

2장 부록

보충설명: 가산집합과 비가산집합 (Countable and Uncountable Sets)

가산집합 (Countable Set)

정의2A-1.1

집합 S 가 **가산집합(countable set)**이라는 것은 S 의 원소들이 자연수 집합 \mathbb{N} 과 **일대일 대응(one-to-one correspondence)**을 가질 수 있다는 의미이다. 즉, S 의 모든 원소를

$$s_1, s_2, s_3, s_4, \dots \quad (1)$$

와 같이 순서대로 배열할 수 있을 때, S 는 가산집합이다.

- 집합이 **유한**하면 가산집합이다.
- 집합이 **무한**하지만 자연수 집합과 같은 크기(즉, 가부번집합, countably infinite)라면 가산집합이다.

예시

1. 자연수 집합 $\mathbb{N} = \{1, 2, 3, 4, \dots\}$ 은 자기 자신과 일대일 대응이 가능하므로 가산집합이다.
2. 정수 집합 $\mathbb{Z} = \{\dots, -2, -1, 0, 1, 2, \dots\}$ 도 가산집합이다. 그 이유는 다음과 같이 자연수와 일대일 대응이 가능하기 때문이다.

$$0, 1, -1, 2, -2, 3, -3, \dots \quad (2)$$

3. 유리수 집합 \mathbb{Q} 도 가산집합이다. 유리수는 두 정수의 비율로 표현되므로, 분자와 분모를 자연수의 순서쌍으로 정리하면 자연수와 일대일 대응이 가능하다.

비가산집합 (Uncountable Set)

정의2A-1.2

집합 S 가 **비가산집합(uncountable set)**이라는 것은 자연수 집합과 일대일 대응을 만들 수 없는 무한집합이라는 의미이다. 즉, S 의 원소를 \mathbb{N} 의 원소와 순서대로 정리할 수 없다.

예시

1. 실수 집합 \mathbb{R} 은 비가산집합이다.
2. 닫힌구간 $[0, 1] \subset \mathbb{R}$ 도 비가산집합이다.
3. 칸토르 집합(Cantor Set)과 같은 일부 집합도 비가산집합이 될 수 있다.

칸토르의 대각선 논법 (Cantor's Diagonal Argument)**

게오르크 칸토르(Georg Cantor)는 대각선 논법(diagonal argument)을 사용하여 실수 집합 \mathbb{R} 이 가산집합이 아님을 증명했다.

대각선 논법의 개요: 이진수 표현을 이용한 대각선 논법

- 가정: $(0, 1)$ 사이의 실수를 이진수로 표현하고, 이를 가산집합으로 나열할 수 있다고 가정하자.

$$\begin{array}{r}
 0.01100101010 \dots \\
 0.10101010011 \dots \\
 0.11000101100 \dots \\
 0.11011011010 \dots \\
 0.11010011011 \dots \\
 0.11010101101 \dots
 \end{array} \tag{3}$$

- **대각선 숫자:** 위에서 대각선 방향으로 숫자를 읽으면 000101...가 된다.
- **새로운 숫자:** 이 숫자의 각 자릿수를 바꿔서 111010...를 만들면, 이 숫자는 원래 나열된 리스트에 포함되지 않는다.
- 따라서, 이 목록이 실수 전체를 포함할 수 없으며, 실수 집합은 비가산임이 증명된다.

칸토르의 대각선 논법은 수학에서 **비가산집합이 존재함을 보이는 강력한 도구**로, 이후 괴델의 불완전성 정리(Gödel's incompleteness theorem)나 튜링의 결정문제(Entscheidungsproblem) 증명에도 사용되었다.

보조정리 2-2.2. 증명

함수 $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ 가 볼록(convex) 하다고 하는 것은 임의의 두 점 x_1, x_2 및 $0 \leq \lambda \leq 1$ 에 대해 다음의 젠슨의 부등식(Jensen's inequality) 을 만족할 때를 의미한다:

$$f(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2) \leq \lambda f(x_1) + (1 - \lambda)f(x_2). \quad (4)$$

확률론의 맥락에서, 젠슨의 부등식은 일반적으로 다음과 같이 주어진다. 즉, X 가 확률 변수이고, φ 가 볼록 함수일 때,

$$\varphi(\mathbb{E}[X]) \leq \mathbb{E}[\varphi(X)]. \quad (5)$$

보조정리 2A.1 [영의 곱셈 부등식(Young's Inequality for Products)]

a, b 를 0 이상의 실수라 하고, p, q 를 1보다 큰 실수라고 하자. 만약 다음 관계식이 성립한다면:

$$\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1 \quad (6)$$

다음의 부등식이 성립한다:

$$ab \leq \frac{a^p}{p} + \frac{b^q}{q}. \quad (7)$$

이 부등식에서 등호가 성립하는 경우는 $a^p = b^q$ 일 때이며, 그 경우에만 등호가 성립한다.

증명 (Proof)

이 주장은 $a = 0$ 또는 $b = 0$ 일 때 자명하게 성립한다. 따라서, 이제 $a > 0$ 그리고 $b > 0$ 인 경우를 고려하자.

$t = \frac{1}{p}$, 그리고 $1 - t = \frac{1}{q}$ 라 두자. 그러면 로그 함수가 오목(concave)하다는 사실에 의해

$$\ln(ta^p + (1 - t)b^q) \geq t \ln(a^p) + (1 - t) \ln(b^q) = \ln(a) + \ln(b) = \ln(ab) \quad (8)$$

이 성립하며, 등호는 $a^p = b^q$ 일 때만 성립한다. Young의 부등식은 양변에 지수를 취하여 얻어진다.

Young의 곱셈 부등식을 사용하면 다음과 같은 식을 얻을 수 있다:

$$\left| \frac{x_i y_i}{\|\mathbf{x}\|_p \|\mathbf{y}\|_q} \right| \leq \frac{|x_i|^p}{p \|\mathbf{x}\|_p^p} + \frac{|y_i|^q}{q \|\mathbf{y}\|_q^q}. \quad (9)$$

양변을 합하면

$$\left\| \frac{\mathbf{x}^T \mathbf{y}}{\|\mathbf{x}\|_p \|\mathbf{y}\|_q} \right\|_1 = \sum_i \left| \frac{x_i y_i}{\|\mathbf{x}\|_p \|\mathbf{y}\|_q} \right| \leq \frac{\sum_i |x_i|^p}{p \|\mathbf{x}\|_p^p} + \frac{\sum_i |y_i|^q}{q \|\mathbf{y}\|_q^q} = \frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1. \quad (10)$$

이를 통해 주장을 증명하였다. ◀

보충 설명: 2.3절

m개의 방정식과 n개의 미지수를 가질때의 해(The Solution of m Equations in n Unknowns)

m개의 방정식과 n개의 미지수를 가지는 선형 연립방정식 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ (여기서 $A \in \mathfrak{R}^{m \times n}$)에 대해 $m < n$ 인 경우 거의 대부분(almost all) 무한히 많은 해를 가진다. 좀 더 자세한 예로, 3개의 방정식과 4개의 미지수를 가지는 선형연립방정식을 고려하자.

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 \\ 4 & 3 & 6 & -5 \\ -1 & -2 & -4 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u \\ v \\ w \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -4 \\ 1 \end{bmatrix} = \mathbf{b} \quad (11)$$

가우시안 소거법을 활용하면,

$$\begin{aligned} [A; \mathbf{b}] &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 & -1 \\ 4 & 3 & 6 & -5 & -4 \\ -1 & -2 & -4 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\ \xrightarrow{R_2 - (4)R_1} E_{21}(4)[A; \mathbf{b}] &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 & -1 \\ 0 & -1 & -2 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & -4 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\ \xrightarrow{R_3 - (-1)R_1} E_{31}(-1)E_{21}(4)[A; \mathbf{b}] &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 & -1 \\ 0 & -1 & -2 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & -2 & -1 & 0 \end{bmatrix} \\ \xrightarrow{R_3 - (1)R_2} E_{32}(1)E_{31}(-1)E_{21}(4)[A; \mathbf{b}] &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 & -1 \\ 0 & -1 & -2 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (12)$$

다음과 같이 동등하지만 풀기 쉬운 선형시스템인 **행사다리꼴(Row echelon form)** 행렬 U 를 얻게 된다.

$$\begin{aligned}
 Ax &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 \\ 4 & 3 & 6 & -5 \\ -1 & -2 & -4 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u \\ v \\ w \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -4 \\ 1 \end{bmatrix} = b \\
 \implies Ux &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u \\ v \\ w \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = c
 \end{aligned} \tag{13}$$

여기서 U 를 A 로 되돌리는 행렬은 다음과 같이 정방 하삼각(lower triangular) 행렬이 된다.

$$L = E_{21}(-4)E_{31}(1)E_{32}(-1) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 4 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \tag{14}$$

이 소거 과정은 행렬이 다음과 같이 더 간단한 **기약행사다리꼴(reduced row echelon form, rref)**가 될 때까지 계속 할 수 있다.

$$R = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 & -1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \tag{15}$$

전형적인 행사다리꼴 행렬의 0이 아닌 성분과 전형적인 **기약행사다리꼴 (reduced row echelon form)**의 모양은 다음과 같다.

$$U = \begin{bmatrix} \otimes & * & * & * & * & * & * & * & * \\ 0 & \otimes & * & * & * & * & * & * & * \\ 0 & 0 & 0 & \otimes & * & * & * & * & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \otimes \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad R = \begin{bmatrix} 1 & 0 & * & 0 & * & * & * & * & 0 \\ 0 & 1 & * & 0 & * & * & * & * & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & * & * & * & * & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \tag{16}$$

행끼리의 교환이나 행을 나누는 것을 포함한 기본 연산(elementary operation)의 선택에 상관없이, 언제나 마지막 A 의 rref는 언제나 동일하다. 기본 변수(위의 예에서는 u, w)는 피벗이 있는 열에 대응되며, 자유 변수들은 피벗이 없는 행들에 대응된다. 여기서 U 또는 R 의 형태를 통해 선형독립인 열벡터와 선형독립인 행벡터의 갯수는 모두 피벗의 갯수와 같게 되고 이는 행렬의 **랭크(rank)**와 같다.

일반적으로 소거법이 $Ax = b$ 를 $Ux = c$ 로 줄인다고 하자. r 개의 피벗이 존재할 때, U 의 마지막 $m - r$ 개의 행은 0이다. c 의 마지막 $m - r$ 개 요소가 0일 때만 해가 존재한다. 만약 $r = m$ 이면, 언제나 해가 존재한다. 여기서 r 은 행렬 A 의 **랭크(rank)**라고 한다. 이는 행렬에서 실제로 독립된 행의 수를 의미한다.

동차시스템(A homogeneous system) $Ax = 0$ 이 방정식보다 많은 미지수를 갖는다면 ($n > m$), 거의 대부분(almost all) 자명하지 않은(nontrivial)한 해를 갖는다: 즉, 자명한(trivial) 해 $x = 0$ 이외에 다른 해가 존재하고 모든 동차해의 집합을 A 의 영공간(null space)이라 한다. 예를들면 위 예에서 동차해는 다음과 같이 주어진다.

$$\boldsymbol{x} = v \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad (17)$$

만약 $r = n$ 이고 자유 변수가 없으면, 동차해는 유일하게 $\boldsymbol{x} = \mathbf{0}$ 만을 갖는다.

따라서 앞절 예에서 일반해는 다음과 같다.

$$\boldsymbol{x} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + v \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \in \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + \mathcal{N}(A) \quad (18)$$

각주