

# Introductory Statistics

Sungchan Yi

January 2019

## Contents

1	자료의 생성	2
2	대표값과 산포도	5
3	순열과 조합	8
4	확률의 뜻과 활용	11
5	조건부확률	14
6	확률변수와 확률분포	16

## 1 자료의 생성

**통계학**(statistics)이란, 주어진 문제에 대하여 합리적인 답을 줄 수 있도록 숫자로 표시되는 정보를 수집하고 정리하며, 이를 해석하고 **신뢰성 있는 결론**을 이끌어 내는 방법을 연구하는 과학의 한 분야이다.

그러면 두 가지 질문이 생긴다.

1. **수집**: 어떻게 수집해야 전체를 잘 대표할 수 있는가?
2. **신뢰성 있는 결론**: 어떻게 신뢰성을 측정하여 결론을 내릴 것인가?

### 정의 1.1.

- **추출단위**(sampling unit): 전체를 구성하는 각 개체
- **특성값**(characteristic): 각 추출단위의 특성을 나타내는 값
- **모집단**(population): 관심의 대상이 되는 모든 추출단위의 특성값을 모아 놓은 것  
추출단위의 개수가 유한하면 **유한모집단**, 무한하면 **무한모집단**이라 한다.
- **표본**(sample): 실제로 관측한 추출단위의 특성값의 모임

### 정의 1.2. (자료의 종류)

1. **범주형 자료**(categorical data), **질적 자료**(qualitative data)는 관측 결과가 몇 개의 범주 또는 항목의 형태로 나타나는 자료이다.
  - **명목자료**(nominal data): 순위의 개념이 없다. 예) 혈액형, 성별
  - **순서자료**(ordinal data): 순위의 개념을 갖는다. 예) A ~ F 학점, 9등급제
2. **수치형 자료**(numerical data), **양적 자료**(quantitative data)는 자료 자체가 숫자로 표현되며 숫자 자체가 자료의 속성을 반영한다.
  - **이산형 자료**(discrete data) 예) 교통사고 건수
  - **연속형 자료**(continuous data) 예) 키, 몸무게

### 정의 1.3. (통계학의 분류)

- **기술통계학**(descriptive statistics)은 표나 그림 또는 대표값 등을 통하여 수집된 자료의 특성을 쉽게 파악할 수 있도록 자료를 정리·요약 하는 방법을 다루는 분야이다.
- **추측통계학**(inferential statistics)은 표본에 내포된 정보를 분석하여 모집단의 여러가지 특성에 대하여 과학적으로 추론하는 방법을 다루는 분야이다.

**정의 1.4.**  $N$ 개의 추출단위로 구성된 유한모집단에서  $n$ 개의 추출단위를 비복원추출할 때,  ${}_NC_n$ 개의 모든 가능한 표본들이 동일한 확률로 추출되는 방법을 **단순랜덤추출법**(simple random sampling)이라 하고, 이 방법을 위해서는 난수표(random number table)나 난수생성기(random number generator) 등을 이용한다. 그리고 단순랜덤추출로 얻은 표본을 **단순랜덤표본**(simple random sample)이라 한다.

### 정의 1.5. (통계적 실험)

- 실험이 행해지는 개체를 **실험단위**(experimental unit/subject)라 하고, 각각의 실험단위에 특정한 실험환경 또는 실험조건을 가하는 것을 **처리**(treatment)라 한다.
- 처리를 받는 집단을 **처리집단**(treatment group), 처리를 받지 않은 집단을 **대조집단**(control group)이라 한다.
- 실험환경이나 실험조건을 나타내는 변수를 **인자**(factor)라 하고, 인자가 취하는 값을 그 인자의 **수준**(level)이라 한다.
- 인자에 대한 반응을 나타내는 변수를 **반응변수**(response variable)라 한다.
- 실험단위가 처리집단이나 대조집단에 들어갈 기회를 동등하게 부여하는 방법을 **랜덤화**(randomization)라 한다.
- 랜덤화에 의해 모든 실험단위를 각 처리에 배정하는 실험계획을 **완전 랜덤화 계획**(completely randomized design)이라 한다.
- 실험 이전에 동일 처리에 대한 반응이 유사할 것으로 예상되는 실험단위들끼리 모은 것을 **블록**(block)이라 하고, 랜덤화에 의해 모든 블록을 각 처리에 배정하는 실험계획을 **블록화**(randomized block design)라 한다.

### 정의 1.6. (통계적 실험계획의 원칙)

1. **대조(control)**: 관심 인자 이외의 다른 외부 인자의 효과를 극소화하고, 처리에 대한 대조집단을 통해 비교 실험을 한다.
2. **랜덤화(randomization)**: 완전랜덤화계획
3. **반복 시행(replication)**: 처리효과의 탐지를 용이하게 하기 위해 반복 시행한다.

## 2 대표값과 산포도

주어진 자료의 변량  $x_1, \dots, x_n$ 에 대하여

**정의 2.1.** (산술)평균(mean  $\mu$ )은 변량의 총합을 변량의 개수로 나눈 값이다.

$$\mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

**정의 2.2.** 변량  $x_i$ 의 편차는  $x_i - \mu$ 로 정의한다. [편차의 제곱]의 평균을 분산(variance  $\sigma^2$ )으로, 분산의 양의 제곱근을 표준편차(standard deviation  $\sigma$ )로 정의한다.

$$\sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2$$

**정리 2.3.**  $\sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \mu^2$  (분산은 [변량<sup>2</sup>의 평균] - [평균의 제곱])

**정의 2.4.** 모집단의 평균을 모평균(population mean), 모집단의 분산을 모분산(population variance), 모집단의 표준편차를 모표준편차(population standard deviation)라고 한다.

**정의 2.5.** 특성값을 작은 것부터 순서대로 나열했을 때  $p\%$ 의 특성값이 그 값보다 작거나 같고,  $(100-p)\%$ 의 특성값이 그 값보다 크거나 같게 되는 값을 제  $p$  백분위수( $p$ -th percentile)라 한다.

**정의 2.6.** (사분위수 - quartile)

- 제 1 사분위수(first quartile): 제 25 백분위수이며,  $Q_1$ 으로 표기한다.
- 제 2 사분위수(second quartile) 또는 중앙값(median): 제 50 백분위수이며,  $Q_2$ 으로 표기한다.
- 제 3 사분위수(third quartile): 제 75 백분위수이며,  $Q_3$ 으로 표기한다.

**정의 2.7.** 자료의 값들 중 가장 자주 등장하는 값을 **최빈값(mode)**라고 한다. 최빈값은 유일하지 않을 수도 있다.

**정의 2.8.** 변량과 중앙값 사이의 거리에 대한 평균을 **평균절대편차(mean absolute deviance MAD)**라 한다.

$$MAD = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |x_i - Q_2|$$

**정의 2.9.** 변량  $x_i$ 가 **최댓값(maximum)**이면 모든  $j$ 에 대해  $x_i \geq x_j$  이고,  $x_i$ 가 **최솟값(minimum)**이면 모든  $j$ 에 대해  $x_i \leq x_j$  이다. 최댓값에서 최솟값을 뺀 값을 **범위(range  $R$ )**라 한다.

**정의 2.10.**  $Q_3$ 에서  $Q_1$ 을 뺀 값을 **사분위수범위(interquartile range  $IQR$ )**로 정의한다.

$$IQR = Q_3 - Q_1$$

위 대표값들을 표본에 대해서도 정의할 수 있다. 모집단으로부터 표본  $x_1, \dots, x_n$ 를 얻었다고 하고, 이를 오름차순으로 나열한 것을  $x_{(1)}, \dots, x_{(n)}$ 이라 하자.

**정의 2.11.**

- **표본평균(sample mean):**  $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$
- **표본분산(sample variance):**  $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$
- **표본표준편차(sample standard deviation):**  $s = \sqrt{s^2}$

**정의 2.12.** 표본을 크기 순서로 나열했을 때  $p\%$ 가 그 값보다 작고,  $(100-p)\%$ 가 그 값보다 크게 되는 값을 **표본의 제  $p$  백분위수**라 하고, 다음과 같이 계산한다.

$$\begin{cases} \frac{x_{(k)} + x_{(k+1)}}{2} & \text{if } n \cdot \frac{p}{100} = k \\ x_{(k+1)} & \text{if } k < n \cdot \frac{p}{100} < k+1 \end{cases}$$

정의 2.13. 표본의 제  $i$  사분위수  $\widehat{Q}_i$  는 표본의 제  $25i$  백분위수로 정의한다. (단,  $i = 1, 2, 3$ )

정의 2.14.

- 표본의 평균절대편차:  $\widehat{MAD} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |x_i - \widehat{Q}_2|$
- 표본의 범위:  $\widehat{R} = x_{(n)} - x_{(1)}$
- 표본의 사분위수범위:  $\widehat{IQR} = \widehat{Q}_3 - \widehat{Q}_1$

### 3 순열과 조합

**정의 3.1.**  $0! = 1$ ,  $n! = \prod_{i=1}^n i = n \cdot (n-1) \cdots \cdots 2 \cdot 1$  ( $n \geq 1$ ) 로 정의하고,  $!$  는 **팩토리얼**(factorial) 이라 읽는다.

**정의 3.2.** 서로 다른  $n$ 개의 원소에서 서로 다른  $r$ 개를 택하여 일렬로 배열하는 것을  $n$ 개에서  $r$ 개를 택하는 **순열**(permutation)이라 하고, 기호로  ${}_nP_r$  와 같이 나타낸다.

**정리 3.3.**  ${}_nP_r = n(n-1) \cdots (n-r+1) = \frac{n!}{(n-r)!}$  (단,  $0 \leq r \leq n$ )

**정의 3.4.** 서로 다른  $n$ 개의 원소에서 순서를 생각하지 않고  $r$ 개를 택하는 것을  $n$ 개에서  $r$ 개를 택하는 **조합**(combination)이라 하고, 기호로  ${}_nC_r$  또는  $\binom{n}{r}$  과 같이 나타낸다.

**정리 3.5.**  $\binom{n}{r} = \frac{{}_nP_r}{r!} = \frac{n!}{r!(n-r)!}$  (단,  $0 \leq r \leq n$ )

**정리 3.6.** (조합의 성질)

$$(1) \quad \binom{n}{r} = \binom{n}{n-r} \quad (\text{단, } 0 \leq r \leq n) \quad (\text{대칭성})$$

$$(2) \quad \binom{n}{r} = \binom{n-1}{r} + \binom{n-1}{r-1} \quad (\text{단, } 1 \leq r \leq n-1) \quad (\text{파스칼 법칙})$$

**정의 3.7.** 서로 다른  $n$ 개의 원소에서 중복을 허락하여  $r$ 개를 택하는 순열을  $n$ 개에서  $r$ 개를 택하는 **중복순열**이라 하고, 기호로  ${}_n\Pi_r$  과 같이 나타낸다.

**정의 3.8.** 서로 다른  $n$ 개의 원소에서 중복을 허락하여  $r$ 개를 택하는 조합을  $n$ 개에서  $r$ 개를 택하는 **중복조합**이라 하고, 기호로  ${}_nH_r$  과 같이 나타낸다.



**정리 3.9.**  ${}_n\Pi_r = n^r$ ,  ${}_nH_r = \binom{n+r-1}{r}$ .

**정리 3.10.**  $n \in \mathbb{N}$  에 대하여,

$$(x+y)^n = \sum_{r=0}^n \binom{n}{r} x^{n-r} y^r = \binom{n}{0} x^n y^0 + \binom{n}{1} x^{n-1} y^1 + \cdots + \binom{n}{n} x^0 y^n$$

이다. 이를  $(a+b)^n$ 에 대한 **이항정리**(binomial theorem)라 하고,  $\binom{n}{r} x^{n-r} y^r$ 을 전개식의 **일반항**, 전개식의 각 항의 계수  $\binom{n}{r}$ 들을 **이항계수**라 한다.

**정리 3.11.** (이항계수의 성질)

$$(1) \quad (1+x)^n = \sum_{r=0}^n \binom{n}{r} x^r = \binom{n}{0} + \binom{n}{1} x + \cdots + \binom{n}{n} x^n \quad (\text{for all } x \in \mathbb{C})$$

$$(2) \quad \sum_{r=0}^n \binom{n}{r} = \binom{n}{0} + \binom{n}{1} + \cdots + \binom{n}{n} = 2^n$$

$$(3) \quad \sum_{r=0}^n (-1)^r \binom{n}{r} = \binom{n}{0} - \binom{n}{1} + \binom{n}{2} - \binom{n}{3} + \cdots + (-1)^n \binom{n}{n} = 0$$

$$(4) \quad \sum_{r=0}^n r \binom{n}{r} = \binom{n}{1} + 2 \cdot \binom{n}{2} + \cdots + n \cdot \binom{n}{n} = n \cdot 2^{n-1}$$

$$(5) \quad \sum_{r=0}^n r^2 \binom{n}{r} = 2^2 \cdot \binom{n}{2} + 3^2 \cdot \binom{n}{3} + \cdots + n^2 \cdot \binom{n}{n} = n(n+1) \cdot 2^{n-2}$$

$$(6) \quad \sum_{r=0}^n \frac{1}{r+1} \binom{n}{r} = \frac{1}{1} \binom{n}{0} + \frac{1}{2} \binom{n}{1} + \cdots + \frac{1}{n+1} \binom{n}{n} = \frac{1}{n+1} (2^{n+1} - 1)$$

**정리 3.12.**  $n \in \mathbb{N}$  에 대하여,

$$(x_1 + x_2 + \cdots + x_m)^n = \sum_{r_1+r_2+\cdots+r_m=n} \binom{n}{r_1, r_2, \dots, r_m} x_1^{r_1} x_2^{r_2} \cdots x_m^{r_m}$$

이고, 이를  $(x_1 + x_2 + \cdots + x_m)^n$ 에 대한 **다항정리**(multinomial theorem)라 한다. 이 때  $\binom{n}{r_1, r_2, \dots, r_m}$ 를 **다항계수**라 하고, 다음과 같이 정의한다.

$$\binom{n}{r_1, r_2, \dots, r_m} = \frac{n!}{r_1! \cdot r_2! \cdot \cdots \cdot r_m!}$$

**정의 3.13.** 서로 다른  $n$ 개의 원소를 원형으로 배열하는 순열을 **원순열**이라 하고, 그 경우의 수는  $(n-1)!$  이다.

**정리 3.14.** (원순열의 일반공식)  $n$ 개 중에서 서로 같은 것이  $p_1, p_2, \dots, p_k$ 개씩 있을 때, 이  $n (= p_1 + \dots + p_k)$ 개를 원형으로 배열하는 방법(원순열)의 수는 다음과 같다.

$$\frac{1}{n} \sum_{d|g} \left\{ \phi(d) \binom{\frac{n}{d}}{\frac{p_1}{n}, \frac{p_2}{n}, \dots, \frac{p_k}{n}} \right\}$$

단,  $g = \gcd(p_1, \dots, p_k)$ ,  $d > 0$  이고  $\phi(d)$ 는  $d$  이하의 자연수 중에서  $d$  와 서로소인 자연수의 개수로 정의된다.

## 4 확률의 뜻과 활용

확률은 모집단에서 표본을 추출할 때, 특정 성질을 만족하는 표본이 관측될 가능성에 대한 측도로, 표본을 바탕으로 **모집단에 대한 결론을 이끌어낼 때 논리적 근거**가 된다.

**정의 4.1.** 같은 조건 아래에서 반복할 수 있고, 그 결과가 우연에 의하여 결정되는 실험이나 관찰을 **시행**이라고 한다. 어떤 시행에서 일어날 수 있는 모든 가능한 결과 전체의 집합을 **표본공간**(sample space  $S$ )이라 하고, 표본공간의 부분집합을 **사건**(event)이라고 한다.

**정의 4.2.** 표본공간의 부분집합 중에서 원소의 개수가 한 개인 집합을 **근원사건**이라 하고, 반드시 일어나는 사건은 **전사건**, 절대로 일어나지 않는 사건은 **공사건**( $\emptyset$ )이라 한다.

**정의 4.3.** 두 사건  $A, B$ 에 대하여,  $A$  또는  $B$ 가 일어나는 사건을  $A$ 와  $B$ 의 **합사건**이라 하고,  $A \cup B$ 로 나타낸다. 그리고  $A$ 와  $B$ 가 동시에 일어나는 사건을  $A$ 와  $B$ 의 **곱사건**이라 하고,  $A \cap B$ 로 나타낸다.

**정의 4.4.** 표본공간  $S$ 의 부분집합인 두 사건  $A, B$ 에 대하여  $A \cap B = \emptyset$  이면  $A$ 와  $B$ 는 서로 **배반사건**(disjoint)이라 한다. 또, 사건  $A$ 가 일어나지 않는 사건을 사건  $A$ 의 **여사건**이라 하고,  $A^C$ 로 나타낸다.

**정의 4.5.** 표본공간  $S$ 의 공사건이 아닌 사건  $A_1, \dots, A_n$ 이 다음 조건을 만족하면,

$$(1) \bigcup_{i=1}^n A_i = S$$

$$(2) A_i \cap A_j = \emptyset \quad (\text{for all } 1 \leq i \neq j \leq n) \quad (\text{pairwise disjoint})$$

사건  $A_1, \dots, A_n$ 을  $S$ 의 **분할**(partition)이라 한다.

**정의 4.6.** 어떤 시행에서 사건  $A$ 가 일어날 가능성을 수로 나타낸 것을 사건  $A$ 가 일어날 **확률**이라 하고, 기호로  $P(A)$ 와 같이 나타낸다.

**정의 4.7.** (수학적 확률) 어떤 시행의 표본공간  $S$ 가  $m$ 개의 근원사건으로 이루어져 있고, 각 근원사건이 일어날 가능성이 모두 같은 정도로 기대될 때, 사건  $A$ 가  $r$ 개의 근원사건으로 이루어져 있으면 사건  $A$ 가 일어날 확률은 다음과 같다.

$$P(A) = \frac{(\text{사건 } A \text{가 일어나는 경우의 수})}{(\text{모든 경우의 수})} = \frac{n(A)}{n(S)} = \frac{r}{m}$$

**정의 4.8.** (통계적 확률) 같은 시행을  $n$ 번 반복하여 사건  $A$ 가 일어난 횟수를  $r_n$ 이라고 하자. 이 때, 시행 횟수  $n$ 이 한없이 커짐에 따라 그 상대도수  $r_n/n$ 은  $P(A)$ 에 가까워진다.

$$P(A) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{r_n}{n}$$

**정의 4.9.** (기하학적 확률) 연속적인 변량을 크기로 갖는 표본공간의 영역  $S$  안에서 각각의 점을 잡을 가능성이 같은 정도로 기대될 때, 영역  $S$ 에 포함되어 있는 영역  $A$ 에 대하여 영역  $S$ 에서 임의로 잡은 점이 영역  $A$ 에 속할 확률은 다음과 같다.

$$P(A) = \frac{(\text{영역 } A \text{의 크기})}{(\text{영역 } S \text{의 크기})}$$

**정의 4.10.** (확률의 공리 - Axioms of Probability) 표본공간  $S$ 와 사건  $A$ 에 대하여,

$$(1) 0 \leq P(A) \leq 1$$

$$(2) P(S) = 1$$

$$(3) \text{서로 배반인 사건열 } A_1, A_2, \dots \text{에 대해 } P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

**정리 4.11.** (확률의 기본 성질) 사건  $A, B$ 에 대하여 다음이 성립한다.

$$(1) P(\emptyset) = 0$$

$$(2) P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) \quad (\text{확률의 덧셈정리})$$

$$(3) P(A^C) = 1 - P(A) \quad (\text{여사건의 확률})$$

**정리 4.12.** 사건  $A, B, C$ 에 대하여 다음이 성립한다.

$$P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(B \cap C) - P(C \cap A) + P(A \cap B \cap C)$$

**정리 4.13. (포함 배제 원리)** 사건  $A_1, \dots, A_n$ 에 대하여 다음이 성립한다.

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+1} \left( \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} P(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k}) \right)$$

## 5 조건부확률

**정의 5.1.** 확률이 0이 아닌 두 사건  $A, B$ 에 대하여 사건  $A$ 가 일어났을 때, 사건  $B$ 가 일어날 확률을 사건  $A$ 가 일어났을 때의 사건  $B$ 의 **조건부확률**(conditional probability)이라 하고, 기호로  $P(B|A)$  와 같이 나타낸다. 이는 다음과 같이 계산한다.

$$P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} \quad (P(A) > 0)$$

**정리 5.2. (확률의 곱셈정리)** 공사건이 아닌 두 사건  $A, B$ 에 대하여 다음이 성립한다.

$$P(A \cap B) = P(B|A)P(A) = P(A|B)P(B)$$

**정의 5.3.** 두 사건  $A, B$ 에 대하여 사건  $A$ 가 일어났을 때의 사건  $B$ 의 조건부확률이 사건  $B$ 가 일어날 확률과 같을 때, 즉

$$P(B|A) = P(B|A^C) = P(B)$$

이면, 두 사건  $A, B$ 는 서로 **독립**(independent)이라 하고, 기호로  $A \perp B$  와 같이 나타낸다. 두 사건이 독립이 아닐 때는 **종속**이라 한다.

**정리 5.4.** 공사건이 아닌 두 사건  $A, B$ 에 대하여 다음 조건은 서로 동치이다.

- (1)  $A, B$ 가 서로 독립이다.
- (2)  $P(A \cap B) = P(A)P(B)$

**정리 5.5.** 공사건이 아닌 두 사건  $A, B$ 에 대하여 다음이 성립한다.

$$[A, B \text{가 독립}] \iff [A^C, B \text{가 독립}] \iff [A, B^C \text{가 독립}] \iff [A^C, B^C \text{가 독립}]$$

**정의 5.6.** 공사건이 아닌 사건  $A_1, \dots, A_n$ 에 대하여,

$$P(A_i \cap A_j) = P(A_i)P(A_j) \quad \text{for all } 1 \leq i \neq j \leq n$$

이 성립하면 사건  $A_1, \dots, A_n$ 이 **쌍마다 독립**(pairwise independent)이라고 한다.

**정의 5.7.** 공사건이 아닌 사건  $A_1, \dots, A_n$ 에 대하여,

$$P\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) = \prod_{i=1}^n P(A_i)$$

이 성립하면 사건  $A_1, \dots, A_n$ 이 **상호 독립**(mutually independent)이라고 한다.

**정의 5.8.** 동일한 시행을 반복할 때, 각 시행에서 일어나는 사건이 서로 독립이면 이러한 시행을 **독립시행**이라고 한다.

**정리 5.9. (독립시행의 확률)** 1회의 시행에서 사건  $A$ 가 일어날 확률을  $p$  라 할 때, 이 시행을  $n$ 회 반복하는 독립시행에서 사건  $A$ 가  $r$ 번 일어날 확률은 다음과 같다.

$$\binom{n}{r} p^r (1-p)^{n-r} \quad (r = 0, 1, \dots, n)$$

**정리 5.10. (전확률공식 - Law of Total Probability)** 표본공간  $S$ 의 분할인 사건  $A_1, \dots, A_n$ 에 대하여 다음이 성립한다.

$$P(B) = \sum_{i=1}^n P(B | A_i) P(A_i)$$

**증명.**  $P(B) = P\left(\bigcup_{i=1}^n (B \cap A_i)\right) = \sum_{i=1}^n P(B \cap A_i) = \sum_{i=1}^n P(B | A_i) P(A_i)$  □

**정리 5.11. (베이즈 정리 - Bayes' Theorem)** 사건  $A_1, \dots, A_n$ 이 표본공간  $S$ 의 분할이고  $P(B) > 0$  이면 다음이 성립한다.

$$P(A_k | B) = \frac{P(B | A_k) P(A_k)}{\sum_{i=1}^n P(B | A_i) P(A_i)}$$

**증명.** 조건부확률의 정의와 전확률공식으로부터 자명. □

## 6 확률변수와 확률분포