train_y, test_y = train_test_split(X, y, test_size=0.3,  
                                                    random_state=42, stratify=y)
```


선형분류 coding 모델 설정

모델 설정

```
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras.layers import Dense
```

```
md=Sequential() # 모델명을 md로 정의
md.add(Dense(3, activation='softmax', input_shape=(4,)))
md.summary()
```

Model: "sequential_8"

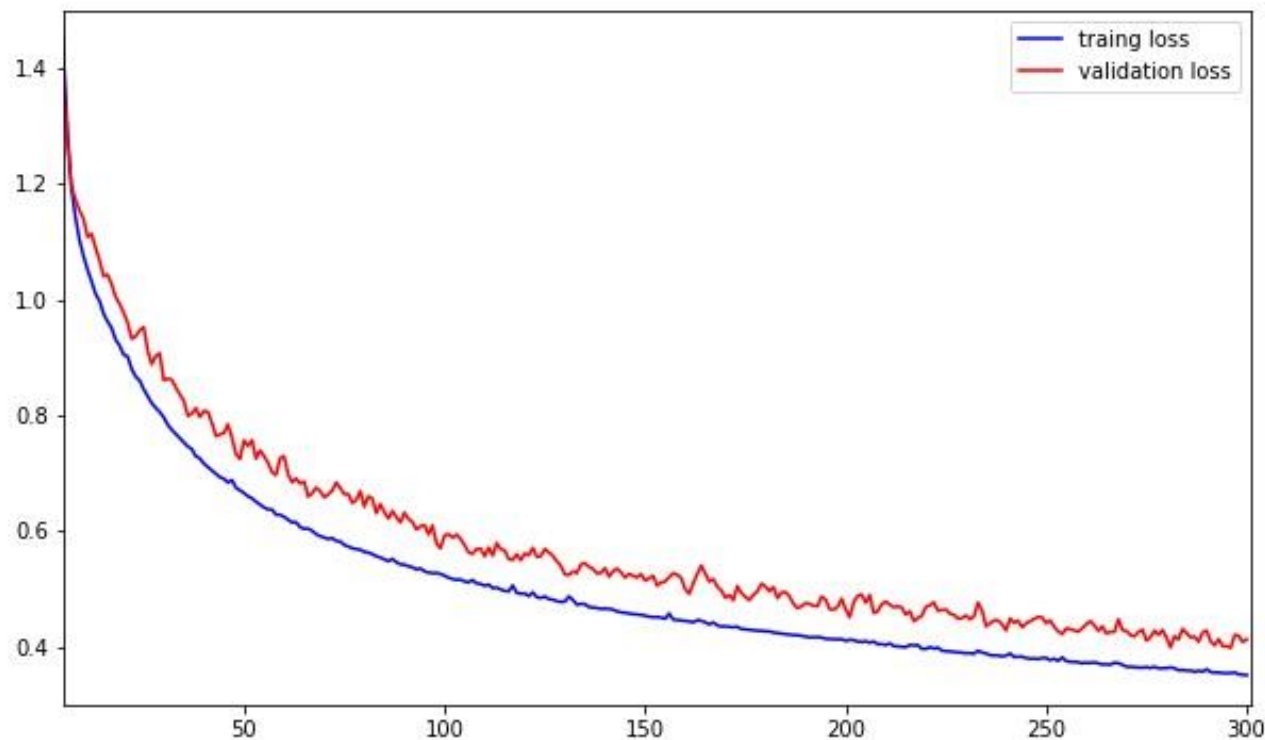
Layer (type)	Output Shape	Param #
dense_7 (Dense)	(None, 3)	15

=====
Total params: 15
Trainable params: 15
Non-trainable params: 0
=====

선형분류 coding 학습

compile/fit

```
md.compile(loss='sparse_categorical_crossentropy', optimizer='sgd',  
           metrics='acc')  
hist=md.fit(train_x, train_y, epochs=200)
```



선형분류 coding 평가

평가

```
md.evaluate(test_x, test_y)
```

```
2/2 [=====] - 0s 2ms/step - loss: 0.3850 - acc: 0.9000  
[0.3850276470184326, 0.8999999761581421]
```