

### 3장 연습문제 해답

#### 01.

$n$ 에 대한 수학적귀납법을 이용해 증명해봅시다.

①  $n=2$ 일 때

볼록집합의 정의에 의해,  $n=2$ 일때는 당연히 성립합니다.

②  $n=k$ 일 때 성립한다고 가정

주어진 명제가  $n=k$ 일 때 성립한다고 가정해봅시다. 즉,  $\theta_i \geq 0$ 이고  $\theta_1 + \dots + \theta_k = 1$ 인 실수  $\theta_1, \dots, \theta_k$ 에 대하여  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in C$ 이면  $\theta_1 \mathbf{x}_1 + \dots + \theta_k \mathbf{x}_k \in C$ 입니다. 이제,  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k, \mathbf{x}_{k+1} \in C$ 일 때,  $\theta_i \geq 0$ 이고  $\theta_1 + \dots + \theta_k + \theta_{k+1} = 1$ 을 만족하는 실수에 대해  $\theta_1 \mathbf{x}_1 + \dots + \theta_k \mathbf{x}_k + \theta_{k+1} \mathbf{x}_{k+1}$ 을 생각해보면 다음과 같이 쓸 수 있습니다.

$$\theta_1 \mathbf{x}_1 + \dots + \theta_k \mathbf{x}_k + \theta_{k+1} \mathbf{x}_{k+1} = (1 - \theta_{k+1}) \left( \frac{\theta_1}{1 - \theta_{k+1}} \mathbf{x}_1 + \dots + \frac{\theta_k}{1 - \theta_{k+1}} \mathbf{x}_k \right) + \theta_{k+1} \mathbf{x}_{k+1}$$

여기서,  $\frac{\theta_1}{1 - \theta_{k+1}} + \dots + \frac{\theta_k}{1 - \theta_{k+1}} = \frac{\theta_1 + \dots + \theta_k}{1 - \theta_{k+1}} = \frac{1 - \theta_{k+1}}{1 - \theta_{k+1}} = 1$ 이므로 가정에 의해

$$\frac{\theta_1}{1 - \theta_{k+1}} \mathbf{x}_1 + \dots + \frac{\theta_k}{1 - \theta_{k+1}} \mathbf{x}_k \in C$$

임이고,  $C$ 는 볼록집합이므로 볼록집합의 정의에 의해 다음과 같습니다.

$$\theta_1 \mathbf{x}_1 + \dots + \theta_k \mathbf{x}_k + \theta_{k+1} \mathbf{x}_{k+1} = (1 - \theta_{k+1}) \left( \frac{\theta_1}{1 - \theta_{k+1}} \mathbf{x}_1 + \dots + \frac{\theta_k}{1 - \theta_{k+1}} \mathbf{x}_k \right) + \theta_{k+1} \mathbf{x}_{k+1} \in C$$

따라서 수학적 귀납법에 의해 주어진 명제는 참입니다.

#### 02.

(a)  $\|\mathbf{x}_1\|_2 \leq t_1$ ,  $\|\mathbf{x}_2\|_2 \leq t_2$ 를 만족하는 집합  $C$ 의 임의의 두 원소  $(\mathbf{x}_1, t_1), (\mathbf{x}_2, t_2)$ 와  $0 \leq \theta \leq 1$ 인 임의의  $\theta$ 에 대해,

$$\begin{aligned} \|\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2\|_2 &\leq |\theta| \|\mathbf{x}_1\|_2 + |1 - \theta| \|\mathbf{x}_2\|_2 \\ &\leq \theta \|\mathbf{x}_1\|_2 + (1 - \theta) \|\mathbf{x}_2\|_2 \\ &\leq \theta t_1 + (1 - \theta) t_2 \end{aligned}$$

이 성립합니다. 따라서  $\theta(\mathbf{x}_1, t_1) + (1 - \theta)(\mathbf{x}_2, t_2) = (\theta\mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2, \theta t_1 + (1 - \theta)t_2) \leq C$ 이므로 집합  $C$ 는 볼록집합입니다.

(b) 주어진 집합이 볼록집합일 필요충분조건은 임의의 직선  $\{\mathbf{x} + t\mathbf{v} | t \in \mathbb{R}\}$ 과의 주어진 집합과의 교집합이 볼록집합인 것입니다. (직접 증명해봅시다!) 주어진 집합  $C$ 와 임의의 직선  $\{\mathbf{x} + t\mathbf{v} | t \in \mathbb{R}\}$ 과의 교점을 생각하면,

$$(\mathbf{x} + t\mathbf{v})^T A(\mathbf{x} + t\mathbf{v}) + \mathbf{b}^T(\mathbf{x} + t\mathbf{v}) + c = (\mathbf{v}^T A\mathbf{v})t^2 + (\mathbf{b}^T \mathbf{v} + 2\mathbf{x}^T A\mathbf{v})t + c + \mathbf{b}^T \mathbf{x} + \mathbf{x}^T A\mathbf{x} \leq 0$$

을 만족하는  $\mathbf{x} + t\mathbf{v}$ 의 집합이고, 이 집합이 볼록집합이기 위해서는  $t^2$ 의 계수인  $\mathbf{v}^T A\mathbf{v}$ 가 음이 아닌 실수, 즉  $\mathbf{v}^T A\mathbf{v} \geq 0$ 여야 합니다. 한편, 주어진 문제에서  $A$ 는 준정부호 행렬이므로 임의의  $\mathbf{v}$ 에 대해  $\mathbf{v}^T A\mathbf{v} \geq 0$ 이고, 따라서 주어진 집합  $C$ 는 볼록집합입니다.

### 03.

(a) 집합  $C_1 \cap C_2$ 의 임의의 두 원소  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 는 집합  $C_1$ 과  $C_2$  모두 속하는 원소이고,  $C_1, C_2$ 가 볼록집합이므로 볼록집합의 정의에 의해  $0 \leq \theta \leq 1$ 인 실수  $\theta$ 에 대해

$$\theta\mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2 \in C_1, \theta\mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2 \in C_2$$

따라서  $\theta\mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2 \in C_1 \cap C_2$ 이므로 집합  $C_1 \cap C_2$ 는 볼록집합입니다.

(b) 볼록집합  $C$ 와 아핀함수  $f(\mathbf{x}) = A\mathbf{x} + \mathbf{b}$ 에 대해 정의된 집합  $f(C)$ 에 속하는 임의의 원소  $\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2$ 는 어떤  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathbb{R}^n$ 에 대해 다음이 성립합니다.

$$\mathbf{y}_1 = f(\mathbf{x}_1) = A\mathbf{x}_1 + \mathbf{b}, \mathbf{y}_2 = f(\mathbf{x}_2) = A\mathbf{x}_2 + \mathbf{b}$$

$0 \leq \theta \leq 1$ 인 실수  $\theta$ 와 위  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 에 대해,  $f(\theta\mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2)$ 를 생각해보면

$$\begin{aligned} f(\theta\mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2) &= A(\theta\mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2) + \mathbf{b} \\ &= \theta A\mathbf{x}_1 + (1 - \theta)A\mathbf{x}_2 + (\theta + 1 - \theta)\mathbf{b} \\ &= \theta(A\mathbf{x}_1 + \mathbf{b}) + (1 - \theta)(A\mathbf{x}_2 + \mathbf{b}) \\ &= \theta\mathbf{y}_1 + (1 - \theta)\mathbf{y}_2 \end{aligned}$$

이므로,  $\theta\mathbf{y}_1 + (1 - \theta)\mathbf{y}_2 \in f(C)$ 입니다. 따라서, 집합  $f(C)$ 는 볼록집합입니다.

#### 04.

①  $f$ 가 볼록함수  $\Rightarrow \text{epi}f$ 가 볼록집합

$f$ 가 볼록함수라고 하고, 집합  $\text{epi}f$ 의 임의의 두 원소  $(\mathbf{x}_1, t_1), (\mathbf{x}_2, t_2)$ 를 생각합시다. 그러면  $0 \leq \theta \leq 1$ 인 임의의  $\theta$ 에 대해 다음이 성립합니다.

$$\theta t_1 + (1 - \theta)t_2 \geq \theta f(\mathbf{x}_1) + (1 - \theta)f(\mathbf{x}_2) \geq f(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2)$$

따라서  $(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2, \theta t_1 + (1 - \theta)t_2) = \theta(\mathbf{x}_1, t_1) + (1 - \theta)(\mathbf{x}_2, t_2)$ 도 집합  $\text{epi}f$ 의 원소이므로, 집합  $\text{epi}f$ 는 볼록집합입니다.

②  $\text{epi}f$ 가 볼록집합  $\Rightarrow f$ 가 볼록함수

집합  $\text{epi}f$ 은 볼록집합이므로 집합  $\text{epi}f$ 의  $t_1 = f(\mathbf{x}_1), t_2 = f(\mathbf{x}_2)$ 를 만족하는 두 원소  $(\mathbf{x}_1, t_1), (\mathbf{x}_2, t_2)$ 와  $0 \leq \theta \leq 1$ 인 임의의  $\theta$ 에 대해

$$\theta(\mathbf{x}_1, t_1) + (1 - \theta)(\mathbf{x}_2, t_2) = (\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2, \theta t_1 + (1 - \theta)t_2)$$

도 집합  $\text{epi}f$ 의 원소입니다. 즉,  $\text{epi}f$ 의 정의에 의해

$$f(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2) \leq \theta t_1 + (1 - \theta)t_2 = \theta f(\mathbf{x}_1) + (1 - \theta)f(\mathbf{x}_2)$$

이므로, 함수  $f$ 는 볼록함수입니다.

#### 05.

집합  $X$ 의 임의의 두 원소  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 는 볼록함수  $f_i (i = 1, \dots, m)$ 와 벡터  $\mathbf{a}_i$ 와 스칼라  $b_i (i = 1, \dots, p)$ 에 대해 다음이 성립합니다.

$$f_i(\mathbf{x}_1) \leq 0, \mathbf{a}_i^T \mathbf{x}_1 = b_i$$

$$f_i(\mathbf{x}_2) \leq 0, \mathbf{a}_i^T \mathbf{x}_2 = b_i$$

한편,  $0 \leq \theta \leq 1$ 인 실수  $\theta$ 에 대해, 볼록함수  $f_i$ 의 정의와  $\theta, 1 - \theta \geq 0$ 는 사실을 이용하면  $f_i(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2)$ 와  $\mathbf{a}_i^T(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2)$ 는

$$f_i(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2) \leq \theta f_i(\mathbf{x}_1) + (1 - \theta)f_i(\mathbf{x}_2) \leq 0$$

$$\mathbf{a}_i^T(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2) = \theta \mathbf{a}_i^T \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{a}_i^T \mathbf{x}_2 = \theta b_i + (1 - \theta)b_i = b_i$$

이므로  $\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2 \in X$ 입니다. 따라서, 주어진 집합  $X$ 는 볼록집합입니다.

06.

(a) 볼록함수  $f_i$  ( $i = 1, \dots, n$ )은 정의에 의해  $\text{dom} f_i$ 에 속하는 임의의 원소  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 와  $0 \leq \theta \leq 1$ 인 실수  $\theta$ 에 대해  $f_i(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2) \leq \theta f_i(\mathbf{x}_1) + (1 - \theta) f_i(\mathbf{x}_2)$ 가 성립합니다. 주어진 함수  $f = \sum_{i=1}^n w_i f_i$ 의 정의역은  $\text{dom} f = \bigcap_{i=1}^n \text{dom} f_i$ 이므로,  $\text{dom} f$ 에 속하는 임의의 원소  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 와  $0 \leq \theta \leq 1$ 인 실수  $\theta$ 에 대해 다음이 성립합니다.

$$\begin{aligned} f(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2) &= \sum_{i=1}^n w_i f_i(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2) \\ (\because w_i &\geq 0) \leq \sum_{i=1}^n w_i (\theta f_i(\mathbf{x}_1) + (1 - \theta) f_i(\mathbf{x}_2)) \\ &= \theta \sum_{i=1}^n w_i f_i(\mathbf{x}_1) + (1 - \theta) \sum_{i=1}^n w_i f_i(\mathbf{x}_2) \\ &= \theta f(\mathbf{x}_1) + (1 - \theta) f(\mathbf{x}_2) \end{aligned}$$

따라서, 함수  $f$ 는 볼록함수입니다.

(b)  $\mathbb{R}^m$ 에 속하는 임의의 두 원소  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 와  $0 \leq \theta \leq 1$ 인 실수  $\theta$ 에 대해,

$$\begin{aligned} g(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2) &= f(A(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2) + b) \\ &= f(\theta A \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) A \mathbf{x}_2 + (\theta + 1 - \theta)b) \\ &= f(\theta(A \mathbf{x}_1 + b) + (1 - \theta)(A \mathbf{x}_2 + b)) \end{aligned}$$

한편,  $f$ 가 볼록함수이므로

$$f(\theta(A \mathbf{x}_1 + b) + (1 - \theta)(A \mathbf{x}_2 + b)) \leq \theta f(A \mathbf{x}_1 + b) + (1 - \theta) f(A \mathbf{x}_2 + b)$$

가 성립하고,

$$\begin{aligned} g(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2) &= f(\theta(A \mathbf{x}_1 + b) + (1 - \theta)(A \mathbf{x}_2 + b)) \\ &\leq \theta f(A \mathbf{x}_1 + b) + (1 - \theta) f(A \mathbf{x}_2 + b) \\ &= \theta g(\mathbf{x}_1) + (1 - \theta) g(\mathbf{x}_2) \end{aligned}$$

입니다. 따라서 함수  $g$ 는 볼록함수입니다.

## 07.

### ① 일계조건

㉠ (a)  $\Rightarrow$  (b)

[정리 3-1]의 증명에서  $g(\theta) = f(\mathbf{x} + \theta(\mathbf{y} - \mathbf{x}))$ 로 두면,

$$\lim_{\theta \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + \theta(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f(\mathbf{x})}{\theta} = \lim_{\theta \rightarrow 0} \frac{g(\theta) - g(0)}{\theta} = g'(0)$$

입니다. 연쇄법칙에 의해  $g'(\theta) = \nabla f(\mathbf{x} + \theta(\mathbf{y} - \mathbf{x}))^T(\mathbf{y} - \mathbf{x})$ 이므로,  $g'(0) = \nabla f(\mathbf{x})^T(\mathbf{y} - \mathbf{x})$ 이고, [정리 3-1]의 증명에서 이를  $f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x})$  대신 대입하면  $n > 1$ 인 경우가 증명됩니다.

㉡ (b)  $\Rightarrow$  (a)

[정리 3-1]의 증명에서  $f'$ 을 모두  $\nabla f$ 로 바꾸면  $n > 1$ 인 경우가 증명됩니다.

### ② 이계조건

$n > 1$ 일 때, 주어진 함수  $f$ 가 볼록함수인 조건과 동치조건은 임의의  $\mathbf{x}_0 \in \text{dom} f$ 와  $\mathbf{v}$ 에 대해서  $g(t) = f(\mathbf{x}_0 + t\mathbf{v})$ 가  $t$ 에 대한 볼록함수인 것입니다. (직접 증명해봅시다!) 즉,

$$g''(t) = \mathbf{v}^T \nabla^2 f(\mathbf{x}_0 + t\mathbf{v}) \mathbf{v}$$

이 임의의  $t$ 와  $\mathbf{x}_0 \in \text{dom} f$ ,  $\mathbf{v}$ 에 대해 음이 아닌 실수여야합니다. 이는  $\nabla^2 f(\mathbf{x})$ 가 양의 중정 부호 행렬이라는 뜻이므로  $n > 1$ 인 경우의 [정리 3-2]가 증명됩니다.

## 08.

(a) 함수  $g(\mathbf{x}) = \|\mathbf{x}\|$ 로 정의하면, 주어진 함수  $f(\mathbf{x}) = \|A\mathbf{x} - \mathbf{b}\|$ 는  $f(\mathbf{x}) = g(A\mathbf{x} - \mathbf{b})$ 로 볼 수 있습니다. 따라서 [연습문제 6-(b)]에 의해 주어진 함수  $f$ 는 볼록함수입니다.

(b) 함수  $h(\mathbf{x}) = |x_1|^p + \dots + |x_n|^p$ 으로 두면, 주어진 함수  $f(\mathbf{x}, t)$ 는 다음과 같이 표현할 수 있습니다.

$$f(\mathbf{x}, t) = th(\mathbf{x}/t)$$

따라서,  $f(\mathbf{x}, t) = th(\mathbf{x}/t)$ 가 볼록함수임을 확인해봅시다. 임의의  $\mathbf{x}$ ,  $\mathbf{y}$ 와 0이 아닌 실수  $t$ ,  $s$ , 그리고  $0 \leq \theta \leq 1$ 을 만족하는 실수  $\theta$ 에 대해,

$$\begin{aligned}
f(\theta \mathbf{x} + (1-\theta)\mathbf{y}, \theta t + (1-\theta)s) &= (\theta t + (1-\theta)s) h\left(\frac{\theta \mathbf{x} + (1-\theta)\mathbf{y}}{\theta t + (1-\theta)s}\right) \\
&= (\theta t + (1-\theta)s) h\left(\frac{\theta t(\mathbf{x}/t) + (1-\theta)s(\mathbf{y}/s)}{\theta t + (1-\theta)s}\right) \\
&= (\theta t + (1-\theta)s) h\left(\frac{\theta t(\mathbf{x}/t) + (1-\theta)s(\mathbf{y}/s)}{\theta t + (1-\theta)s}\right) \\
&= (\theta t + (1-\theta)s) h\left(\frac{\theta t}{\theta t + (1-\theta)s}(\mathbf{x}/t) + \frac{(1-\theta)s}{\theta t + (1-\theta)s}(\mathbf{y}/s)\right) \\
&\leq (\theta t + (1-\theta)s) \left\{ \frac{\theta t}{\theta t + (1-\theta)s} h(\mathbf{x}/t) + \frac{(1-\theta)s}{\theta t + (1-\theta)s} h(\mathbf{y}/s) \right\} \\
&= \theta t h(\mathbf{x}/t) + (1-\theta)s h(\mathbf{y}/s) \\
&= \theta f(\mathbf{x}, t) + (1-\theta)f(\mathbf{y}, s)
\end{aligned}$$

따라서 함수  $f$ 는 볼록함수입니다.

09.

(문제에서 “음이 아닌 확률변수  $X$ ”라는 조건이 빠졌습니다!)

$a < 0$  또는  $a > 1$ 일 때,  $E(X^a) \geq (E(X))^a$

$0 < a < 1$ 일 때,  $E(X^a) \geq (E(X))^a$

10.

$$(a) I_c^*(\mathbf{y}) = \sup_{\mathbf{x} \in \text{dom}_f} \{\mathbf{y}^T \mathbf{x} - I_C(\mathbf{x})\} = \sup_{\mathbf{x} \in \text{dom}_f} \{\mathbf{y}^T \mathbf{x}\}$$

$$(b) f^*(\mathbf{y}) = \begin{cases} \sum_{i=1}^n y_i \log y_i, & y_i > 0, \sum_{i=1}^n y_i = 1 \\ \infty, & \text{otherwise} \end{cases}$$

## 11.

주어진 이차형식을 합의 형태로 나타내어보면 다음과 같습니다.

$$f(\mathbf{x}) = \frac{1}{2} \mathbf{x}^T A \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{x} + c = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j + \sum_{i=1}^n b_i x_i + c$$

①  $\nabla f(\mathbf{x}) = A\mathbf{x} + \mathbf{b}$

$\mathbf{x}^T A \mathbf{x}$ 와  $\mathbf{b}^T \mathbf{x}$ 의 편도함수를 구해보면,

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_k} (\mathbf{x}^T A \mathbf{x}) &= \frac{\partial}{\partial x_k} \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j \right) = \frac{\partial}{\partial x_k} \left( \sum_{i=1}^n \left( a_{ii} x_i^2 + \sum_{j \neq i} a_{ij} x_i x_j \right) \right) \\ &= 2a_{kk} x_k + \sum_{j \neq k} a_{jk} x_j + \sum_{j \neq k} a_{kj} x_j \\ &= \sum_{j=1}^n a_{jk} x_j + \sum_{j=1}^n a_{kj} x_j \\ (A \text{가 대칭이므로}) &= 2 \sum_{j=1}^n a_{kj} x_j \\ \frac{\partial}{\partial x_k} (\mathbf{b}^T \mathbf{x}) &= \frac{\partial}{\partial x_k} \left( \sum_{i=1}^n b_i x_i \right) = b_k \end{aligned}$$

따라서  $\frac{\partial}{\partial x_k} (f(\mathbf{x})) = \sum_{j=1}^n a_{kj} x_j + b_k$ 이므로  $\nabla f(\mathbf{x}) = A\mathbf{x} + \mathbf{b}$ 입니다.

②  $\nabla^2 f(\mathbf{x}) = A$

①에 의해,

$$\frac{\partial^2}{\partial t \partial k} (f(\mathbf{x})) = \frac{\partial}{\partial t} \left( \sum_{j=1}^n a_{kj} x_j + b_k \right) = a_{kt}$$

임을 알 수 있습니다. 따라서,  $\nabla^2 f(\mathbf{x}) = A$ 입니다.

## 12.

$$g^*(\mathbf{y}) = \sup_{\mathbf{x}} \{ (\mathbf{y} - \mathbf{a})^T \mathbf{x} - f(\mathbf{x}) \} - b = f^*(\mathbf{y} - \mathbf{a}) - b$$

13.

따라서 주어진 볼록 최적화 문제의 해는 다음과 같습니다.

$$\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{4}\nu_1 - \frac{3}{4}\nu_2 \\ -\frac{1}{8}\nu_1 + \frac{1}{4}\nu_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{7}{5} \\ -\frac{2}{5} \end{bmatrix}$$

14.

$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  가 볼록함수이므로, 임의의  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$  과  $0 \leq \theta \leq 1$  인 실수  $\theta$ 에 대해

$$f(\theta\mathbf{x} + (1-\theta)\mathbf{y}) \leq \theta f(\mathbf{x}) + (1-\theta)f(\mathbf{y})$$

가 성립합니다.  $f$ 가 음이 아닌 볼록함수이므로 위 부등식의 양변을 제곱해도 부등식은 변하지 않습니다. 따라서, 위 부등식을 제곱하면

$$\begin{aligned} \{f(\theta\mathbf{x} + (1-\theta)\mathbf{y})\}^2 &\leq \{\theta f(\mathbf{x}) + (1-\theta)f(\mathbf{y})\}^2 \\ &= \theta^2\{f(\mathbf{x})\}^2 + 2\theta(1-\theta)f(\mathbf{x})f(\mathbf{y}) + (1-\theta)^2\{f(\mathbf{y})\}^2 \end{aligned}$$

을 얻습니다. 이 부등식의 양변에  $\theta\{f(\mathbf{x})\}^2$ 과  $(1-\theta)\{f(\mathbf{y})\}^2$ 을 각각 더하고 빼면,

$$\begin{aligned} \{f(\theta\mathbf{x} + (1-\theta)\mathbf{y})\}^2 &\leq \theta^2\{f(\mathbf{x})\}^2 + 2\theta(1-\theta)f(\mathbf{x})f(\mathbf{y}) + (1-\theta)^2\{f(\mathbf{y})\}^2 \\ &\quad + \theta\{f(\mathbf{x})\}^2 - \theta\{f(\mathbf{x})\}^2 + (1-\theta)\{f(\mathbf{y})\}^2 - (1-\theta)\{f(\mathbf{y})\}^2 \\ &= \theta\{f(\mathbf{x})\}^2 + (1-\theta)\{f(\mathbf{y})\}^2 - \theta(1-\theta)\{f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{y})\}^2 \\ &\leq \theta\{f(\mathbf{x})\}^2 + (1-\theta)\{f(\mathbf{y})\}^2 \end{aligned}$$

이므로,  $f^2$ 도 볼록함수입니다.

15.

간단한 코딩이므로 직접 해봅시다!

16.

(a) [정리 3-2]의 이계조건을 이용하기 위해 최소자승법의 목적함수

$$f(a_0, a_1) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (a_0 + a_1 x_i - y_i)^2$$

의 헤세 행렬을 구해봅시다.



$$\nabla^2 f(a_0, a_1) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial a_0^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial a_0 \partial a_1} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial a_1 \partial a_0} & \frac{\partial^2 f}{\partial a_1^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & \frac{2}{N} \sum_{i=1}^N x_i \\ \frac{2}{N} \sum_{i=1}^N x_i & \frac{2}{N} \sum_{i=1}^N x_i^2 \end{pmatrix} = 2 \begin{pmatrix} 1 & E(X) \\ E(X) & E(X^2) \end{pmatrix} \quad 1)$$

$\mathbb{R}^2$ 의 임의의 원소  $(a \ b)$ 에 대해

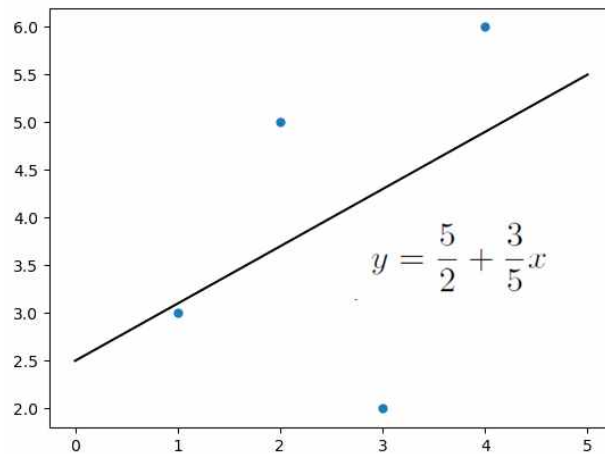
$$\begin{aligned} (a \ b) \nabla^2 f(a_0, a_1) \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} &= 2(a \ b) \begin{pmatrix} 1 & E(X) \\ E(X) & E(X^2) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \\ &= 2(a^2 + 2E(X)ab + E(X^2)b^2) \\ &= 2((a + E(X)b)^2 + (E(X^2) - (E(X))^2)b^2) \end{aligned}$$

이고,  $E(X^2) - (E(X))^2 = V(X) \geq 0$ 을 이용하면

$$(a \ b) \nabla^2 f(a_0, a_1) \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = 2((a + E(X)b)^2 + (E(X^2) - (E(X))^2)b^2) \geq 0$$

임을 알 수 있습니다. 따라서, 함수  $f$ 의 해세 행렬  $\nabla^2 f(a_0, a_1)$ 이 준정부호 행렬이므로 최소 자승법의 목적함수  $f$ 는 볼록함수입니다.

(b) 주어진 점들의 추세를 가장 잘 표현하는 직선의 방정식은  $y = \frac{5}{2} + \frac{3}{5}x$ 입니다.



1) 여기서  $E(X) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i$ ,  $E(X^2) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i^2$ 입니다.

