

확률 및 통계

제5주 확률 : 사건의 확률과 확률의 성질

hylee@silla.ac.kr

* 일상생활 : 거의, 틀림없이, 아마도, 거의 불가능 =====> 객관적인 수치
(확률론)

◎ 예제 (통계학에서의 확률론의 이용)

- **확률** : 동전을 15번 던져서 12번 이상 앞면이 나오는 확률 = 0.018
11번 이상 앞면이 나오는 확률 = 0.059
- **통계 응용**: 최면술사 → 최면술이 근육통 치료에 효과가 있다고 주장
근거 : 15명 중 12명 치유 => 타당한가?
효과가 없다면 자연 치유율 : 50 % => 15명 중 12명 이상 치유확률 0.018
효과가 있다고 생각하는 것이 바람직!

◎ 용어설명

- **실험** : 다양한 결과가 예측되는 행위 일체
여러 개의 간단한 실험(Trial)이 모여서 하나의 실험(Experiment)을 이루기도 한다.
- **표본공간** : 모든 가능한 결과들의 모임 Ω : *Sample - space*
- **근원사건** : 표본 공간을 이루는 개개의 결과 $\omega_1, \omega_2, \dots$
- **사건** : 근원사건 들의 집합. 표본 공간의 부분집합 A, B, \dots

◎ 예제

- 동전 두 번 던지기 $\Omega = \{HH, HT, TH, TT\}$ B: 두 번 모두 앞면 = $\{TT\}$
- 예제 1 : X:여당 후보에 투표, Y:야당 후보에 투표
B: 두 번 모두 야당만 선택 = $\{YY\}$
- 앞면이 나올 때까지 동전 던지기 : $\Omega = \{H, TH, TTH, \dots\}$ → 무한 표본공간
A=5번 이상 던진다 = $\{TTTTH, TTTTTH, \dots\}$
- 버스 전용 차로제 위반 차량 조사
만약 143대만 대상으로 한다면 $\Omega = \{0, 1, 2, \dots, 143\}$ → 이산 표본공간
A=60% 이상의 차가 위반 = $\{86, 87, \dots, 143\}$
($143 \cdot 0.6 = 85.8$)
- 사람의 키 측정 : $\Omega = \{0cm, \dots, 300cm\}$ → 연속 표본공간

사건의 확률과 확률의 성질

◎ 사건의 확률

- $P(A)$: 사건 A : A 가 일어날 확률
- 한 사건의 확률은 동일한 조건 하에서 실험을 반복할 때, 그 사건이 일어나리라 예상되는 횟수의 비율.

$$P(A) = \frac{A \text{가 일어나리라 예상되는 횟수}}{\text{전체 실험의 횟수}} \quad \text{eg. 대칭의 동전 던지기} \Rightarrow P(H) = \frac{1}{2}$$

◎ 확률의 성질

- 모든 사건에 대하여 $0 \leq P(A) \leq 1$
- $P(A) = \sum_{w_i \in A} P(w_i)$
- $P(\Omega) = \sum_{w_i \in \Omega} P(w_i) = 1$

균일 확률 모형

- 근원사건 들이 모두 같은 정도로 일어나리라고 예상되는 경우에 균일 확률 모형을 적용한다.

$$\Omega = \{w_1, \dots, w_k\} \Rightarrow P(w_i) = \frac{1}{k} \quad \text{for all } i.$$

$$P(A) = \frac{\#(A)}{k} \quad \#(A): A \text{의 원소의 개수}$$

상대 도수의 수렴치로서의 확률과 사건들의 관계

◎ 상대 도수의 수렴치로서의 확률

- 연역적 방법을 사용할 수 없는 경우에는 귀납적 방법을 이용하여 확률을 계산한다.

$$r_N(A): \text{실험을 } N \text{ 번 반복할 때 } A \text{ 의 상대도수} = \frac{A \text{ 가 일어난 횟수}}{N}$$

- * $N \rightarrow \infty$ 일 때 $r_N(A) \rightarrow P(A)$ 라는 사실을 이용하여 N 이 클 때 $r_N(A)$ 를 $P(A)$ 의 추정치로 쓸 수 있다.

◎ 사건들의 관계

- * A, B : 사건

- 여사건: $A^C = \{w \in \Omega : w \notin A\}$

- 합사건: $A \cup B = \{w \in \Omega : w \in A \text{ or } w \in B\}$

- 곱사건: $A \cap B = \{w \in \Omega : w \in A \text{ and } w \in B\}$

*배 반사건
 A, B : 배 반사건
if $A \cap B = \phi$

◎ 확률법칙

- 여사건의 확률법칙: $P(A^c) = 1 - P(A)$
- 합사건의 확률법칙: $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$
- 배반사건의 경우: $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$

◎ 조건부 확률

- : 두 사건 A, B
- $P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$ 가 일어난 상황에서 B 가 일어날 확률

◎ 곱사건의 확률법

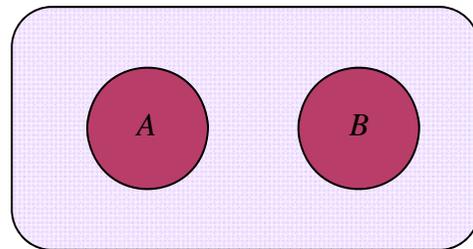
- ◎ A, B : 두 사건
- $P(A \cap B) = P(A)P(B|A) = P(B)P(A|B)$

독립성

- 한 사건이 일어났는지의 여부가 다른 사건의 확률에 영향을 미치지 않을 때 그 두 사건은 서로 독립이라고 한다. 즉, 다음 중 하나를 만족할 때, A, B 는 서로 독립이라고 한다.

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

- 주의
 - A, B 가 배반이라는 것과 독립이라는 정의의 명확한 이해 필요.



=> 배반사건

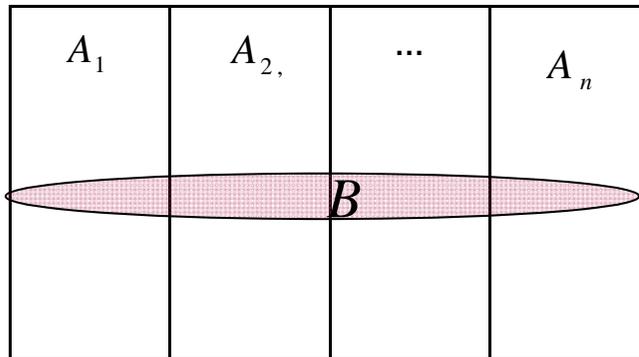
(떨어져 있다고

독립이 아님!!)

표본 공간의 분할 (PARTITION)

A_1, A_2, \dots, A_n : 표본공간의 분할 (Partition)

- If.. $\begin{cases} A_1, \dots, A_n : \text{배반사건} \\ A_1 \cup \dots \cup A_n = \Omega \end{cases}$



$$B = (B \cap A_1) \cup (B \cap A_2) \cup \dots \cup (B \cap A_n)$$

총 확률의 법칙과 베이즈 정리

◎ 총 확률의 법칙 (Law of total prob.)

- B : 사건 A_1, A_2, \dots, A_n : Partition

$$\begin{aligned} P(B) &= P(B \cap A_1) + P(B \cap A_2) + \dots + P(B \cap A_n) \\ &= P(A_1)P(B | A_1) + \dots + P(A_n)P(B | A_n) = \sum_{i=1}^n P(A_i)P(B | A_i) \end{aligned}$$

◎ 베이즈 정리 (Bayes' Rule)

- A_1, A_2, \dots, A_n : 분할 B : 사건

$$P(A_i | B) = \frac{P(A_i \cap B)}{P(B)} = \frac{P(A_i)P(B | A_i)}{\sum_{j=1}^n P(A_j)P(B | A_j)} \quad (i : 1, \dots, n)$$

Thank You!

