

MACHINE LEARNING | 기계 학습

1.1.2 지식기반 방식에서 기계 학습으로의 대전환

■ 인공지능의 주도권 전환

- 지식기반 → 기계 학습
- 기계 학습: 데이터 중심 접근방식



그림 1-3 기계 학습으로 만든 최첨단 인공지능 제품들

1.1.3 기계 학습 개념

■ 간단한 기계 학습 예제

- 가로축은 시간, 세로축은 이동체의 위치
- 관측한 4개의 점이 데이터

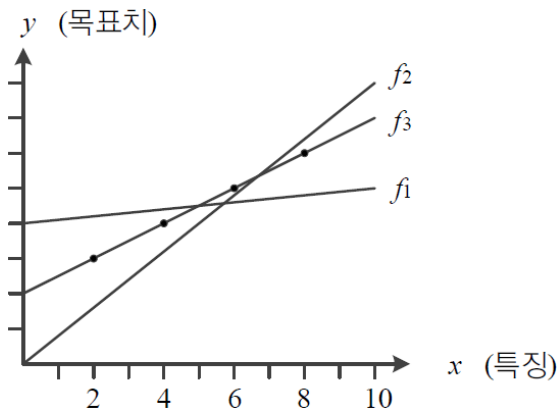


그림 1-4 간단한 기계 학습 예제

■ 예측prediction 문제

- 임의의 시간이 주어지면 이때 이동체의 위치는?
- 회귀regression 문제와 분류classification 문제로 나뉨
 - 회귀는 목표치가 실수, 분류는 부류값 ([그림 1-4]는 회귀 문제)

1.1.3 기계 학습 개념

■ 훈련집합

- 가로축은 **특징**, 세로축은 **목표치**
- 관측한 4개의 점이 **훈련집합**을 구성함

$$\text{훈련집합: } \mathbb{X} = \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}, \quad \mathbb{Y} = \{y_1, y_2, \dots, y_n\} \quad (1.1)$$

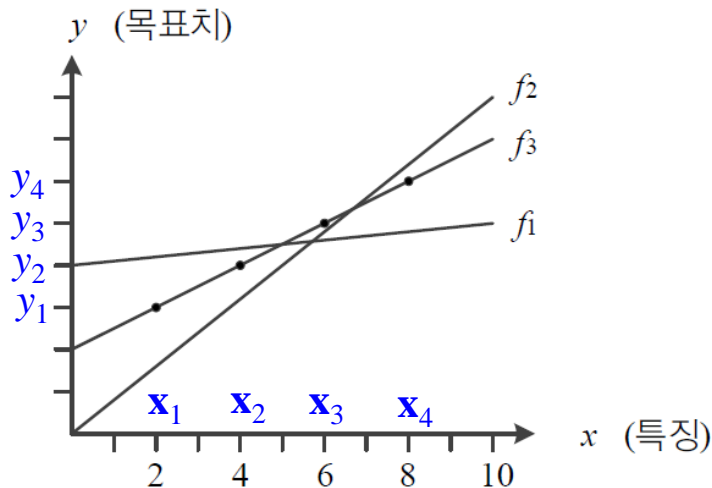


그림 1-4 간단한 기계 학습 예제

[그림 1-4] 예제의 훈련집합

$$\mathbb{X} = \{\mathbf{x}_1 = (2.0), \mathbf{x}_2 = (4.0), \mathbf{x}_3 = (6.0), \mathbf{x}_4 = (8.0)\}$$

$$\mathbb{Y} = \{y_1 = 3.0, y_2 = 4.0, y_3 = 5.0, y_4 = 6.0\}$$

1.1.3 기계 학습 개념

■ 데이터를 어떻게 모델링할 것인가

- 눈대중으로 보면 직선을 이루므로 직선을 선택하자 → **모델로 직선을 선택**한 셈
- 직선 모델의 수식
 - 2개의 **매개변수** w 와 b

$$y = \underline{w}x + \underline{b} \quad (1.2)$$

■ 기계 학습은

- 가장 정확하게 예측할 수 있는, 즉 최적의 매개변수를 찾는 작업
- 처음에는 최적값을 모르므로 임의의 값에서 시작하고, 점점 성능을 개선하여 최적에 도달
- [그림 1-4]의 예에서는 f_1 에서 시작하여 $f_1 \rightarrow f_2 \rightarrow f_3$
 - 최적인 f_3 은 $w=0.5$ 와 $b=2.0$

1.1.3 기계 학습 개념

■ 학습을 마치면,

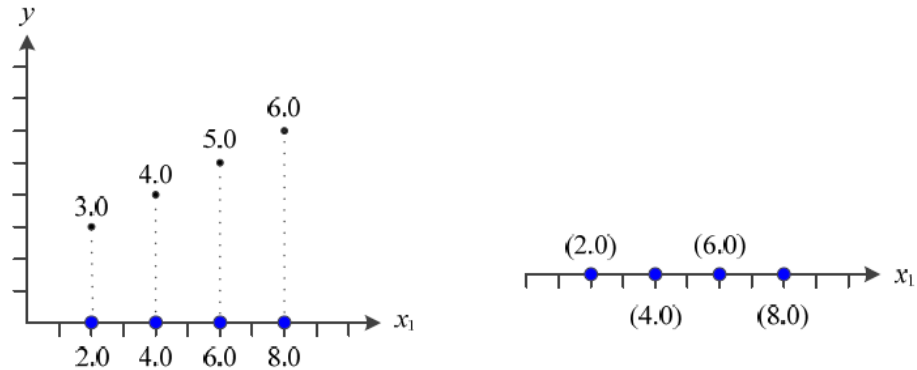
- 예측에 사용
- 예) 10.0 순간의 이동체 위치를 알고자 하면, $f_3(10.0)=0.5*10.0+2.0=7.0$ 이라 예측함

■ 기계 학습의 궁극적인 목표

- 훈련집합에 없는 새로운 샘플에 대한 오류를 최소화 (새로운 샘플 집합: 테스트 집합)
- 테스트 집합에 대한 높은 성능을 **일반화**generalization 능력이라 부름

1.2.1 1차원과 2차원 특징 공간

■ 1차원 특징 공간 →



(a) 1차원 특징 공간(왼쪽: 특징과 목표값을 축으로 표시, 오른쪽: 특징만 축으로 표시)

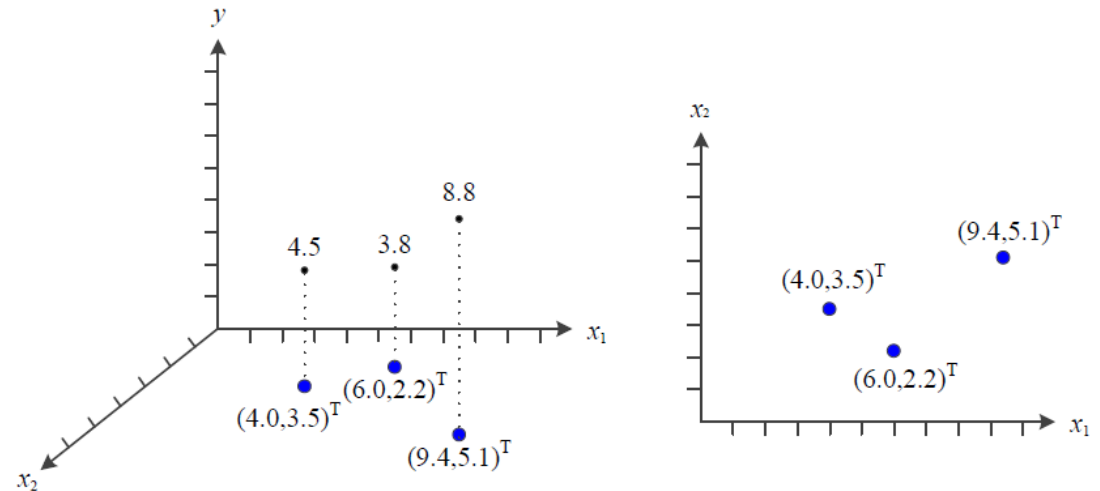
■ 2차원 특징 공간 →

■ 특징 벡터 표기

- $\mathbf{x}=(x_1, x_2)^T$

■ 예시

- $\mathbf{x}=(\text{몸무게}, \text{키})^T$, $y=\text{장타율}$
- $\mathbf{x}=(\text{체온}, \text{두통})^T$, $y=\text{감기 여부}$

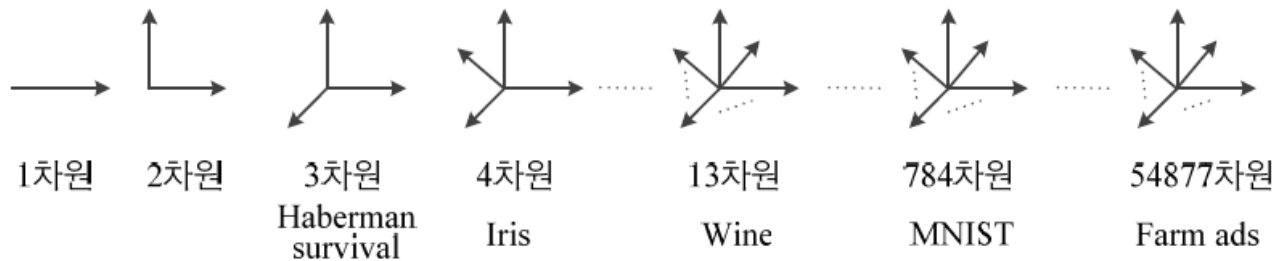


(b) 2차원 특징 공간(왼쪽: 특징 벡터와 목표값을 축으로 표시, 오른쪽: 특징 벡터만 축으로 표시)

그림 1-5 특징 공간과 데이터의 표현

1.2.2 다차원 특징 공간

■ 다차원 특징 공간 예제



Haberman survival: $\mathbf{x} = (\text{나이}, \text{수술년도}, \text{양성 림프샘 개수})^T$

Iris: $\mathbf{x} = (\text{꽃받침 길이}, \text{꽃받침 너비}, \text{꽃잎 길이}, \text{꽃잎 너비})^T$

Wine: $\mathbf{x} = (\text{Alcohol}, \text{Malic acid}, \text{Ash}, \text{Alcalinity of ash}, \text{Magnesium}, \text{Total phenols}, \text{Flavanoids}, \text{Nonflavanoid phenols}, \text{Proanthocyanins}, \text{Color intensity}, \text{Hue}, \text{OD280 / OD315 of diluted wines}, \text{Proline})^T$

MNIST: $\mathbf{x} = (\text{화소1}, \text{화소2}, \dots, \text{화소784})^T$

Farm ads: $\mathbf{x} = (\text{단어1}, \text{단어2}, \dots, \text{단어54877})^T$

그림 1-6 다차원 특징 공간

1.2.2 다차원 특징 공간

■ d -차원 데이터

- 특징 벡터 표기: $\mathbf{x}=(x_1, x_2, \dots, x_d)^T$

■ d -차원 데이터를 위한 학습 모델

- 직선 모델을 사용하는 경우 매개변수 수= $d+1$

$$y = \underline{w_1}x_1 + \underline{w_2}x_2 + \dots + \underline{w_d}x_d + \underline{b} \quad (1.3)$$

- 2차 곡선 모델을 사용하면 매개변수 수가 크게 증가
 - 매개변수 수= d^2+d+1
 - 예) Iris 데이터: $d=4$ 이므로 21개의 매개변수
 - 예) MNIST 데이터: $d=784$ 이므로 615,441개의 매개변수

$$y = \underline{w_1}x_1^2 + \underline{w_2}x_2^2 + \dots + \underline{w_d}x_d^2 + \underline{w_{d+1}}x_1x_2 + \dots + \underline{w_{d^2}}x_{d-1}x_d + \underline{w_{d^2+1}}x_1 \\ + \dots + \underline{w_{d^2+d}}x_d + \underline{b} \quad (1.5)$$

1.3.2 데이터베이스의 중요성

- Iris 데이터베이스는 통계학자인 피셔 교수가 1936년에 캐나다 동부 해안의 가스페 반도에 서식하는 3종의 붓꽃(*setosa*, *versicolor*, *virginica*)을 50송이씩 채취하여 만들었다[Fisher1936]. 150개 샘플 각각에 대해 꽃받침 길이, 꽃받침 너비, 꽃잎 길이, 꽃잎 너비를 측정하여 기록하였다. 따라서 4차원 특징 공간이 형성되며 목꽃값은 3종을 숫자로 표시함으로써 1, 2, 3 값 중의 하나이다. <http://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Iris>에 접속하여 내려받을 수 있다.

Sepal length ◆	Sepal width ◆	Petal length ◆	Petal width ◆	Species ◆
5.2	3.5	1.4	0.2	<i>I. setosa</i>
4.9	3.0	1.4	0.2	<i>I. setosa</i>
4.7	3.2	1.3	0.2	<i>I. setosa</i>
4.6	3.1	1.5	0.2	<i>I. setosa</i>
7.0	3.2	4.7	1.4	<i>I. versicolor</i>
6.4	3.2	4.5	1.5	<i>I. versicolor</i>
6.9	3.1	4.9	1.5	<i>I. versicolor</i>
5.5	2.3	4.0	1.3	<i>I. versicolor</i>
6.3	3.3	6.0	2.5	<i>I. virginica</i>
5.8	2.7	5.1	1.9	<i>I. virginica</i>
7.1	3.0	5.9	2.1	<i>I. virginica</i>
6.3	2.9	5.6	1.8	<i>I. virginica</i>



Setosa



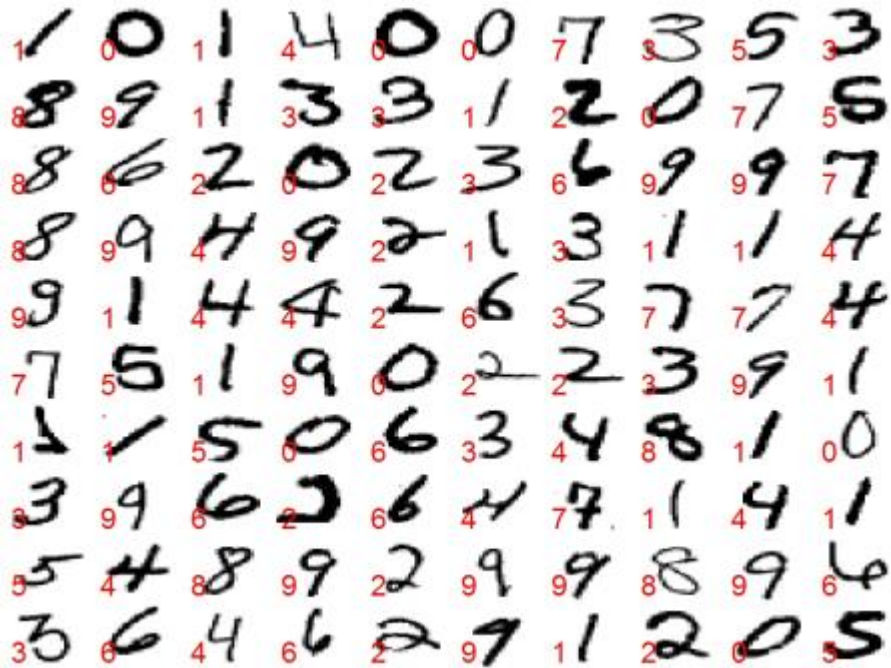
Versicolor



Virginica

1.3.2 데이터베이스의 중요성

- MNIST 데이터베이스는 미국표준국(NIST)에서 수집한 필기 숫자 데이터베이스로, 훈련집합 60,000자, 테스트집합 10,000자를 제공한다. <http://yann.lecun.com/exdb/mnist>에 접속하면 무료로 내려받을 수 있으며, 1988년부터 시작한 인식률 경쟁 기록도 볼 수 있다. 2017년 8월 기준으로는 [Ciresan2012] 논문이 0.23%의 오류율로 최고 자리를 차지하고 있다. 테스트집합에 있는 10,000개 샘플에서 단지 23개만 틀린 것이다.



1.3.4 데이터 가시화

■ 4차원 이상의 초공간은 한꺼번에 가시화 불가능

■ 여러 가지 가시화 기법

- 2개씩 조합하여 여러 개의 그래프 그림

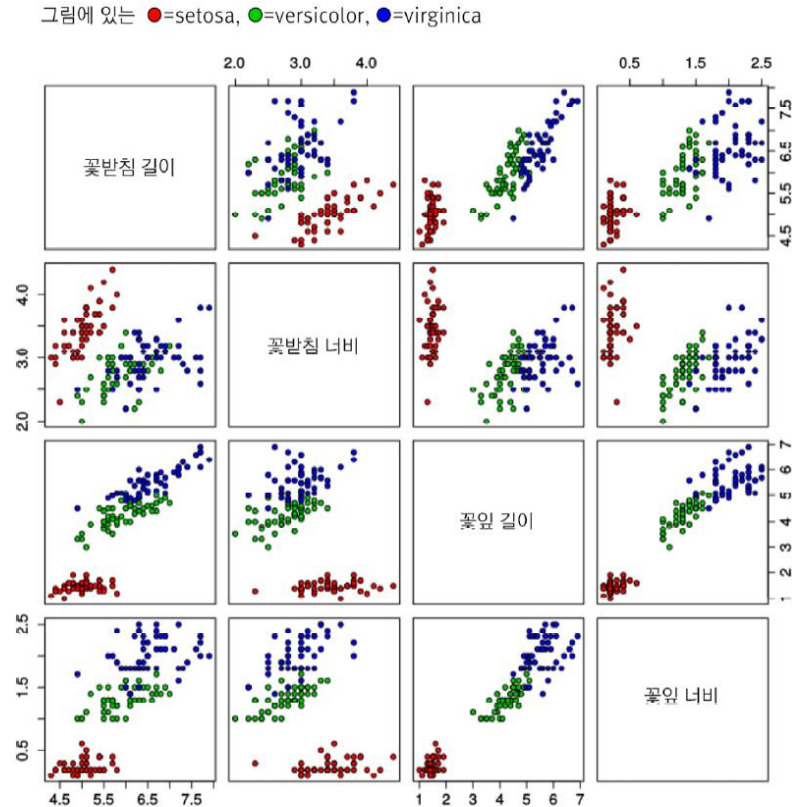


그림 1-10 고차원 특징 공간의 가시화

1.4 간단한 기계 학습의 예

■ 선형 회귀 문제

- [그림 1-4]: 식 (1.2)의 직선 모델을 사용하므로 두 개의 매개변수 $\theta = (w, b)^T$

$$y = wx + b \quad (1.2)$$

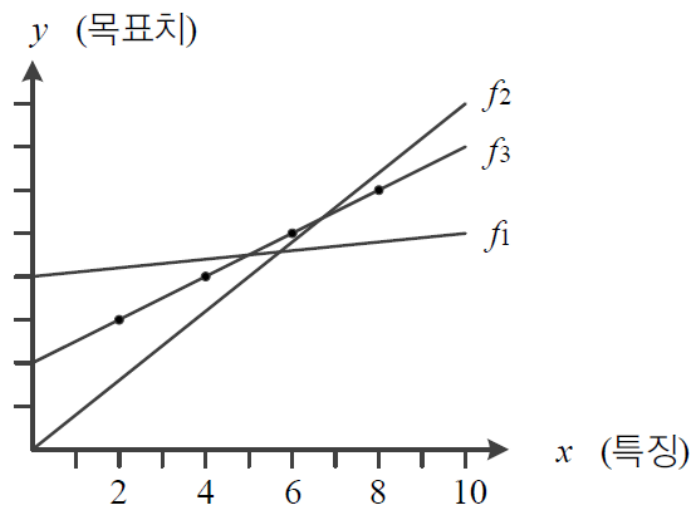


그림 1-4 간단한 기계 학습 예제

1.4 간단한 기계 학습의 예

■ 목적 함수objective function (또는 비용 함수cost function)

▪ 식 (1.8)은 선형 회귀를 위한 목적 함수

- $f_{\theta}(\mathbf{x}_i)$ 는 예측함수의 출력, y_i 는 예측함수가 맞추어야 하는 목표값이므로 $f_{\theta}(\mathbf{x}_i) - y_i$ 는 오차
- 식 (1.8)을 **평균제곱오차**MSE(mean squared error)라 부름

$$J(\theta) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (f_{\theta}(\mathbf{x}_i) - y_i)^2 \quad (1.8)$$

- 처음에는 최적 매개변수 값을 알 수 없으므로 난수로 $\theta_1 = (w_1, b_1)^T$ 설정 $\rightarrow \theta_2 = (w_2, b_2)^T$ 로 개선 $\rightarrow \theta_3 = (w_3, b_3)^T$ 로 개선 $\rightarrow \theta_3$ 는 최적해 $\hat{\theta}$
 - 이때 $J(\theta_1) > J(\theta_2) > J(\theta_3)$

1.4 간단한 기계 학습의 예

■ [예제 1-1]

- 훈련집합

$$\mathbb{X} = \{x_1 = (2.0), x_2 = (4.0), x_3 = (6.0), x_4 = (8.0)\},$$

$$\mathbb{Y} = \{y_1 = 3.0, y_2 = 4.0, y_3 = 5.0, y_4 = 6.0\}$$

- 초기 직선의 매개변수 $\theta_1 = (0.1, 4.0)^T$ 라 가정

$$\mathbf{x}_1, y_1 \rightarrow (f_{\theta_1}(2.0) - 3.0)^2 = ((0.1 * 2.0 + 4.0) - 3.0)^2 = 1.44$$

$$\mathbf{x}_2, y_2 \rightarrow (f_{\theta_1}(4.0) - 4.0)^2 = ((0.1 * 4.0 + 4.0) - 4.0)^2 = 0.16$$

$$\mathbf{x}_3, y_3 \rightarrow (f_{\theta_1}(6.0) - 5.0)^2 = ((0.1 * 6.0 + 4.0) - 5.0)^2 = 0.16$$

$$\mathbf{x}_4, y_4 \rightarrow (f_{\theta_1}(8.0) - 6.0)^2 = ((0.1 * 8.0 + 4.0) - 6.0)^2 = 1.44$$

$$\longrightarrow J(\theta_1) = 0.8$$

1.4 간단한 기계 학습의 예

■ [예제 1-1] 훈련집합

- θ_1 을 개선하여 $\theta_2 = (0.8, 0.0)^T$ 가 되었다고 가정

$$\mathbf{x}_1, y_1 \rightarrow (f_{\theta_2}(2.0) - 3.0)^2 = ((0.8 * 2.0 + 0.0) - 3.0)^2 = 1.96$$

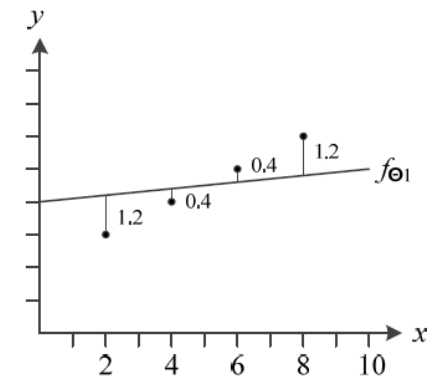
$$\mathbf{x}_2, y_2 \rightarrow (f_{\theta_2}(4.0) - 4.0)^2 = ((0.8 * 4.0 + 0.0) - 4.0)^2 = 0.64$$

$$\mathbf{x}_3, y_3 \rightarrow (f_{\theta_2}(6.0) - 5.0)^2 = ((0.8 * 6.0 + 0.0) - 5.0)^2 = 0.04$$

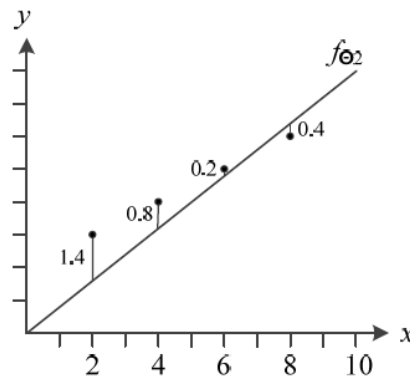
$$\mathbf{x}_4, y_4 \rightarrow (f_{\theta_2}(8.0) - 6.0)^2 = ((0.8 * 8.0 + 0.0) - 6.0)^2 = 0.16$$

$$\longrightarrow J(\theta_2) = 0.7$$

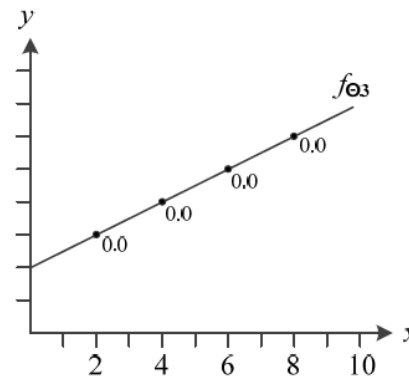
- θ_2 를 개선하여 $\theta_3 = (0.5, 2.0)^T$ 가 되었다고 가정
- 이때 $J(\theta_3) = 0.0$ 이 되어 θ_3 은 **최적값 $\hat{\theta}$** 이 됨



(a) 초기 매개변수 θ_1



(b) θ_1 을 개선하여 θ_2 가 됨



(c) θ_2 를 개선하여 최적의 θ_3 을 찾음

1.4 간단한 기계 학습의 예

- 기계 학습이 할 일을 공식화하면,

$$\hat{\theta} = \underset{\theta}{\operatorname{argmin}} J(\theta) \quad (1.9)$$

- 기계 학습은 작은 개선을 반복하여 최적해를 찾아가는 **수치적 방법**으로 식 (1.9)를 품

- 알고리즘 형식으로 쓰면,

알고리즘 1-1 기계 학습 알고리즘

입력: 훈련집합 \mathbb{X} 와 \mathbb{Y}

출력: 최적의 매개변수 $\hat{\theta}$

```
1  난수를 생성하여 초기 해  $\theta_1$ 을 설정한다.
2   $t=1$ 
3  while ( $J(\theta_t)$ 가 0.0에 충분히 가깝지 않음)    // 수렴 여부 검사
4       $J(\theta_t)$ 가 작아지는 방향  $\Delta\theta_t$ 를 구한다.    //  $\Delta\theta_t$ 는 주로 미분을 사용하여 구함
5       $\theta_{t+1} = \theta_t + \Delta\theta_t$ 
6       $t=t+1$ 
7   $\hat{\theta} = \theta_t$ 
```

1.4 간단한 기계 학습의 예

■ 좀더 현실적인 상황

- 지금까지는 데이터가 선형을 이루는 아주 단순한 상황을 고려함
- 실제 세계는 선형이 아니며 잡음이 섞임 → 비선형 모델이 필요

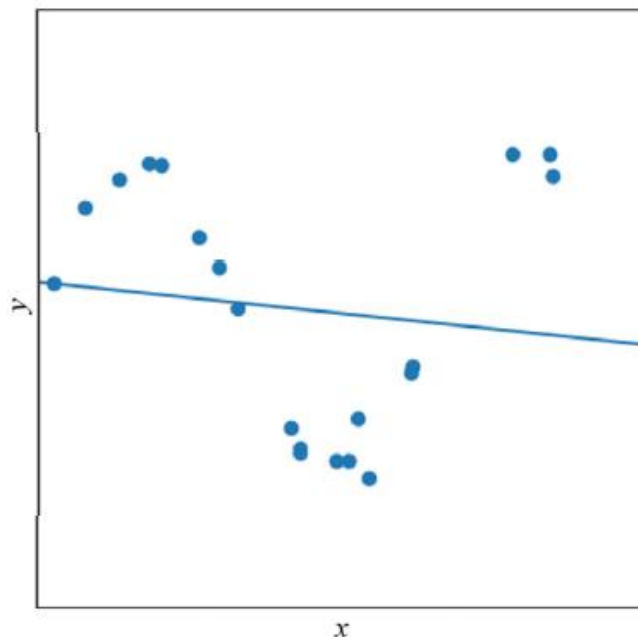


그림 1-12 선형 모델의 한계

1.5.1 과소적합과 과잉적합

■ [그림 1.13]의 1차 모델은 과소적합

- 모델의 '용량이 작아' 오차가 클 수밖에 없는 현상

■ 비선형 모델을 사용하는 대안

- [그림 1-13]의 2차, 3차, 4차, 12차는 다항식 곡선을 선택한 예
- 1차(선형)에 비해 오차가 크게 감소함

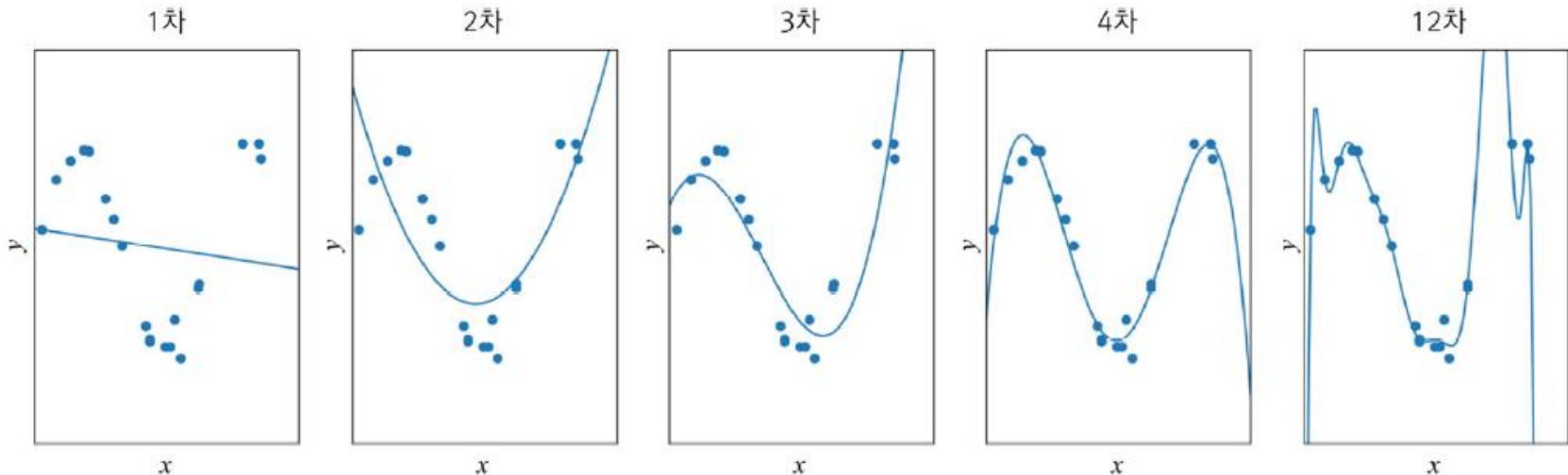


그림 1-13 과소적합과 과잉적합 현상

1.5.1 과소적합과 과잉적합

■ 과잉적합

- 12차 다항식 곡선을 채택한다면 훈련집합에 대해 거의 완벽하게 근사화함
- 하지만 '새로운' 데이터를 예측한다면 큰 문제 발생
 - x_0 에서 빨간 막대 근방을 예측해야 하지만 빨간 점을 예측
- 이유는 '용량이 크기' 때문. 학습 과정에서 잡음까지 수용 → 과잉적합 현상
- 적절한 용량의 모델을 선택하는 모델 선택 작업이 필요함

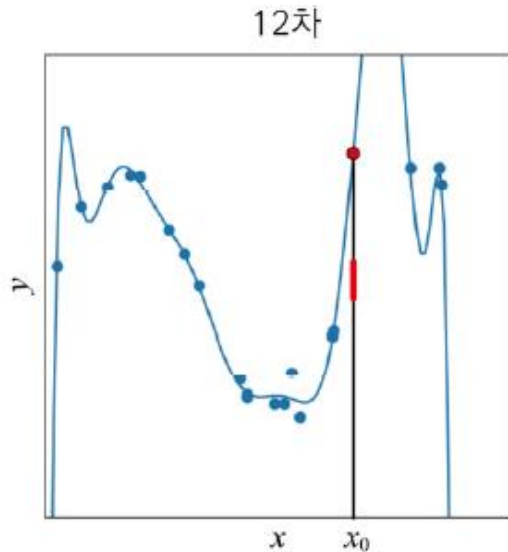


그림 1-14 과잉적합되었을 때 부정확한 예측 현상

1.5.2 바이어스와 분산

■ 1차~12차 다항식 모델의 비교 관찰

- 1~2차는 훈련집합과 테스트집합 모두 낮은 성능
- 12차는 훈련집합에 높은 성능을 보이나 테스트집합에서는 낮은 성능 → 낮은 일반화 능력
- 3~4차는 훈련집합에 대해 12차보다 낮겠지만 테스트집합에는 높은 성능 → 높은 일반화 능력

1.5.2 바이어스와 분산

■ 훈련집합을 여러 번 수집하여 1차~12차에 적용하는 실험

- 2차는 매번 큰 오차 → 바이어스가 큼. 하지만 비슷한 모델을 얻음 → 낮은 분산
- 12차는 매번 작은 오차 → 바이어스가 작음. 하지만 크게 다른 모델을 얻음 → 높은 분산
- 일반적으로 용량이 작은 모델은 바이어스는 크고 분산은 작음. 복잡한 모델은 바이어스는 작고 분산은 큼
- 바이어스와 분산은 트레이드오프 관계

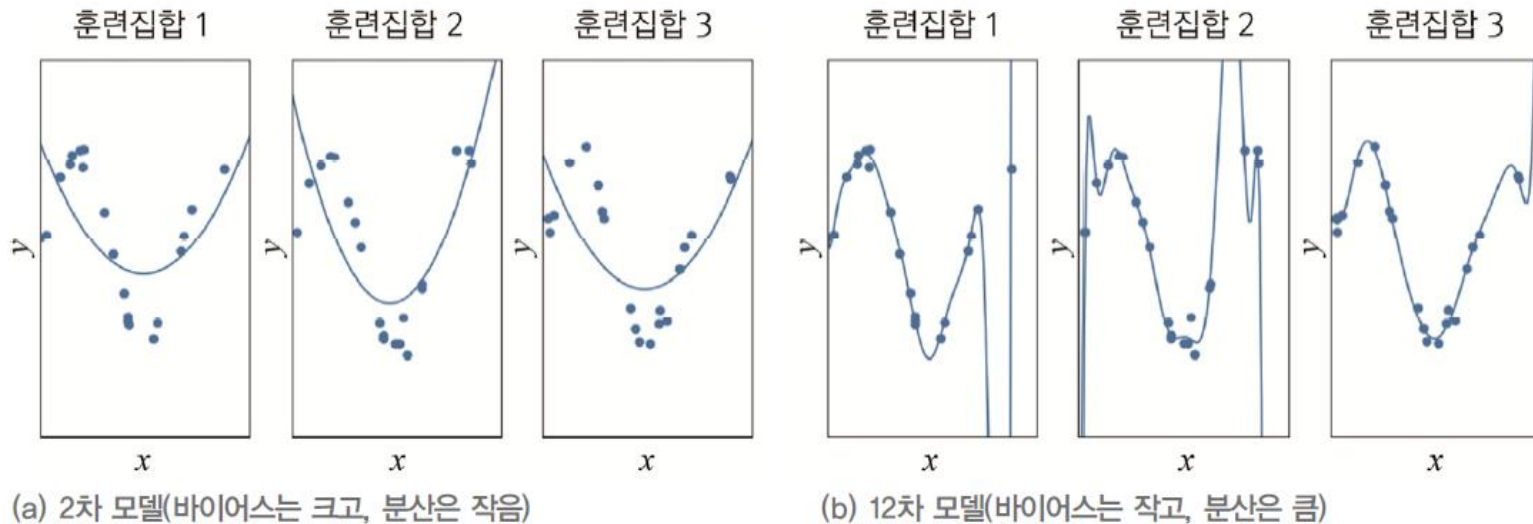


그림 1-15 모델의 바이어스와 분산 특성

1.5.2 바이어스와 분산

■ 기계 학습의 목표

- 낮은 바이어스와 낮은 분산을 가진 예측기 제작이 목표. 즉 왼쪽 아래 상황

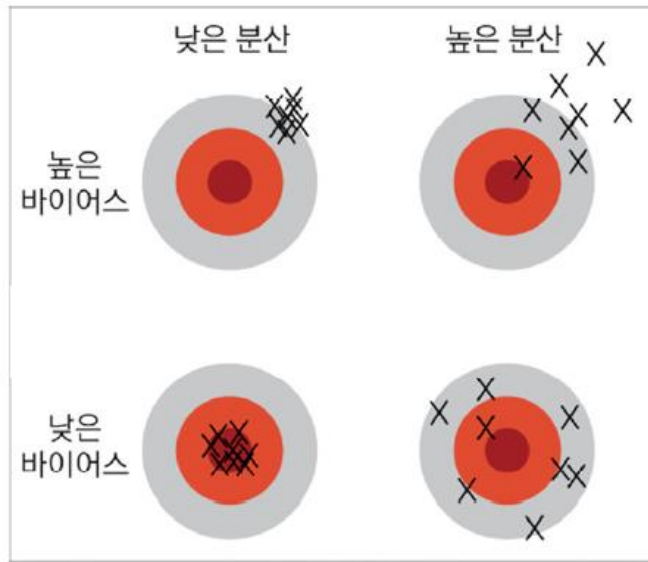


그림 1-16 바이어스와 분산

- 하지만 바이어스와 분산은 트레이드오프 관계
- 따라서 바이어스 희생을 최소로 유지하며 분산을 최대한 낮추는 전략 필요

1.5.3 검증집합과 교차검증을 이용한 모델 선택 알고리즘

■ 검증집합을 이용한 모델 선택

- 훈련집합과 테스트집합과 다른 별도의 검증집합을 가진 상황

알고리즘 1-2 검증집합을 이용한 모델 선택

입력: 모델집합 Ω , 훈련집합, 검증집합, 테스트집합

출력: 최적 모델과 성능

- 1 for (Ω 에 있는 각각의 모델)
- 2 모델을 훈련집합으로 학습시킨다.
- 3 검증집합으로 학습된 모델의 성능을 측정한다. // 검증 성능 측정
- 4 가장 높은 성능을 보인 모델을 선택한다.
- 5 테스트집합으로 선택된 모델의 성능을 측정한다.

1.5.3 검증집합과 교차검증을 이용한 모델 선택 알고리즘

■ 교차검증cross validation

- 비용 문제로 별도의 검증집합이 없는 상황에 유용한 모델 선택 기법
- 훈련집합을 등분하여, 학습과 평가 과정을 여러 번 반복한 후 평균 사용

알고리즘 1-3 교차검증에 의한 모델 선택

입력: 모델집합 Ω , 훈련집합, 테스트집합, 그룹 개수 k

출력: 최적 모델과 성능

- 1 훈련집합을 k 개의 그룹으로 등분한다.
- 2 for (Ω 에 있는 각각의 모델)
- 3 for ($i=1$ to k)
- 4 i 번째 그룹을 제외한 $k-1$ 개 그룹으로 모델을 학습시킨다.
- 5 학습된 모델의 성능을 i 번째 그룹으로 측정한다.
- 6 k 개 성능을 평균하여 해당 모델의 성능으로 취한다.
- 7 가장 높은 성능을 보인 모델을 선택한다.
- 8 테스트집합으로 선택된 모델의 성능을 측정한다.

1.7.1 지도 방식에 따른 유형

■ 지도 학습

- 특징 벡터 \mathbf{x} 와 목표값 y 가 모두 주어진 상황
- 회귀와 분류 문제로 구분

■ 비지도 학습

- 특징 벡터 \mathbf{x} 는 주어지는데 목표값 y 가 주어지지 않는 상황
- 군집화 과업 (고객 성향에 따른 맞춤 홍보 응용 등)

1.7.1 지도 방식에 따른 유형

■ 강화 학습

- 목푼값이 주어지는데, 지도 학습과 다른 형태임
- 예) 바둑
 - 수를 두는 행위가 샘플인데, 게임이 끝나면 목푼값 하나가 부여됨
 - 이기면 1, 패하면 -1을 부여
 - 게임을 구성한 샘플들 각각에 목푼값을 나누어 주어야 함

1. 행렬의 개념

정의 6-1 행렬(Matrix): $A = [a_{ij}]$

n, m 이 양의 정수일 때 n 행, m 열로 나열된 실수의 2차원 배열

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} = [a_{ij}]$$

- 가로줄을 행^{Row}, 세로줄을 열^{Column}, 행 크기와 열 크기로 행렬의 크기를 말함

$$A = [a_{ij}] = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 4 & 5 \\ 3 & 4 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

- 행렬의 크기는 3행 4열, 3×4 (3-by-4) 행렬이라고 함

- a_{ij} 는 행렬 A 의 i 행, j 열 원소를 의미

- 행렬 A 의 i 번째 행 : $[a_{i1} \ a_{i2} \ \dots \ a_{im}]$

행렬 A 의 j 번째 열 :

$$\begin{bmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \dots \\ a_{nj} \end{bmatrix}$$

1. 행렬의 개념

예제 6-1

행렬 A 에 대해 다음을 답하라.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 5 & 7 \\ 10 & 8 & 6 & 4 \\ 9 & 11 & 13 & 15 \\ 12 & 14 & 16 & 2 \end{bmatrix}$$

(1) 두 번째 행

(2) 첫 번째 열

(3) a_{24}

(4) a_{33}

풀이

(1) $[10 \ 8 \ 6 \ 4]$

(2) $\begin{bmatrix} 1 \\ 10 \\ 9 \\ 12 \end{bmatrix}$

(3) $a_{24} = 4$

(4) $a_{33} = 13$

2. 행렬의 연산

- 행렬에서 가능한 연산 : 덧셈, 뺄셈, 스칼라곱, 곱셈

❖ 행렬의 덧셈과 뺄셈

- 두 행렬의 크기가 같아야만 연산 가능
(두 행렬의 행과 열의 크기가 각각 같음)

정의 6-2 행렬의 덧셈과 뺄셈

두 행렬 A, B 에서 같은 자리에 있는 원소들끼리 더하거나 빼는 연산

- 덧셈 표현: $A + B$
- 뺄셈 표현: $A - B$

2. 행렬의 연산

$$n \times m \text{ 크기의 행렬 } A \text{ 와 } B \text{ 가 각각 } A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1m} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nm} \end{bmatrix} \text{ 일 때,}$$

두 행렬의 덧셈과 뺄셈 연산은 다음과 같이 수행한다.

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1m} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1m} + b_{1m} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2m} + b_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} + b_{n1} & a_{n2} + b_{n2} & \cdots & a_{nm} + b_{nm} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1m} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} - b_{11} & a_{12} - b_{12} & \cdots & a_{1m} - b_{1m} \\ a_{21} - b_{21} & a_{22} - b_{22} & \cdots & a_{2m} - b_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} - b_{n1} & a_{n2} - b_{n2} & \cdots & a_{nm} - b_{nm} \end{bmatrix}$$

2. 행렬의 연산

예제 6-2

다음 행렬 A, B 를 이용해 주어진 문제를 연산하라.

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 4 & 0 \\ -7 & 3 & 6 & 1 \\ 8 & -4 & -2 & 3 \\ 1 & 9 & 4 & -2 \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} 7 & -1 & 2 & 4 \\ 2 & 8 & -5 & 1 \\ -3 & -4 & 2 & -2 \\ 9 & 6 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

(1) $A + B$

(2) $A - B$

(3) $B - A$

풀이

$$(1) A + B = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 4 & 0 \\ -7 & 3 & 6 & 1 \\ 8 & -4 & -2 & 3 \\ 1 & 9 & 4 & -2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 7 & -1 & 2 & 4 \\ 2 & 8 & -5 & 1 \\ -3 & -4 & 2 & -2 \\ 9 & 6 & -2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 9 & 0 & 6 & 4 \\ -5 & 11 & 1 & 2 \\ 5 & -8 & 0 & 1 \\ 10 & 15 & 2 & -2 \end{bmatrix}$$

$$(2) A - B = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 4 & 0 \\ -7 & 3 & 6 & 1 \\ 8 & -4 & -2 & 3 \\ 1 & 9 & 4 & -2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 7 & -1 & 2 & 4 \\ 2 & 8 & -5 & 1 \\ -3 & -4 & 2 & -2 \\ 9 & 6 & -2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -5 & 2 & 2 & -4 \\ -9 & -5 & 11 & 0 \\ 11 & 0 & -4 & 5 \\ -8 & 3 & 6 & -2 \end{bmatrix}$$

$$(3) B - A = \begin{bmatrix} 7 & -1 & 2 & 4 \\ 2 & 8 & -5 & 1 \\ -3 & -4 & 2 & -2 \\ 9 & 6 & -2 & 0 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 2 & 1 & 4 & 0 \\ -7 & 3 & 6 & 1 \\ 8 & -4 & -2 & 3 \\ 1 & 9 & 4 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & -2 & -2 & 4 \\ 9 & 5 & -11 & 0 \\ -11 & 0 & 4 & -5 \\ 8 & -3 & -6 & 2 \end{bmatrix}$$

2. 행렬의 연산

❖ 행렬의 스칼라곱

정의 6-3 행렬의 스칼라곱(Scalar Multiplication): $kA = Ak = [ka_{ij}]$

행렬 A 에 실수 k 를 곱하는 연산

- 행렬의 각 원소마다 그 실수 값을 곱함

$$kA = k \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ka_{11} & ka_{12} & \dots & ka_{1m} \\ ka_{21} & ka_{22} & \dots & ka_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ ka_{n1} & ka_{n2} & \dots & ka_{nm} \end{bmatrix}$$

예제 6-3

다음을 연산하라.

$$-4 \begin{bmatrix} -1 & 2 & 5 \\ 3 & 2 & -7 \\ 8 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

풀이

$$-4 \begin{bmatrix} -1 & 2 & 5 \\ 3 & 2 & -7 \\ 8 & 3 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \times -1 & -4 \times 2 & -4 \times 5 \\ -4 \times 3 & -4 \times 2 & -4 \times -7 \\ -4 \times 8 & -4 \times 3 & -4 \times 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & -8 & -20 \\ -12 & -8 & 28 \\ -32 & -12 & -4 \end{bmatrix}$$

2. 행렬의 연산

❖ 행렬의 곱셈

정의 6-4 행렬의 곱셈

$n \times m$ 행렬 A 와 $r \times s$ 행렬 B 가 있고 $m = r$ 일 때, $n \times s$ 행렬 $A \cdot B = [c_{ij}]$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{r1} & b_{r2} & \dots & b_{rs} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_{11} & \dots & c_{1j} & \dots & c_{1s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ c_{i1} & \dots & c_{ij} & \dots & c_{is} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ c_{n1} & \dots & c_{nj} & \dots & c_{ns} \end{bmatrix}$$

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{im}b_{mj} = \sum_{k=1}^m a_{ik}b_{kj}$$

- 곱셈 연산 수행

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{ms} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + \dots + a_{1m}b_{m1} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + \dots + a_{1m}b_{m2} & \dots & a_{11}b_{1s} + a_{12}b_{2s} + \dots + a_{1m}b_{ms} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + \dots + a_{2m}b_{m1} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + \dots + a_{2m}b_{m2} & \dots & a_{21}b_{1s} + a_{22}b_{2s} + \dots + a_{2m}b_{ms} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1}b_{11} + a_{n2}b_{21} + \dots + a_{nm}b_{m1} & a_{n1}b_{12} + a_{n2}b_{22} + \dots + a_{nm}b_{m2} & \dots & a_{n1}b_{1s} + a_{n2}b_{2s} + \dots + a_{nm}b_{ms} \end{bmatrix}$$

2. 행렬의 연산

- A 의 i 번째 행과 행렬 B 의 j 번째 열이 서로 대응하여 연산되기 때문에 행렬 A 의 열 크기와 행렬 B 의 행 크기가 같아야 함

연산

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{ms} \end{bmatrix}$$

- 행렬 A 의 크기가 $n \times m$ 이고, 행렬 B 의 크기가 $m \times s$ 일 때 곱 AB 의 결과로 나오는 행렬의 크기는 $n \times s$ 임

예제 6-4

행렬 A, B, C 가 다음과 같을 때, 연산이 가능한 것을 골라 연산하라.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 6 \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 9 & 3 & 8 \\ 4 & 7 & 5 \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} 0 & 6 & 1 \\ 3 & 5 & 2 \end{bmatrix}$$

- (1) AB (2) BA (3) AC (4) CA (5) BC (6) CB

2. 행렬의 연산

풀이

- (1) AB 는 연산이 가능하지 않다. 행렬 A 는 2×2 행렬, 행렬 B 는 3×3 행렬로 행렬 A 의 열 크기(2)와 행렬 B 의 행 크기(3)가 서로 다르기 때문이다.
- (2) BA 는 연산이 가능하지 않다. 행렬 B 는 3×3 행렬, 행렬 A 는 2×2 행렬로 행렬 B 의 열 크기(3)와 행렬 A 의 행 크기(2)가 서로 다르기 때문이다.
- (3) AC 는 연산이 가능하다. 행렬 A 는 2×2 행렬, 행렬 C 는 2×3 행렬로 행렬 A 의 열 크기(2)와 행렬 C 의 행 크기(2)가 같기 때문이다.

$$\begin{aligned}\therefore AC &= \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 6 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 & 6 & 1 \\ 3 & 5 & 2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 \times 0 + 3 \times 3 & 1 \times 6 + 3 \times 5 & 1 \times 1 + 3 \times 2 \\ 4 \times 0 + 6 \times 3 & 4 \times 6 + 6 \times 5 & 4 \times 1 + 6 \times 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 9 & 21 & 7 \\ 18 & 54 & 16 \end{bmatrix}\end{aligned}$$

- (4) CA 는 연산이 가능하지 않다. 행렬 C 는 2×3 행렬, 행렬 A 는 2×2 행렬로 행렬 C 의 열 크기(3)와 행렬 A 의 행 크기(2)가 서로 다르기 때문이다.

2. 행렬의 연산

(5) BC 는 연산이 가능하지 않다. 행렬 B 는 3×3 행렬, 행렬 C 는 2×3 행렬로 행렬 B 의 열 크기(3)와 행렬 A 의 행 크기(2)가 서로 다르기 때문이다.

(6) CB 는 연산이 가능하다. 행렬 C 는 2×3 행렬, 행렬 B 는 3×3 행렬로 행렬 C 의 열 크기(3)와 행렬 B 의 행 크기(3)가 같기 때문이다.

$$\begin{aligned}\therefore CB &= \begin{bmatrix} 0 & 6 & 1 \\ 3 & 5 & 2 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 9 & 3 & 8 \\ 4 & 7 & 5 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 0 \times 1 + 6 \times 9 + 1 \times 4 & 0 \times 0 + 6 \times 3 + 1 \times 7 & 0 \times 2 + 6 \times 8 + 1 \times 5 \\ 3 \times 1 + 5 \times 9 + 2 \times 4 & 3 \times 0 + 5 \times 3 + 2 \times 7 & 3 \times 2 + 5 \times 8 + 2 \times 5 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 58 & 25 & 53 \\ 56 & 29 & 56 \end{bmatrix}\end{aligned}$$

2. 행렬의 연산

정리 6-1 행렬 연산의 성질

$$(1) A + B = B + A$$

$$(3) A + O = O + A = A$$

$$(5) (-1)A = -A$$

$$(7) (k+l)A = kA + lA$$

$$(9) k(AB) = (kA)B = A(kB)$$

$$(2) A + (B + C) = (A + B) + C$$

$$(4) A + (-A) = (-A) + A = O$$

$$(6) k(A + B) = kA + kB$$

$$(8) (kl)A = k(lA)$$

$$(10) IA = A = AI$$

※ O : 영행렬

I : 단위행렬

3. 행렬의 종류

정의 6-5 영행렬(Zero Matrix: O)

$n \times m$ 행렬 $A = [a_{ij}]$ 가 있을 때, 모든 i, j 에 대하여 $a_{ij} = 0$ 인 행렬

$$O = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}$$

정의 6-6 n 차 정사각행렬(n -square Matrix)

$n \times m$ 행렬 $A = [a_{ij}]$ 가 있을 때, $m = n$ 인 행렬

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

3. 행렬의 종류

정의 6-7 대각행렬(Diagonal Matrix)

n 차 정사각행렬에서 대각원소 $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$ 이외의 모든 원소가 0인 행렬

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

정의 6-8 단위행렬(항등행렬, Unit Matrix, Identity Matrix: I)

대각행렬에서 대각원소가 모두 1인 행렬

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

3. 행렬의 종류

- 단위행렬은 행렬의 곱셈에서 $AI=IA=A$ 이기 때문에 항등행렬 이라고도 함
- 단위행렬과의 곱셈 연산은 항상 교환법칙이 성립

예제 6-5

행렬 $A = \begin{bmatrix} 4 & 6 & -1 \\ -8 & 3 & 2 \\ 2 & 8 & 4 \end{bmatrix}$ 와 단위행렬 I 를 다음과 같이 곱셈 연산하라.

(1) AI

(2) IA

풀이

$$\begin{aligned} (1) \quad AI &= \begin{bmatrix} 4 & 6 & -1 \\ -8 & 3 & 2 \\ 2 & 8 & 4 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 4 \times 1 + 6 \times 0 + (-1) \times 0 & 4 \times 0 + 6 \times 1 + (-1) \times 0 & 4 \times 0 + 6 \times 0 + (-1) \times 1 \\ (-8) \times 1 + 3 \times 0 + 2 \times 0 & (-8) \times 0 + 3 \times 1 + 2 \times 0 & (-8) \times 0 + 3 \times 0 + 2 \times 1 \\ 2 \times 1 + 8 \times 0 + 4 \times 0 & 2 \times 0 + 8 \times 1 + 4 \times 0 & 2 \times 0 + 8 \times 0 + 4 \times 1 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 4 & 6 & -1 \\ -8 & 3 & 2 \\ 2 & 8 & 4 \end{bmatrix} \\ (2) \quad IA &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 4 & 6 & -1 \\ -8 & 3 & 2 \\ 2 & 8 & 4 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 \times 4 + 0 \times (-8) + 0 \times 2 & 1 \times 6 + 0 \times 3 + 0 \times 8 & 1 \times (-1) + 0 \times 2 + 0 \times 4 \\ 0 \times 4 + 1 \times (-8) + 0 \times 2 & 0 \times 6 + 1 \times 3 + 0 \times 8 & 0 \times (-1) + 1 \times 2 + 0 \times 4 \\ 0 \times 4 + 0 \times (-8) + 1 \times 2 & 0 \times 6 + 0 \times 3 + 1 \times 8 & 0 \times (-1) + 0 \times 2 + 1 \times 4 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 4 & 6 & -1 \\ -8 & 3 & 2 \\ 2 & 8 & 4 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

3. 행렬의 종류

정의 6-9 전치행렬(Transpose Matrix: A^T)

$n \times m$ 행렬 $A = [a_{ij}]$ 가 있을 때, 행과 열을 바꾼 $m \times n$ 행렬

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \text{ 일 때, } A^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1m} & a_{2m} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix}$$

정의 6-10 대칭행렬(Symmetric Matrix)

n 차 정사각행렬 $A = [a_{ij}]$ 가 있을 때, $A^T = A$ 인 행렬

3. 행렬의 종류

예제 6-6

다음 행렬의 전치행렬을 구하고, 대칭행렬인지 구별하라.

$$(1) A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 & 6 \\ -3 & 5 & 2 & -4 \\ 0 & 4 & 4 & 8 \\ 9 & -1 & 3 & 7 \end{bmatrix}$$

$$(2) B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 4 & 6 & 8 \\ 3 & 6 & 9 & 12 \\ 4 & 8 & 12 & 16 \end{bmatrix}$$

풀이

$$(1) A^T = \begin{bmatrix} 1 & -3 & 0 & 9 \\ 0 & 5 & 4 & -1 \\ -2 & 2 & 4 & 3 \\ 6 & -4 & 8 & 7 \end{bmatrix} \quad A^T \neq A \text{ 이므로 대칭행렬이 아니다.}$$

$$(2) B^T = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 4 & 6 & 8 \\ 3 & 6 & 9 & 12 \\ 4 & 8 & 12 & 16 \end{bmatrix} \quad B^T = B \text{ 이므로 대칭행렬이다.}$$

3. 행렬의 종류

정의 6-11 부울행렬(Boolean Matrix)

행렬의 모든 원소가 부울값(0과 1)으로만 구성된 행렬

- 부울행렬 : 원소 간의 관계를 표현하거나 관계를 합성하는 데에 유용하게 사용되는 행렬, 0과 1로만 표현되기 때문에 일반 행렬과 다른 연산 방식을 사용

3. 행렬의 종류

정리 6-2 부울행렬 연산자

행렬 $A = [a_{ij}]$ 와 $B = [b_{ij}]$ 에 대해

(1) 합-Join: $A \vee B = [a_{ij} \vee b_{ij}]$

(2) 교차-Meet: $A \wedge B = [a_{ij} \wedge b_{ij}]$

(3) 부울곱-Boolean Product: $A \odot B$

$n \times m$ 부울행렬 $A = [a_{ij}]$ 와 $m \times s$ 부울행렬 $B = [b_{ij}]$ 가 있을 때, $n \times s$ 부울행렬 $A \odot B = [c_{ij}]$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{ms} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_{11} & \dots & c_{1j} & \dots & c_{1s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ c_{i1} & \dots & c_{ij} & \dots & c_{is} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ c_{n1} & \dots & c_{nj} & \dots & c_{ns} \end{bmatrix}$$

$$c_{ij} = (a_{i1} \wedge b_{1j}) \vee (a_{i2} \wedge b_{2j}) \vee \dots \vee (a_{im} \wedge b_{mj})$$

3. 행렬의 종류

■ 부울행렬의 합

- 논리합(\vee) 연산과 같은 방식으로 연산
- 행렬 A 의 원소인 a_{ij} 와 행렬 B 의 원소인 b_{ij} 중 하나라도 1이면 합 연산의 결과는 1이 됨

$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ 이고 $B = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ 이라면, 두 행렬의 합 연산은 다음과 같다.

$$A \vee B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \vee \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \vee 0 & 0 \vee 0 \\ 0 \vee 1 & 1 \vee 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

■ 부울행렬의 교차

- 논리곱(\wedge) 연산과 방식이 같음
- 행렬 A 의 원소인 a_{ij} 와 행렬 B 의 원소인 b_{ij} 모두 1인 경우에만 교차 연산의 결과가 1이 됨

$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ 이고 $B = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ 인 예를 이용해 두 행렬의 교차 연산을 수행하면 다음과 같다.

$$A \wedge B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \wedge \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \wedge 0 & 0 \wedge 0 \\ 0 \wedge 1 & 1 \wedge 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

3. 행렬의 종류

■ 부울행렬의 부울곱

- 행렬의 곱셈 방식과 논리합, 논리곱의 연산을 적용하여 수행

$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ 이고 $B = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ 이라면, 두 행렬의 부울곱 연산은 다음과 같다.

$$A \odot B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (1 \wedge 0) \vee (0 \wedge 1) & (1 \wedge 0) \vee (0 \wedge 1) \\ (0 \wedge 0) \vee (1 \wedge 1) & (0 \wedge 0) \vee (1 \wedge 1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

예제 6-7

다음을 연산하라.

$$(1) \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \vee \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (2) \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \wedge \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (3) \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

3. 행렬의 종류

$$(1) \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \vee \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \vee 1 & 1 \vee 1 & 0 \vee 1 \\ 0 \vee 0 & 1 \vee 0 & 0 \vee 1 \\ 0 \vee 1 & 1 \vee 0 & 1 \vee 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$(2) \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \wedge \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \wedge 1 & 1 \wedge 1 & 0 \wedge 1 \\ 0 \wedge 0 & 1 \wedge 0 & 1 \wedge 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$(3) \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (1 \wedge 0) \vee (0 \wedge 1) \vee (0 \wedge 1) & (1 \wedge 1) \vee (0 \wedge 1) \vee (0 \wedge 0) \\ (1 \wedge 0) \vee (1 \wedge 1) \vee (1 \wedge 1) & (1 \wedge 1) \vee (1 \wedge 1) \vee (1 \wedge 0) \end{bmatrix} \\ = \begin{bmatrix} 0 \vee 0 \vee 0 & 1 \vee 0 \vee 0 \\ 0 \vee 1 \vee 1 & 1 \vee 1 \vee 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

정리 6-3 부울행렬 연산의 특징

$$(1) A \vee A = A$$

$$A \wedge A = A$$

$$(2) A \vee B = B \vee A$$

$$A \wedge B = B \wedge A$$

$$(3) (A \vee B) \vee C = A \vee (B \vee C)$$

$$(A \wedge B) \wedge C = A \wedge (B \wedge C)$$

$$A \odot (B \odot C) = (A \odot B) \odot C$$

$$(4) A \vee (B \wedge C) = (A \vee B) \wedge (A \vee C)$$

$$A \wedge (B \vee C) = (A \wedge B) \vee (A \wedge C)$$

4. 행렬식

정의 6-12 행렬식(Determinant: $|A|$ 또는 $\det(A)$)

n 차 정사각행렬에 대응하는 함수

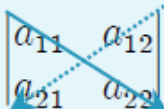
$$|A| = \det(A) = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

4. 행렬식


❖ 2차, 3차 정사각행렬에 대한 기본 행렬식

정의 6-13 2차, 3차 정사각행렬에 대한 행렬식

• 2차 정사각행렬 $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$ 의 행렬식

$$\det(A) = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$$


• 3차 정사각행렬 $B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \end{bmatrix}$ 의 행렬식

$$\det(B) = \begin{vmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \end{vmatrix} = (b_{11}b_{22}b_{33} + b_{12}b_{23}b_{31} + b_{13}b_{32}b_{21}) - (b_{13}b_{22}b_{31} + b_{23}b_{32}b_{11} + b_{33}b_{21}b_{12})$$


4. 행렬식

예제 6-8

다음 정사각행렬의 행렬식을 구하라.

$$(1) A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & -1 \end{bmatrix}$$

$$(2) B = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -2 \\ -4 & 2 & 1 \\ 1 & 4 & -3 \end{bmatrix}$$

풀이

$$(1) \det(A) = \begin{vmatrix} 3 & 1 \\ 2 & -1 \end{vmatrix} = 3 \times (-1) - 1 \times 2 = -3 - 2 = -5$$

$$\begin{aligned} (2) \det(B) &= \begin{vmatrix} 3 & -1 & -2 \\ -4 & 2 & 1 \\ 1 & 4 & -3 \end{vmatrix} \\ &= [(3 \times 2 \times (-3)) + (-1) \times 1 \times 1 + (-2) \times 4 \times (-4)] \\ &\quad - [(-2) \times 2 \times 1 + 1 \times 4 \times 3 + (-3) \times (-4) \times (-1)] \\ &= 17 \end{aligned}$$

4. 행렬식

❖ 3차 이상의 정사각행렬에 대한 행렬식

■ 소행렬과 소행렬식

- 3차 이상의 정사각행렬의 행렬식은 행렬을 작게 분할한 소행렬을 이용함

정의 6-14 소행렬(Minor Matrix: M_{ij})

n 차 정사각행렬에서 i 번째 행과 j 번째 열을 제거해서 얻은 $(n-1) \times (n-1)$ 행렬

예를 들어 행렬 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 9 & 10 & 11 & 12 \\ 13 & 14 & 15 & 16 \end{bmatrix}$ 이 있을 때, 소행렬 M_{11} 은 행렬 A 에서 1행과 1열을 제외

한 나머지 부분, 즉, $M_{11} = \begin{bmatrix} 6 & 7 & 8 \\ 10 & 11 & 12 \\ 14 & 15 & 16 \end{bmatrix}$ 이다. 소행렬 M_{32} 는 행렬 A 에서 3행과 2열을 제외하여

얻은 행렬 $M_{32} = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 4 \\ 5 & 7 & 8 \\ 13 & 15 & 16 \end{bmatrix}$ 이다. 이와 같이 어떤 행렬 A 에 대한 소행렬 M_{ij} 는 행렬 A 보다

행과 열의 크기가 하나씩 작다.

4. 행렬식

정의 6-15 소행렬식($\det(M_{ij})$)

n 차 정사각행렬의 소행렬 M_{ij} 에 대한 소행렬식

예제 6-9

정사각행렬 $A = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 3 \\ 2 & 6 & 4 \\ 1 & 3 & 6 \end{bmatrix}$ 의 가능한 소행렬을 모두 구하고, 각각의 행렬식을 구하라.

풀이

$M_{11} = \begin{bmatrix} 6 & 4 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}$: 1행과 1열을 제외한 원소들로 구성

$$\det(M_{11}) = 6 \times 6 - 4 \times 3 = 24$$

$M_{12} = \begin{bmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 6 \end{bmatrix}$: 1행과 2열을 제외한 원소들로 구성

$$\det(M_{12}) = 2 \times 6 - 4 \times 1 = 8$$

$M_{13} = \begin{bmatrix} 2 & 6 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$: 1행과 3열을 제외한 원소들로 구성

$$\det(M_{13}) = 2 \times 3 - 6 \times 1 = 0$$

4. 행렬식

$$M_{21} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} : \text{2행과 1열을 제외한 원소들로 구성}$$

$$\det(M_{21}) = 1 \times 6 - 3 \times 3 = -3$$

$$M_{22} = \begin{bmatrix} 5 & 3 \\ 1 & 6 \end{bmatrix} : \text{2행과 2열을 제외한 원소들로 구성}$$

$$\det(M_{22}) = 5 \times 6 - 3 \times 1 = 27$$

$$M_{23} = \begin{bmatrix} 5 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} : \text{2행과 3열을 제외한 원소들로 구성}$$

$$\det(M_{23}) = 5 \times 3 - 1 \times 1 = 14$$

$$M_{31} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 6 & 4 \end{bmatrix} : \text{3행과 1열을 제외한 원소들로 구성}$$

$$\det(M_{31}) = 1 \times 4 - 6 \times 3 = -14$$

$$M_{32} = \begin{bmatrix} 5 & 3 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} : \text{3행과 2열을 제외한 원소들로 구성}$$

$$\det(M_{32}) = 5 \times 4 - 2 \times 3 = 14$$

$$M_{33} = \begin{bmatrix} 5 & 1 \\ 2 & 6 \end{bmatrix} : \text{3행과 3열을 제외한 원소들로 구성}$$

$$\det(M_{33}) = 5 \times 6 - 1 \times 2 = 28$$

4. 행렬식

■ 여인수와 여인수행렬

정의 6-16 여인수(Cofactor: A_{ij}), 여인수행렬(Cofactor Matrix: $[A_{ij}]$)

n 차 정사각행렬 $A = [a_{ij}]$ 에서 원소 a_{ij} 에 관련된 계수와 그 계수들의 행렬

$$A_{ij} = (-1)^{i+j} \det(M_{ij})$$

- 여인수는 행렬식을 구하는 식에서 행렬 A 의 원소 a_{ij} 의 계수가 되는 수로 소행렬식에 의해 결정되며, 여인수행렬 내에서의 위치에 따라 부호가 정해짐

$$\begin{bmatrix} + & - & + & - & \dots \\ - & + & - & + & \dots \\ + & - & + & - & \dots \\ - & + & - & + & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \end{bmatrix}$$

[그림 6-1] 여인수행렬에서 각 원소의 부호

4. 행렬식

예제 6-10

[예제 6-9]에서 사용된 행렬 $A = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 3 \\ 2 & 6 & 4 \\ 1 & 3 & 6 \end{bmatrix}$ 의 각 원소에 대한 여인수를 구하여 여인수행렬을 구하라.

풀이

$$A_{11} = (-1)^{1+1} \det(M_{11}) = \det(M_{11}) = \begin{vmatrix} 6 & 4 \\ 3 & 6 \end{vmatrix} = 6 \times 6 - 4 \times 3 = 24$$

$$A_{12} = (-1)^{1+2} \det(M_{12}) = -\det(M_{12}) = -\begin{vmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 6 \end{vmatrix} = -(2 \times 6 - 4 \times 1) = -8$$

$$A_{13} = (-1)^{1+3} \det(M_{13}) = \det(M_{13}) = \begin{vmatrix} 2 & 6 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} = 2 \times 3 - 6 \times 1 = 0$$

$$A_{21} = (-1)^{2+1} \det(M_{21}) = -\det(M_{21}) = -\begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 6 \end{vmatrix} = -(1 \times 6 - 3 \times 3) = 3$$

4. 행렬식

$$A_{22} = (-1)^{2+2} \det(M_{22}) = \det(M_{22}) = \begin{vmatrix} 5 & 3 \\ 1 & 6 \end{vmatrix} = 5 \times 6 - 3 \times 1 = 27$$

$$A_{23} = (-1)^{2+3} \det(M_{23}) = -\det(M_{23}) = -\begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} = -(5 \times 3 - 1 \times 1) = -14$$

$$A_{31} = (-1)^{3+1} \det(M_{31}) = \det(M_{31}) = \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 6 & 4 \end{vmatrix} = 1 \times 4 - 6 \times 3 = -14$$

$$A_{32} = (-1)^{3+2} \det(M_{32}) = -\det(M_{32}) = -\begin{vmatrix} 5 & 3 \\ 2 & 4 \end{vmatrix} = -(5 \times 4 - 2 \times 3) = -14$$

$$A_{33} = (-1)^{3+3} \det(M_{33}) = \det(M_{33}) = \begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 2 & 6 \end{vmatrix} = 5 \times 6 - 1 \times 2 = 28$$

$$\therefore [A_{ij}] = \begin{bmatrix} 24 & -8 & 0 \\ 3 & 27 & -14 \\ -14 & -14 & 28 \end{bmatrix}$$

4. 행렬식

■ 여인수를 이용한 행렬식

정의 6-17 여인수를 이용한 행렬식

n 차 정사각행렬 A 에 대한 행렬식은

$$\begin{aligned}\det(A) &= a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \dots + a_{in}A_{in}: i \text{ 행을 선택한 경우} \\ &= a_{1j}A_{1j} + a_{2j}A_{2j} + \dots + a_{nj}A_{nj}: j \text{ 열을 선택한 경우}\end{aligned}$$

• 여인수를 이용한 행렬식의 원리

- 행렬식을 구해야 하는 n 차 정사각행렬에서 행이나 열 중에서 하나를 선택하여 해당하는 원소의 여인수와 곱한 후 그 결과를 더하여 구하는 방식

예제 6-11

[예제 6-9]에서 사용된 3차 정사각행렬 $A = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 3 \\ 2 & 6 & 4 \\ 1 & 3 & 6 \end{bmatrix}$ 의 행렬식을 구하라.

풀이

- 1행을 선택했을 경우

$$\begin{aligned}\det(A) &= a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + a_{13}A_{13} \\ &= 5 \cdot (-1)^{1+1}\det(M_{11}) + 1 \cdot (-1)^{1+2}\det(M_{12}) + 3 \cdot (-1)^{1+3}\det(M_{13})\end{aligned}$$

4. 행렬식

$$\begin{aligned} &= 5 \cdot \begin{vmatrix} 6 & 4 \\ 3 & 6 \end{vmatrix} + (-1) \cdot \begin{vmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 6 \end{vmatrix} + 3 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 6 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} \\ &= 5(6 \cdot 6 - 4 \cdot 3) - (2 \cdot 6 - 4 \cdot 1) + 3(2 \cdot 3 - 6 \cdot 1) = 112 \end{aligned}$$

- 2행을 선택했을 경우

$$\begin{aligned} \det(A) &= a_{21}A_{21} + a_{22}A_{22} + a_{23}A_{23} \\ &= 2 \cdot (-1)^{2+1}\det(M_{21}) + 6 \cdot (-1)^{2+2}\det(M_{22}) + 4 \cdot (-1)^{2+3}\det(M_{23}) \\ &= (-2) \cdot \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 6 \end{vmatrix} + 6 \cdot \begin{vmatrix} 5 & 3 \\ 1 & 6 \end{vmatrix} + (-4) \cdot \begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} \\ &= (-2)(1 \cdot 6 - 3 \cdot 3) + 6(5 \cdot 6 - 3 \cdot 1) - 4(5 \cdot 3 - 1 \cdot 1) = 112 \end{aligned}$$

- 3행을 선택했을 경우

$$\begin{aligned} \det(A) &= a_{31}A_{31} + a_{32}A_{32} + a_{33}A_{33} \\ &= 1 \cdot (-1)^{3+1}\det(M_{31}) + 3 \cdot (-1)^{3+2}\det(M_{32}) + 6 \cdot (-1)^{3+3}\det(M_{33}) \\ &= 1 \cdot \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 6 & 4 \end{vmatrix} + (-3) \cdot \begin{vmatrix} 5 & 3 \\ 2 & 4 \end{vmatrix} + 6 \cdot \begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 2 & 6 \end{vmatrix} \\ &= (1 \cdot 4 - 3 \cdot 6) - 3(5 \cdot 4 - 3 \cdot 2) + 6(5 \cdot 6 - 1 \cdot 2) = 112 \end{aligned}$$

4. 행렬식

- 1열을 선택했을 경우

$$\begin{aligned}\det(A) &= a_{11}A_{11} + a_{21}A_{21} + a_{31}A_{31} \\&= 5 \cdot (-1)^{1+1}\det(M_{11}) + 2 \cdot (-1)^{2+1}\det(M_{21}) + 1 \cdot (-1)^{3+1}\det(M_{31}) \\&= 5 \cdot \begin{vmatrix} 6 & 4 \\ 3 & 6 \end{vmatrix} + (-2) \cdot \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 6 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 6 & 4 \end{vmatrix} \\&= 5(6 \cdot 6 - 4 \cdot 3) - 2(1 \cdot 6 - 3 \cdot 3) + (1 \cdot 4 - 3 \cdot 6) = 112\end{aligned}$$

- 2열을 선택했을 경우

$$\begin{aligned}\det(A) &= a_{12}A_{12} + a_{22}A_{22} + a_{32}A_{32} \\&= 1 \cdot (-1)^{1+2}\det(M_{12}) + 6 \cdot (-1)^{2+2}\det(M_{22}) + 3 \cdot (-1)^{3+2}\det(M_{32}) \\&= (-1) \cdot \begin{vmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 6 \end{vmatrix} + 6 \cdot \begin{vmatrix} 5 & 3 \\ 1 & 6 \end{vmatrix} + (-3) \cdot \begin{vmatrix} 5 & 3 \\ 2 & 4 \end{vmatrix} \\&= -(2 \cdot 6 - 4 \cdot 1) + 6(5 \cdot 6 - 3 \cdot 1) - 3(5 \cdot 4 - 3 \cdot 2) = 112\end{aligned}$$

- 3열을 선택했을 경우

$$\begin{aligned}\det(A) &= a_{13}A_{13} + a_{23}A_{23} + a_{33}A_{33} \\&= 3 \cdot (-1)^{1+3}\det(M_{13}) + 4 \cdot (-1)^{2+3}\det(M_{23}) + 6 \cdot (-1)^{3+3}\det(M_{33}) \\&= 3 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 6 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} + (-4) \cdot \begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} + 6 \cdot \begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 2 & 6 \end{vmatrix} \\&= 3(2 \cdot 3 - 6 \cdot 1) - 4(5 \cdot 3 - 1 \cdot 1) + 6(5 \cdot 6 - 1 \cdot 2) = 112\end{aligned}$$

4. 행렬식

예제 6-12

4차 정사각행렬 $C = \begin{bmatrix} 1 & -5 & 2 & -3 \\ 4 & 2 & -1 & 1 \\ -2 & -4 & 5 & 3 \\ 1 & 0 & -2 & -1 \end{bmatrix}$ 의 행렬식을 구하라.

풀이

1과 0이 포함되어 있는 4행을 선택한다.

$$\begin{aligned}\det(C) &= c_{41}A_{41} + c_{42}A_{42} + c_{43}A_{43} + c_{44}A_{44} \\ &= 1A_{41} + 0A_{42} + (-2)A_{43} + (-1)A_{44} \\ &= A_{41} - 2A_{43} - A_{44} \\ &= (-1)^{4+1}\det(M_{41}) - 2(-1)^{4+3}\det(M_{43}) - (-1)^{4+4}\det(M_{44}) \\ &= -\det(M_{41}) + 2\det(M_{43}) - \det(M_{44})\end{aligned}$$

$\det(M_{41})$, $\det(M_{43})$, $\det(M_{44})$ 을 각각 구하면 다음과 같다.

4. 행렬식

• $M_{41} = \begin{bmatrix} -5 & 2 & -3 \\ 2 & -1 & 1 \\ -4 & 5 & 3 \end{bmatrix}$ 2행을 선택하여 $\det(M_{41})$ 을 구하면

$$\begin{aligned}\det(M_{41}) &= p_{21}A_{21} + p_{22}A_{22} + p_{23}A_{23} \\ &= 2(-1)^{2+1}\det(M_{21}) + (-1)(-1)^{2+2}\det(M_{22}) + 1(-1)^{2+3}\det(M_{23}) \\ &= (-2)\begin{vmatrix} 2 & -3 \\ 5 & 3 \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} -5 & -3 \\ -4 & 3 \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} -5 & 2 \\ -4 & 5 \end{vmatrix} \\ &= (-2)(2 \cdot 3 - (-3) \cdot 5) - ((-5) \cdot 3 - (-3) \cdot (-4)) \\ &\quad - ((-5) \cdot 5 - 2 \cdot (-4)) = 2\end{aligned}$$

• $M_{43} = \begin{bmatrix} 1 & -5 & -3 \\ 4 & 2 & 1 \\ -2 & -4 & 3 \end{bmatrix}$ 3열을 선택하여 $\det(M_{43})$ 을 구하면

$$\begin{aligned}\det(M_{43}) &= q_{13}A_{13} + q_{23}A_{23} + q_{33}A_{33} \\ &= (-3)(-1)^{1+3}\det(M_{13}) + 1(-1)^{2+3}\det(M_{23}) + 3(-1)^{3+3}\det(M_{33}) \\ &= (-3)\begin{vmatrix} 4 & 2 \\ -2 & -4 \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} 1 & -5 \\ -2 & -4 \end{vmatrix} + 3\begin{vmatrix} 1 & -5 \\ 4 & 2 \end{vmatrix} \\ &= (-3)(4 \cdot (-4) - 2 \cdot (-2)) - (1 \cdot (-4) - (-5) \cdot (-2)) \\ &\quad + 3(1 \cdot 2 - (-5) \cdot 4) = 116\end{aligned}$$

4. 행렬식

$$\bullet M_{44} = \begin{bmatrix} 1 & -5 & 2 \\ 4 & 2 & -1 \\ -2 & -4 & 5 \end{bmatrix} \text{ 1행을 선택하여 } \det(M_{43}) \text{을 구하면}$$

$$\det(M_{44}) = r_{11}A_{11} + r_{12}A_{12} + r_{13}A_{13}$$

$$= 1(-1)^{1+1}\det(M_{11}) + (-5)(-1)^{1+2}\det(M_{12}) + 2(-1)^{1+3}\det(M_{13})$$

$$\begin{aligned} &= \begin{vmatrix} 2 & -1 \\ -4 & 5 \end{vmatrix} + 5 \begin{vmatrix} 4 & -1 \\ -2 & 5 \end{vmatrix} + 2 \begin{vmatrix} 4 & 2 \\ -2 & -4 \end{vmatrix} \\ &= (2 \cdot 5 - (-1) \cdot (-4)) + 5(4 \cdot 5 - (-1) \cdot (-2)) \\ &\quad + 2(4 \cdot (-4) - 2 \cdot (-2)) = 72 \end{aligned}$$

$$\therefore \det(C) = -\det(M_{41}) + 2\det(M_{43}) - \det(M_{44})$$

$$= -2 + 2 \cdot 116 - 72 = 158$$

5. 역행렬

정의 6-18 역행렬(Inverse Matrix: A^{-1})

정사각행렬 A 에 대해 $AB = BA = I$ 를 만족하게 하는 행렬 B

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I$$

예제 6-13

$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$ 의 역행렬을 구하라.

풀이

2차 정사각행렬 A 의 역행렬 $A^{-1} = \begin{bmatrix} w & x \\ y & z \end{bmatrix}$ 라고 할 때,

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w & x \\ y & z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} w+2y & x+2z \\ w+3y & x+3z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$w+2y=1, \quad x+2z=0, \quad w+3y=0, \quad x+3z=1$$

$$(w+2y)-(w+3y)=1-0 \quad \therefore y=-1, \quad w=3$$

$$(x+2z)-(x+3z)=0-1 \quad \therefore z=1, \quad x=-2$$

$$\therefore A^{-1} = \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$$

5. 역행렬

정의 6-19 행렬식을 이용한 역행렬

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} [A_{ij}]^T \quad (\text{단, } \det(A) \neq 0)$$

정의 6-20 수반행렬(Adjoint Matrix: $[A_{ij}]^T$)

여인수행렬 $[A_{ij}]$ 에 대한 전치행렬

예제 6-14

행렬 $A = \begin{bmatrix} -2 & 2 & -3 \\ 1 & 0 & 1 \\ -4 & 3 & -5 \end{bmatrix}$ 의 역행렬을 구하라.

풀이

행렬 A 의 행렬식을 구하기 위해 2행 선택

$$\det(A) = a_{21}A_{21} + a_{22}A_{22} + a_{23}A_{23} = A_{21} + A_{23}$$

$$= (-1)^{2+1}\det(M_{21}) + (-1)^{2+3}\det(M_{23})$$

$$= -\begin{vmatrix} 2 & -3 \\ 3 & -5 \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} -2 & 2 \\ -4 & 3 \end{vmatrix} = -[2 \cdot (-5) - (-3) \cdot 3] - [(-2) \cdot 3 - 2 \cdot (-4)] = -1$$

5. 역행렬

여인수행렬 $[A_{ij}]$ 를 구하기 위해

$$A_{11} = (-1)^{1+1} \det(M_{11}) = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ 3 & -5 \end{vmatrix} = 0 \cdot (-5) - 1 \cdot 3 = -3$$

$$A_{12} = (-1)^{1+2} \det(M_{12}) = - \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ -4 & -5 \end{vmatrix} = - [1 \cdot (-5) - 1 \cdot (-4)] = 1$$

$$A_{13} = (-1)^{1+3} \det(M_{13}) = \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ -4 & 3 \end{vmatrix} = 1 \cdot 3 - 0 \cdot (-4) = 3$$

$$A_{21} = (-1)^{2+1} \det(M_{21}) = - \begin{vmatrix} 2 & -3 \\ 3 & -5 \end{vmatrix} = - [2 \cdot (-5) - (-3) \cdot 3] = 1$$

$$A_{22} = (-1)^{2+2} \det(M_{22}) = \begin{vmatrix} -2 & -3 \\ -4 & -5 \end{vmatrix} = (-2) \cdot (-5) - (-3) \cdot (-4) = -2$$

$$A_{23} = (-1)^{2+3} \det(M_{23}) = - \begin{vmatrix} -2 & 2 \\ -4 & 3 \end{vmatrix} = - [(-2) \cdot 3 - 2 \cdot (-4)] = -2$$

$$A_{31} = (-1)^{3+1} \det(M_{31}) = \begin{vmatrix} 2 & -3 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = 2 \cdot 1 - (-3) \cdot 0 = 2$$

$$A_{32} = (-1)^{3+2} \det(M_{32}) = - \begin{vmatrix} -2 & -3 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} = - [(-2) \cdot 1 - (-3) \cdot 1] = -1$$

5. 역행렬

$$A_{33} = (-1)^{3+3} \det(M_{33}) = \begin{vmatrix} -2 & 2 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = (-2) \cdot 0 - 2 \cdot 1 = -2$$

$$\text{여인수행렬 } [A_{ij}] = \begin{bmatrix} -3 & 1 & 3 \\ 1 & -2 & -2 \\ 2 & -1 & -2 \end{bmatrix} \text{ 이므로, 수반행렬 } [A_{ij}]^T = \begin{bmatrix} -3 & 1 & 2 \\ 1 & -2 & -1 \\ 3 & -2 & -2 \end{bmatrix}$$

$$\therefore A^{-1} = - \begin{bmatrix} -3 & 1 & 2 \\ 1 & -2 & -1 \\ 3 & -2 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -2 \\ -1 & 2 & 1 \\ -3 & 2 & 2 \end{bmatrix}$$

정의 6-21 가역행렬(Invertible Matrix), 특이행렬(Singular Matrix)

- 가역행렬: $\det(A) \neq 0$ 인 행렬, 역행렬이 존재하는 행렬
- 특이행렬: $\det(A) = 0$ 인 행렬, 역행렬이 존재하지 않는 행렬

5. 역행렬

예제 6-15

다음 행렬이 가역행렬인지 특이행렬인지 구분하고, 가역행렬이라면 역행렬을 구하라.

$$(1) A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 2 & 1 & -3 \\ 4 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$(2) B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 3 & 4 & 0 \\ 5 & 6 & 0 \end{bmatrix}$$

풀이

$$\begin{aligned} (1) \det(A) &= a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + a_{13}A_{13} = A_{11} - A_{12} + 2A_{13} \\ &= (-1)^{1+1}\det(M_{11}) - (-1)^{1+2}\det(M_{12}) + 2(-1)^{1+3}\det(M_{13}) \\ &= \begin{vmatrix} 1 & -3 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 2 & -3 \\ 4 & 1 \end{vmatrix} + 2\begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 1 \end{vmatrix} \\ &= (1 \cdot 1 - (-3) \cdot 1) + (2 \cdot 1 - (-3) \cdot 4) + 2(2 \cdot 1 - 1 \cdot 4) = 14 \end{aligned}$$

따라서 $\det(A) \neq 0$ 이므로 역행렬을 구할 수 있다. 즉 가역행렬이다. 여인수행렬을 구하면,

$$A_{11} = (-1)^{1+1}\det(M_{11}) = \begin{vmatrix} 1 & -3 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} = 1 \cdot 1 - (-3) \cdot 1 = 4$$

$$A_{12} = (-1)^{1+2}\det(M_{12}) = -\begin{vmatrix} 2 & -3 \\ 4 & 1 \end{vmatrix} = -(2 \cdot 1 - (-3) \cdot 4) = -14$$

$$A_{13} = (-1)^{1+3}\det(M_{13}) = \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 1 \end{vmatrix} = 2 \cdot 1 - 1 \cdot 4 = -2$$

$$A_{21} = (-1)^{2+1}\det(M_{21}) = -\begin{vmatrix} -1 & 2 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} = -((-1) \cdot 1 - 2 \cdot 1) = 3$$

5. 역행렬

$$A_{22} = (-1)^{2+2} \det(M_{22}) = \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 1 \end{vmatrix} = 1 \cdot 1 - 2 \cdot 4 = -7$$

$$A_{23} = (-1)^{2+3} \det(M_{23}) = - \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ 4 & 1 \end{vmatrix} = -(1 \cdot 1 - (-1) \cdot 4) = -5$$

$$A_{31} = (-1)^{3+1} \det(M_{31}) = \begin{vmatrix} -1 & 2 \\ 1 & -3 \end{vmatrix} = (-1) \cdot (-3) - 2 \cdot 1 = 1$$

$$A_{32} = (-1)^{3+2} \det(M_{32}) = - \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -3 \end{vmatrix} = -(1 \cdot (-3) - 2 \cdot 2) = 7$$

$$A_{33} = (-1)^{3+3} \det(M_{33}) = \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ 2 & 1 \end{vmatrix} = 1 \cdot 1 - (-1) \cdot 2 = 3$$

$$\text{여인수행렬 } [A_{ij}] = \begin{bmatrix} 4 & -14 & -2 \\ 3 & -7 & -5 \\ 1 & 7 & 3 \end{bmatrix}, \text{ 수반행렬 } [A_{ij}]^T = \begin{bmatrix} 4 & 3 & 1 \\ -14 & -7 & 7 \\ -2 & -5 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\therefore A^{-1} = \frac{1}{14} \begin{bmatrix} 4 & 3 & 1 \\ -14 & -7 & 7 \\ -2 & -5 & 3 \end{bmatrix}$$

$$(2) \det(B) = b_{11}A_{11} + b_{12}A_{12} + b_{13}A_{13} = A_{11} + 2A_{12}$$

$$= (-1)^{1+1} \det(M_{11}) + 2(-1)^{1+2} \det(M_{12})$$

$$= \begin{vmatrix} 4 & 0 \\ 6 & 0 \end{vmatrix} - 2 \begin{vmatrix} 3 & 0 \\ 5 & 0 \end{vmatrix} = (4 \cdot 0 - 0 \cdot 6) - 2(3 \cdot 0 - 0 \cdot 5) = 0$$

$\therefore \det(A) = 0$ 이므로 역행렬을 구할 수 없다. 즉 특이행렬이다.

2.1.1 벡터와 행렬

■ 벡터

- 샘플을 특징 벡터로 feature vector 표현
- 예) Iris 데이터에서 꽃받침의 길이, 꽃받침의 너비, 꽃잎의 길이, 꽃잎의 너비라는 4개의 특징이 각각 5.1, 3.5, 1.4, 0.2인 샘플

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5.1 \\ 3.5 \\ 1.4 \\ 0.2 \end{pmatrix}$$

- 여러 개의 특징 벡터를 첨자로 구분

$$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 5.1 \\ 3.5 \\ 1.4 \\ 0.2 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 4.9 \\ 3.0 \\ 1.4 \\ 0.2 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_3 = \begin{pmatrix} 4.7 \\ 3.2 \\ 1.3 \\ 0.2 \end{pmatrix}, \dots, \mathbf{x}_{150} = \begin{pmatrix} 5.9 \\ 3.0 \\ 5.1 \\ 1.8 \end{pmatrix}$$

2.1.1 벡터와 행렬

■ 행렬

- 여러 개의 벡터를 담음
- 훈련집합을 담은 행렬을 설계행렬이라 부름
- 예) Iris 데이터에 있는 150개의 샘플을 설계 행렬 \mathbf{X} 로 표현

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} 5.1 & 3.5 & 1.4 & 0.2 \\ 4.9 & 3.0 & 1.4 & 0.2 \\ 4.7 & 3.2 & 1.3 & 0.2 \\ 4.6 & 3.1 & 1.5 & 0.2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 6.2 & 3.4 & 5.4 & 2.3 \\ 5.9 & 3.0 & 5.1 & 1.8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_{1,1} & x_{1,2} & x_{1,3} & x_{1,4} \\ x_{2,1} & x_{2,2} & x_{2,3} & x_{2,4} \\ x_{3,1} & x_{3,2} & x_{3,3} & x_{3,4} \\ x_{4,1} & x_{4,2} & x_{4,3} & x_{4,4} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_{149,1} & x_{149,2} & x_{149,3} & x_{149,4} \\ x_{150,1} & x_{150,2} & x_{150,3} & x_{150,4} \end{pmatrix}$$

← 행 row

↑
열 column

2.1.1 벡터와 행렬

■ 행렬 \mathbf{A} 의 전치행렬 \mathbf{A}^T

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1m} & a_{2m} & \cdots & a_{nm} \end{pmatrix}$$

예를 들어, $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 4 & 1 \\ 0 & 5 & 2 \end{pmatrix}$ 라면 $\mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 4 & 5 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$

- Iris의 설계 행렬을 전치행렬 표기에 따라 표현하면,

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1^T \\ \mathbf{x}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{x}_{150}^T \end{pmatrix}$$

2.1.1 벡터와 행렬

■ 행렬을 이용하면 수학을 간결하게 표현할 수 있음

- 예) 다항식의 행렬 표현

$$f(\mathbf{x}) = f(x_1, x_2, x_3)$$

$$= 2x_1x_1 - 4x_1x_2 + 3x_1x_3 + x_2x_1 + 2x_2x_2 + 6x_2x_3 - 2x_3x_1 + 3x_3x_2 + 2x_3x_3 + 2x_1 + 3x_2 - 4x_3 + 5$$

$$= (x_1 \quad x_2 \quad x_3) \begin{pmatrix} 2 & -4 & 3 \\ 1 & 2 & 6 \\ -2 & 3 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + (2 \quad 3 \quad -4) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + 5$$

$$= \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{x} + c$$

■ 특수한 행렬들

$$\text{정사각행렬} \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 1 & 21 & 5 \\ 4 & 5 & 12 \end{pmatrix}, \quad \text{대각행렬} \begin{pmatrix} 50 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 8 \end{pmatrix},$$

$$\text{단위행렬} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \text{대칭행렬} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 11 \\ 2 & 21 & 5 \\ 11 & 5 & 1 \end{pmatrix}$$

2.1.1 벡터와 행렬

■ 행렬 연산

■ 행렬 곱셈 $\mathbf{C} = \mathbf{AB}$, 이때 $c_{ij} = \sum_{k=1,s} a_{ik} b_{kj}$ (2.1)

2*3 행렬 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 4 & 1 \\ 0 & 5 & 2 \end{pmatrix}$ 와 3*3 행렬 $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 5 \\ 4 & 5 & 1 \end{pmatrix}$ 을 곱하면 2*3 행렬 $\mathbf{C} = \mathbf{AB} = \begin{pmatrix} 14 & 5 & 24 \\ 13 & 10 & 27 \end{pmatrix}$

- 교환법칙 성립하지 않음: $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$
- 분배법칙과 결합법칙 성립: $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$ 이고 $\mathbf{A}(\mathbf{BC}) = (\mathbf{AB})\mathbf{C}$

■ 벡터의 내적

벡터의 내적 $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \mathbf{a}^T \mathbf{b} = \sum_{k=1,d} a_k b_k$ (2.2)

$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 5.1 \\ 3.5 \\ 1.4 \\ 0.2 \end{pmatrix}$ 와 $\mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 4.9 \\ 3.0 \\ 1.4 \\ 0.2 \end{pmatrix}$ 의 내적 $\mathbf{x}_1 \cdot \mathbf{x}_2$ 는 37.49

2.1.1 벡터와 행렬

■ 텐서

- 3차원 이상의 구조를 가진 숫자 배열
- 예) 3차원 구조의 RGB 컬러 영상

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 0 & 3 & 2 & 2 \\ 2 & 0 & 2 & 2 & 3 & 1 \\ 3 & 0 & 1 & 2 & 6 & 7 \\ 3 & 1 & 2 & 3 & 5 & 6 \\ 1 & 2 & 2 & 2 & 2 & 3 \\ 3 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 5 & 4 & 1 & 3 & 3 & 3 \\ 2 & 2 & 1 & 2 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 6 \\ 3 \\ 0 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

2.1.2 놈과 유사도

■ 벡터와 행렬의 크기를 놈으로 측정

■ 벡터의 p 차 놈

$$p\text{차 놈: } \|\mathbf{x}\|_p = \left(\sum_{i=1,d} |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}} \quad (2.3)$$

$$\text{최대 놈: } \|\mathbf{x}\|_\infty = \max(|x_1|, |x_2|, \dots, |x_d|) \quad (2.4)$$

• 예) $\mathbf{x} = (3 \ -4 \ 1)$ 일 때, 2차 놈은 $\|\mathbf{x}\|_2 = (3^2 + (-4)^2 + 1^2)^{1/2} = 5.099$

■ 행렬의 프로베니우스 놈

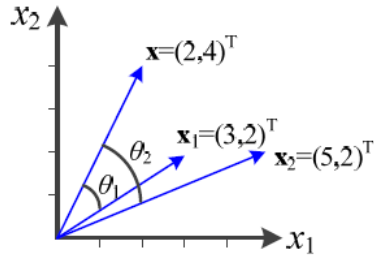
$$\text{프로베니우스 놈: } \|\mathbf{A}\|_F = \left(\sum_{i=1,n} \sum_{j=1,m} a_{ij}^2 \right)^{\frac{1}{2}} \quad (2.6)$$

$$\text{예를 들어, } \left\| \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 6 & 4 \end{pmatrix} \right\|_F = \sqrt{2^2 + 1^2 + 6^2 + 4^2} = 7.550$$

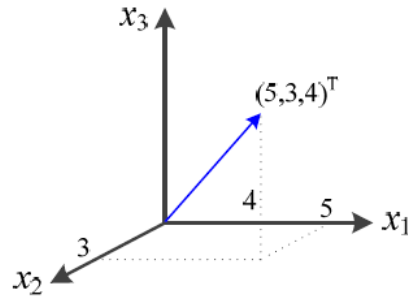
2.1.2 놀과 유사도

■ 유사도와 거리

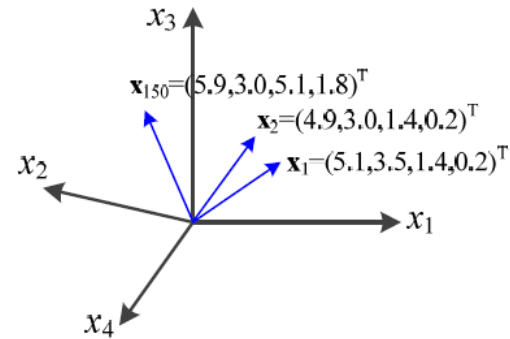
- 벡터를 기하학적으로 해석



(a) 2차원 벡터



(b) 3차원 벡터

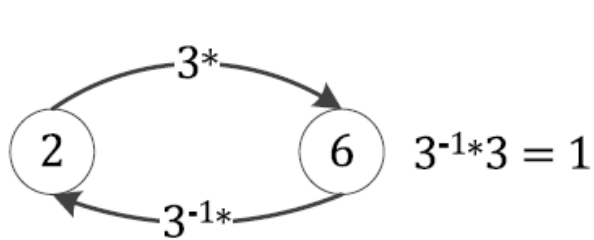


(c) 4차원 벡터(Iris 데이터)

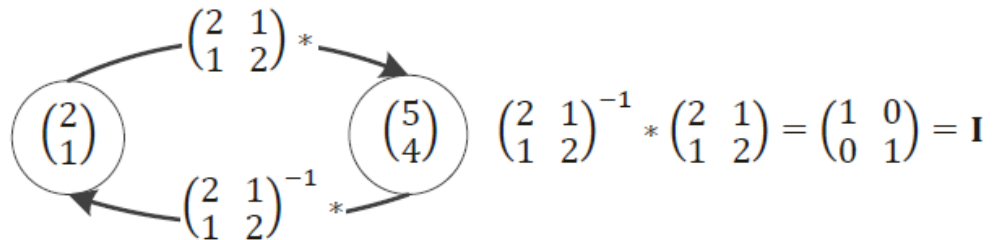
그림 2-2 벡터를 기하학적으로 해석

2.1.5 역행렬

■ 역행렬의 원리



(a) 역수의 원리



(b) 역행렬의 원리

그림 2-9 역행렬

- 정사각행렬 A 의 역행렬 A^{-1}

$$A^{-1}A = AA^{-1} = I$$

- 예를 들어, $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 6 & 4 \end{pmatrix}$ 의 역행렬은 $\begin{pmatrix} 2 & -0.5 \\ -3 & 1 \end{pmatrix}$

2.1.5 역행렬

■ 정리

정리 2-1 다음 성질은 서로 필요충분조건이다.

- A 는 역행렬을 가진다. 즉, 특이행렬이 아니다.
 - A 는 최대계수를 가진다.
 - A 의 모든 행이 선형독립이다.
 - A 의 모든 열이 선형독립이다.
 - A 의 행렬식은 0이 아니다.
 - $A^T A$ 는 양의 정부호 positive definite 대칭 행렬이다.
 - A 의 고윳값은 모두 0이 아니다.
-

2.1.5 역행렬

■ 행렬 \mathbf{A} 의 행렬식 $\det(\mathbf{A})$

$$\left. \begin{aligned} \det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} &= ad - bc \\ \det \begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{pmatrix} &= aei + bfg + cdh - ceg - bdi - afh \end{aligned} \right\} \quad (2.15)$$

예를 들어 $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 6 & 4 \end{pmatrix}$ 의 행렬식은 $2*4-1*6=2$

■ 기하학적 의미

- 2차원에서는 2개의 행 벡터가 이루는 평행사변형의 넓이
- 3차원에서는 3개의 행 벡터가 이루는 평행사각기둥의 부피

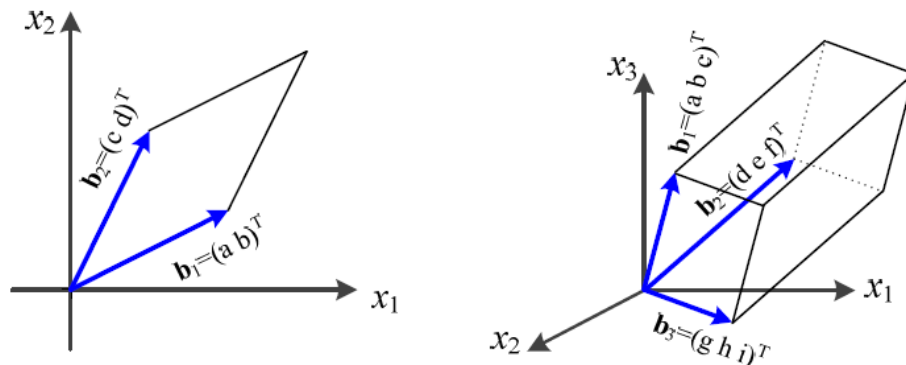


그림 2-10 행렬식의 기하학적 해석

2.2.1 확률 기초

■ 확률변수 random variable

■ 예) 윷

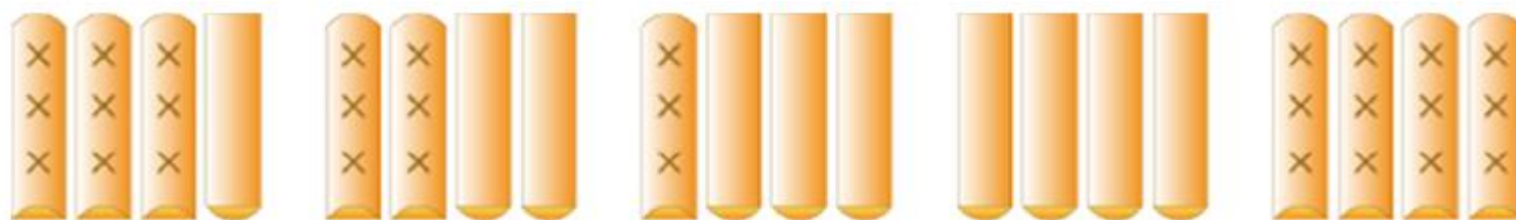


그림 2-13 윷을 던졌을 때 나올 수 있는 다섯 가지 경우(왼쪽부터 도, 개, 걸, 윷, 모)

- 다섯 가지 경우 중 한 값을 갖는 확률변수 x
- x 의 정의역은 {도, 개, 걸, 윷, 모}

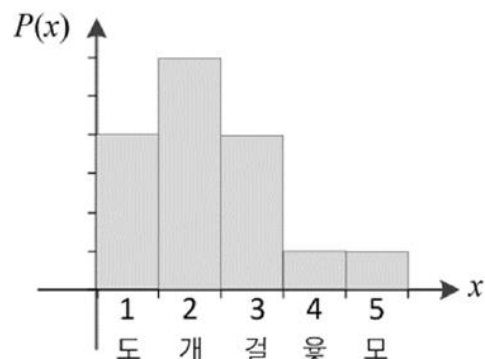
○를 배, ●를 등이라 할 때, 네 쪽의 윷짝을 던졌을 때 나타날 수 있는 총 경우의 수는 다음과 같다. 1.

- | | | | | | |
|----------|----------|----------|----------|----------|----------|
| 1) ○○○○ | 2) ○○○● | 3) ○○●○ | 4) ○○●● | 5) ○●○○ | 6) ○●○● |
| 7) ○●●○ | 8) ○●●● | 9) ●○○○ | 10) ●○○● | 11) ●○●○ | 12) ●○●● |
| 13) ●●○○ | 14) ●●○● | 15) ●●●○ | 16) ●●●● | | |

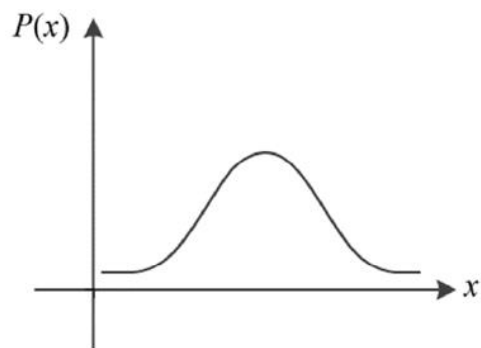
2.2.1 확률 기초

■ 확률분포

$$P(x = \text{도}) = \frac{4}{16}, P(x = \text{개}) = \frac{6}{16}, P(x = \text{걸}) = \frac{4}{16}, P(x = \text{웃}) = \frac{1}{16}, P(x = \text{모}) = \frac{1}{16}$$



(a) 이산인 경우의 확률질량함수



(b) 연속인 경우의 확률밀도함수

그림 2-14 확률분포

■ 확률벡터 random vector

- 예) Iris에서 확률벡터 \mathbf{x} 는 4차원 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3, x_4)^T = (\text{꽃받침 길이}, \text{꽃받침 너비}_1, \text{꽃잎}$

2.2.1 확률 기초

■ 간단한 확률실험 장치

- 주머니에서 번호를 뽑은 다음, 번호에 따라 해당 병에서 공을 뽑고 색을 관찰함
- 번호를 y , 공의 색을 x 라는 확률변수로 표현하면 정의역은 $y \in \{①, ②, ③\}$, $x \in \{\text{파랑, 하양}\}$

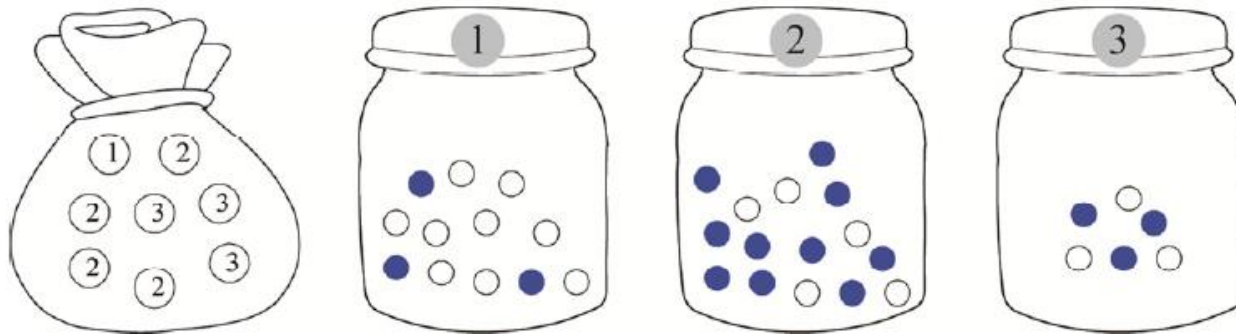


그림 2-15 확률 실험

2.2.1 확률 기초

■ 곱 규칙과 합 규칙

- ①번 카드를 뽑을 확률은 $P(y=\textcircled{1})=P(\textcircled{1})=1/8$
- 카드는 ①번, 공은 하양일 확률은 $P(y=\textcircled{1}, x=\text{하양})=P(\textcircled{1}, \text{하양}) \leftarrow \text{결합확률}$

$$P(y = \textcircled{1}, x = \text{하양}) = P(x = \text{하양} | y = \textcircled{1})P(y = \textcircled{1}) = \frac{9}{12} \frac{1}{8} = \frac{3}{32}$$

- 곱 규칙

$$\text{곱 규칙: } P(y, x) = P(x|y)P(y) \quad (2.23)$$

- 하얀 공이 뽑힐 확률

$$\begin{aligned} P(\text{하양}) &= P(\text{하양}|\textcircled{1})P(\textcircled{1}) + P(\text{하양}|\textcircled{2})P(\textcircled{2}) + P(\text{하양}|\textcircled{3})P(\textcircled{3}) \\ &= \frac{9}{12} \frac{1}{8} + \frac{5}{15} \frac{4}{8} + \frac{3}{6} \frac{3}{8} = \frac{43}{96} \end{aligned}$$

- 합 규칙

$$\text{합 규칙: } P(x) = \sum_y P(y, x) = \sum_y P(x|y)P(y) \quad (2.24)$$

2.2.2 베이즈 정리와 기계 학습

- 베이즈 정리 : 사전지식에서 사후 확률을 구할 수 있는 기법

- $P(y, x) = P(x|y)P(y) = P(x, y) = P(y|x)P(x)$

$$\longrightarrow P(y|x) = \frac{P(x|y)P(y)}{P(x)} \quad (2.26)$$

- “하얀 공이 나왔다는 사실만 알고 어느 병에서 나왔는지 모르는데, 어느 병인지 추정하라.”

$$\hat{y} = \operatorname{argmax}_y P(y|x) \quad (2.27)$$

2.2.2 베이즈 정리와 기계 학습

■ 베이즈 정리 (식 (2.26))

- 베이즈 정리를 적용하면, $\hat{y} = \operatorname{argmax}_y P(y|x = \text{하양}) = \operatorname{argmax}_y \frac{P(x = \text{하양}|y)P(y)}{P(x = \text{하양})}$

- 세 가지 경우에 대해 확률을 계산하면,

$$P(\textcircled{1}|\text{하양}) = \frac{P(\text{하양}|\textcircled{1})P(\textcircled{1})}{P(\text{하양})} = \frac{\frac{9}{12} \frac{1}{8}}{\frac{43}{96}} = \frac{9}{43}$$

$$P(\textcircled{2}|\text{하양}) = \frac{P(\text{하양}|\textcircled{2})P(\textcircled{2})}{P(\text{하양})} = \frac{\frac{5}{15} \frac{4}{8}}{\frac{43}{96}} = \frac{16}{43} \longrightarrow \textcircled{3} \text{ 번 병일 확률이 가장 높음}$$

$$P(\textcircled{3}|\text{하양}) = \frac{P(\text{하양}|\textcircled{3})P(\textcircled{3})}{P(\text{하양})} = \frac{\frac{3}{6} \frac{3}{8}}{\frac{43}{96}} = \frac{18}{43}$$

■ 베이즈 정리의 해석

$$\overbrace{P(y|x)}^{\text{사후확률}} = \frac{\overbrace{P(x|y)}^{\text{우도}} \overbrace{P(y)}^{\text{사전확률}}}{P(x)}$$

2.2.2 베이즈 정리와 기계 학습

■ 기계 학습에 적용

- 예) Iris 데이터 분류 문제
 - 특징 벡터 \mathbf{x} , 부류 $y \in \{\text{setosa}, \text{versicolor}, \text{virginica}\}$
 - 분류 문제를 argmax 로 표현하면 식 (2.29)

$$\hat{y} = \underset{y}{\text{argmax}} P(y|\mathbf{x}) \quad (2.29)$$

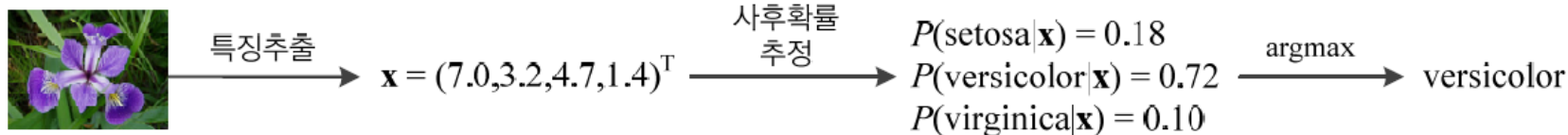


그림 2-16 붓꽃의 부류 예측 과정

- 사후확률 $P(y|\mathbf{x})$ 를 직접 추정하는 일은 아주 단순한 경우를 빼고 불가능
- 따라서 베이즈 정리를 이용하여 추정함
 - 사전확률은 식 (2.30)으로 추정

$$\text{사전확률: } P(y = c_i) = \frac{n_i}{n} \quad (2.30)$$

2.2.4 평균과 분산

- 데이터의 요약 정보로서 평균과 분산

$$\left. \begin{array}{l} \text{평균 } \mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \\ \text{분산 } \sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \end{array} \right\} \quad (2.36)$$

- 평균 벡터와 공분산 행렬

$$\boldsymbol{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{x}_i \quad (2.37)$$

$$\boldsymbol{\Sigma} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\mathbf{x}_i - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x}_i - \boldsymbol{\mu})^T \quad (2.39)$$

$$\boldsymbol{\Sigma} = \begin{pmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} & \cdots & \sigma_{1d} \\ \sigma_{21} & \sigma_{22} & & \sigma_{2d} \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ \sigma_{d1} & \sigma_{d2} & \cdots & \sigma_{dd} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_{12} & \cdots & \sigma_{1d} \\ \sigma_{21} & \sigma_2^2 & & \sigma_{2d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_{d1} & \sigma_{d2} & \cdots & \sigma_d^2 \end{pmatrix}$$

2.2.4 평균과 분산

■ 평균 벡터와 공분산 행렬 예제

예제 2-7

Iris 데이터베이스의 샘플 중 8개만 가지고 공분산 행렬을 계산하자.

$$\mathbb{X} = \{\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 5.1 \\ 3.5 \\ 1.4 \\ 0.2 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 4.9 \\ 3.0 \\ 1.4 \\ 0.2 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_3 = \begin{pmatrix} 4.7 \\ 3.2 \\ 1.3 \\ 0.2 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_4 = \begin{pmatrix} 4.6 \\ 3.1 \\ 1.5 \\ 0.2 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_5 = \begin{pmatrix} 5.0 \\ 3.6 \\ 1.4 \\ 0.2 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_6 = \begin{pmatrix} 5.4 \\ 3.9 \\ 1.7 \\ 0.4 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_7 = \begin{pmatrix} 4.6 \\ 3.4 \\ 1.4 \\ 0.3 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_8 = \begin{pmatrix} 5.0 \\ 3.4 \\ 1.5 \\ 0.2 \end{pmatrix}\}$$

먼저 평균벡터를 구하면 $\boldsymbol{\mu} = (4.9125, 3.3875, 1.45, 0.2375)^T$ 이다. 첫 번째 샘플 \mathbf{x}_1 을 식 (2.39)에 적용하면 다음과 같다.

$$\begin{aligned} (\mathbf{x}_1 - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x}_1 - \boldsymbol{\mu})^T &= \begin{pmatrix} 0.1875 \\ 0.1125 \\ -0.05 \\ -0.0375 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.1875 & 0.1125 & -0.05 & -0.0375 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 0.0325 & 0.0211 & -0.0094 & -0.0070 \\ 0.0211 & 0.0127 & -0.0056 & -0.0042 \\ -0.0094 & -0.0056 & 0.0025 & 0.0019 \\ -0.0070 & -0.0042 & 0.0019 & 0.0014 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

나머지 7개 샘플도 같은 계산을 한 다음, 결과를 모두 더하고 8로 나누면 다음과 같은 공분산 행렬을 얻는다.

$$\boldsymbol{\Sigma} = \begin{pmatrix} 0.0661 & 0.0527 & 0.0181 & 0.0083 \\ 0.0527 & 0.0736 & 0.0181 & 0.0130 \\ 0.0181 & 0.0181 & 0.0125 & 0.0056 \\ 0.0083 & 0.0130 & 0.0056 & 0.0048 \end{pmatrix}$$

2.3.1 매개변수 공간의 탐색

- [알고리즘 2-3]은 기계 학습이 사용하는 전형적인 알고리즘
 - 라인 3에서는 목적함수가 작아지는 방향을 주로 미분으로 찾아냄

알고리즘 2-3 기계 학습이 사용하는 전형적인 탐색 알고리즘(1장의 [알고리즘 1-1]과 같음)

입력: 훈련집합 \mathbb{X} 와 \mathbb{Y}

출력: 최적해 $\hat{\Theta}$

```
1  난수를 생성하여 초기해  $\Theta$ 을 설정한다.  
2  repeat  
3       $J(\Theta)$ 가 작아지는 방향  $d\Theta$ 를 구한다.  
4       $\Theta = \Theta + d\Theta$   
5  until(멈춤 조건)  
6   $\hat{\Theta} = \Theta$ 
```