

# 사회통계연습

확률과 확률분포

김현우, PhD<sup>1</sup>

<sup>1</sup>충북대학교 사회학과 조교수

October 1, 2021

# 진행 순서

- 1 지난 주 리뷰
- 2 확률이론의 기초
- 3 베이지 정리
- 4 확률분포
- 5 누적분포함수

## 지난 주 리뷰

## 퀴즈 #3 코멘트

- 팬츠는 상관관계 해석의 예: “측정한 결과 상관계수는 0.038입니다. 0과 1사이를 4등분해서 (0, 0.25, 0.5, 0.75, 1)보면 0.038은 큰 값이 아닙니다. 즉, 두 변수는 깊은 관계가 아니며...”
- 상관관계든 crosstab이든 “두 변수 간에 유의미한 관계가 있다” 라고 결론을 내려선 안된다고 했는데 고대로 하네!! **유의성 검정(significance test)** 없이 그런 결론에 도달할 수 없다.
- 솔직히 crosstab 피벗 테이블을 당연히 첨부할 것이라고 예상했으나 소수의 학생만 첨부해서 좀 놀랐음. 3주차 과제까지는 테이블이 없어도 감점 없음. 시험에서 표 문제를 냈는데 표를 내지 않으면 당연히 감점임.
- 팬츠는 crosstab 해석의 예: “취업여부를 행, 장래결혼계획 여부를 열로 놓고 피벗테이블을 사용하여 교차표를 만든 결과, 미취업자, 취업자 모두 장래 결혼을 할 생각이 있다고 답한 비율이 각각 71%, 78%로 높았다. 다만 취업자의 경우 미취업자보다 장래 결혼 계획이 있다고 답한 비율이 높았다. 이는 상대적으로 미취업자에 비해 안정적인 소득이 있는 취업자의 경우, 결혼과 양육 등의 비용을 지출할 경제적 능력이 있기 때문인 것으로 보인다.”

# 지난 주 리뷰

## 퀴즈 #4 코멘트

- 숙제를 너무 늦게 제출해서 도저히 채점을 마칠 수 없었다...
- 어제(9월 30일) 오후 11시 이후에만 7명의 학생이 제출했다...
- 코멘트는 다음 주에...

## 지난 주 리뷰

총평

- 숙제 퀄리티에 점차 양극화 경향이 보입니다. 잘하는 학우는 계속 잘하고, 잘하던 학우가 점점 못해가는 모습이 안타깝습니다!
- 좀 더 신경을 써주세요. “대충 해도 모르겠지”가 아니라 여러 사람의 숙제를 한꺼번에 채점하다보니 티가 확 납니다.
- 강의안과 책을 통해 꼼꼼히 복습을 해야 합니다. 숙제를 하면서 잘 모르겠으면 관련된 부분을 좀 더 철저히 공부하거나 질문하여 반드시 알고 넘어가야 합니다.
- 사회통계-사회통계연습-사회조사방법론 등으로 이어지는 긴 길입니다. 중간에 이해가 부족하면 뒷부분을 감당할 수 없게 됩니다.
- 숙제 파일 이름에 최소한 주차와 학번은 써주세요(e.g., 3주차 20201234.docx). 학번 빠지 말아주세요. 파일이 겹쳐서 저장될 위험이 있습니다

## 확률이론의 기초

# 확률이론의 기초

확률이론(probability theory)의 역사적 발달은 도박과 밀접한 연관을 갖고 있었다.

- 17세기 프랑스 도박사였던 앙투안 공보(Antoine Gombaud)는 도박과 판돈의 분배에 관한 문제에 관해 고민하다가 결국 해법을 찾는데 실패하고, 당대의 천재 수학자였던 블레즈 파스칼(Blaise Pascal)과 피에르 드 페르마(Pierre de Fermat)에게 이에 관해 물어보았다.
- 이에 파스칼과 페르마는 서신을 교환하면서 확률이론의 토대를 쌓기 시작했다.
- 이 두 사람 덕분에 여러분이 이 고생을 하는 거다.



# 확률이론의 기초

## 왜 경험과학(empirical science)에서 확률이론을 필요로 하나?

- (나중에 더 자세히 다루겠지만) 우리는 모집단(population)에서 표본(sample)을 골라낼 것이다.
- 그 뒤, (모집단은 내버려두고) 표본만을 관찰하여 어떤 성질을 발견해 낸다.
- 우리는 그 표본의 성질로부터 모집단의 성질을 유추해 내고(make inference) 싶다.
- 이 표본으로부터 유추된 성질이 (모집단과는 상관없이) 그저 표본만에서 우연히 나타났을 확률을 알고 싶기 때문에 필요하다.

## 확률이론의 기초

“내가 동전을 두 번 던져서 두 번 모두 앞면이 나올 가능성은?”

- 일단 동전을 (한 번) 던졌을 때, **있을 수 있는 모든 결과(all possible outcomes)**는  
 암만 생각해도 두 가지 뿐: 앞면(head)과 뒷면(tail).
- 앞면(head)이 나올 확률은  $1/2$ , 뒷면(tail)이 나올 확률도  $1/2$ .
- 이제 두 번 던졌을 때, 나올 수 있는 모든 결과(outcomes)들의 집합(set)은 {HH,  
 HT, TH, HH}.
- “응,  $1/4$ 이야.”
- 이 아이디어를 동전 던지기를 넘어 모든 현상에 일반화 해보자.

# 확률이론의 기초

이 사고실험은 우리에게 몇 가지 유용한 개념이 있음을 시사한다.

- 확률(probability)이란 “어떤 사건(event)이 발생할 가능성을 나타낸 값”이다.
- 사건(event)이란 “표본공간(sample space)의 특정 부분집합”을 의미한다. 앞에서 사건은 “두 번 모두 앞면(HH)”.
- 표본공간(sample space; S)이란 “어떤 시행(trials) 또는 실험에서 가능한 모든 결과(outcomes)의 집합”을 의미한다. 앞에서 표본공간은  $S = \{HH, HT, TH, TT\}$ .
- 동전을 두 번 던진 결과들(outcomes)은 HH, HT, TH, TT 모두 4개가 있다.
- 결과(outcomes)와는 달리 사건(events)은 연구자의 관심에 따라 달라질 수 있다.
- 앞에서는 “두 번 모두 앞면”이라는 사건에 관심을 두었는데, 만일 “적어도 한 번은 앞면”이라는 사건을 본다면  $\{HH, HT, TH\}$ 가 모두 사건이 된다.



# 확률이론의 기초

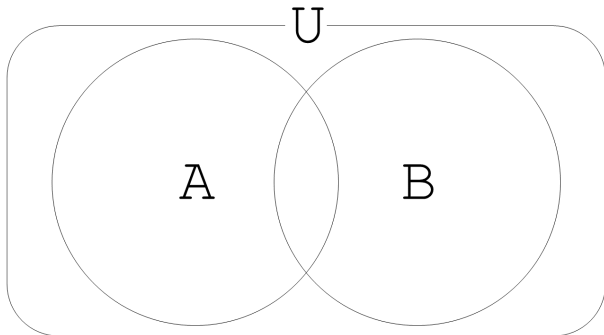
확률은 사건(event)에 대응하여 정의된다.

- 경험과학에서 개념의 내포(connotation)를 밝히는 방법을 **정의**라고 부르고, 개념의 외연(denotation)을 밝히는 방법을 **구분**이라고 부른다.
- “오늘 비가 내릴” 가능성이나 “동전을 열 번 던져 모두 뒷면이 나올” 가능성과 같이 사건(event)이 먼저 **정의**되어 있어야 한다.
- 일단 정의했다면 구분도 해야 하는데, **구분**할 때는 반드시 두 법칙을 따라야 한다.
- 첫째, (구분한 후에 얻어진) 자항의 총합이 모항과 같아야 한다(**exhaustive**).
- 예컨대 “10대”, “20대”, “30대 이상”은 자항의 총합이 모항과 같지 않은 구분이다.
- 둘째, (구분한 후에 얻어진) 자항들은 서로 배제해야 한다(**mutually exclusive**).
- 예컨대 “군필”, “미필”, “장교 전역”은 서로 배제하지 못하는 구분이다.
- 전체포괄적(exhaustive)이고 서로 배제하는(mutually exclusive) 사건들의 확률의 합은 1이다.

# 확률이론의 기초

두 사건의 확률을 나타낼 때는 흔히 **벤 다이어그램(Venn Diagram)**을 그리곤 한다.

- A와 B의 **합사건(union)**은  $A \cup B$  로 표시한다
- A와 B의 **교사건(intersection)**은  $A \cap B$  로 표시한다.
- A의 **여사건(complement)**은  $A^C$  로 표시한다



# 확률이론의 기초

확률에는 몇 가지 기본법칙들이 성립한다.

- 덧셈 법칙(addition rule):  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$
- 여기서  $P(A)$ 는 이제 곧 설명할 결합확률(joint probability)이다.
- 그런데 A와 B가 독립적(independent)인 사건들이라면 덧셈 법칙은 더욱 단순해진다:  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ .
- 여사건 법칙(complement rule):  $P(A^C) = 1 - P(A)$
- 곱사건 법칙(multiplication rule):  $P(A \cap B) = P(A|B) \cdot P(B)$
- 여기서  $P(A|B)$ 는 이제 곧 설명할 조건부확률(conditional probability)이다.

확률의 기본법칙을 이해하면 독립 사건(independent event)과 종속 사건(dependent event)을 이해할 수 있다.

- 두 개의 사건 A와 B가 있을 때,  $P(A|B) = P(A)$  이거나  $P(B|A) = P(B)$  이면 두 사건은 독립이다(Why?).
- (두 사건은 독립이 아니면 종속이므로) 위 식이 성립하지 않으면 종속이다.

# 베이지 정리







## 베이지 정리

|    | 종교인 | 비종교인 | 합계  |    | 종교인  | 비종교인 |
|----|-----|------|-----|----|------|------|
| 여자 | 97  | 124  | 221 | 여자 | 0.44 | 0.56 |
| 남자 | 68  | 232  | 300 | 남자 | 0.23 | 0.77 |
| 합계 | 165 | 356  | 521 | 합계 | 0.67 | 1.33 |

데이터로부터 왼쪽 표(crosstab)를 만든 뒤, row total을 기준으로 표준화하여 오른쪽 표를 만들었다.

- 이 표를 들여다보면  $P(\text{종교인}|\text{여자}) = 0.44$ ,  $P(\text{비종교인}|\text{여자}) = 0.56$ ,  $P(\text{종교인}|\text{남자}) = 0.23$ ,  $P(\text{비종교인}|\text{남자}) = 0.77$  임을 알 수 있다.
- 이것이 바로 **조건부확률(conditional probability)**이다.

만약 column total을 기준으로 표준화한 경우 다른 해석을 할 수 있다.

- 그 경우에는  $P(\text{여자}|\text{종교인})$ ,  $P(\text{남자}|\text{종교인})$ ,  $P(\text{여자}|\text{비종교인})$ ,  $P(\text{남자}|\text{비종교인})$ 을 구할 수 있다.
- 이것들도 물론 **조건부확률(conditional probability)**이다.

## 베이지 정리

|    | 종교인 | 비종교인 | 합계  |
|----|-----|------|-----|
| 여자 | 97  | 124  | 221 |
| 남자 | 68  | 232  | 300 |
| 합계 | 165 | 356  | 521 |

|    | 종교인  | 비종교인 | 합계   |
|----|------|------|------|
| 여자 | 0.19 | 0.24 | 0.42 |
| 남자 | 0.13 | 0.45 | 0.58 |
| 합계 | 0.32 | 0.68 | 1    |

데이터로부터 왼쪽 표(crosstab)를 만든 뒤, grand total을 기준으로 표준화를 하여 오른쪽 표를 만들었다.

- 이 표를 들여다보면  $P(\text{종교인} \cap \text{여자}) = 0.19$ ,  $P(\text{비종교인} \cap \text{여자}) = 0.24$ ,  $P(\text{종교인} \cap \text{남자}) = 0.13$ ,  $P(\text{비종교인} \cap \text{남자}) = 0.45$  임을 알 수 있다.
- 이것이 바로 **결합확률(joint probability)**이다.

## 베이지 정리

지금까지 배운 교차표(crosstab), 결합확률(joint probability), 조건부확률(conditional probability) 개념을 동시에 꼼꼼히 생각해보면,

- $P(\text{종교인}) = P(\text{종교인} \cap \text{여자}) + P(\text{종교인} \cap \text{남자})$  이므로,  
 $P(\text{종교인}) = P(\text{종교인}|\text{여자}) \cdot P(\text{여자}) + P(\text{종교인}|\text{남자}) \cdot P(\text{남자})$  이다.
- $P(\text{비종교인}) = P(\text{비종교인} \cap \text{여자}) + P(\text{비종교인} \cap \text{남자})$  이므로,  
 $P(\text{비종교인}) = P(\text{비종교인}|\text{여자}) \cdot P(\text{여자}) + P(\text{비종교인}|\text{남자}) \cdot P(\text{남자})$  이다.
- $P(\text{여자}) = P(\text{여자} \cap \text{종교인}) + P(\text{여자} \cap \text{비종교인})$  이므로,  
 $P(\text{여자}) = P(\text{여자}|\text{종교인}) \cdot P(\text{종교인}) + P(\text{여자}|\text{비종교인}) \cdot P(\text{비종교인})$  이다.
- $P(\text{남자}) = P(\text{남자} \cap \text{종교인}) + P(\text{남자} \cap \text{비종교인})$  이므로,  
 $P(\text{남자}) = P(\text{남자}|\text{종교인}) \cdot P(\text{종교인}) + P(\text{남자}|\text{비종교인}) \cdot P(\text{비종교인})$  이다.  
 이것이 바로 **한계확률(marginal probability)**이다.

## 베이지 정리

교차표(crosstab)가  $2 \times 2$  가 아니라  $3 \times 3$  라도 조금 더 길어지지만 본질은 똑같다.

|       | 보수적<br>성역할 태도 | 중립적<br>성역할 태도 | 진보적<br>성역할 태도 | 합계   |
|-------|---------------|---------------|---------------|------|
| 소득: 상 | 486           | 761           | 279           | 1526 |
| 소득: 중 | 1024          | 1080          | 967           | 3071 |
| 소득: 하 | 662           | 822           | 434           | 1918 |
| 합계    | 2172          | 2663          | 1680          | 6515 |

- 여기서도 여러분은 표준화 방식에 따라 조건부확률(conditional probability)과 결합확률(joint probability)을 구할 수 있다.
- 한계확률(marginal probability)도 마찬가지다. 다만  $2 \times 2$  방식이 아니므로 B와  $\neg B$ 가 아니라  $B_1, B_2, B_3$  같이 표현하면 편리하다.
- $P(A) = P(A \cap B_1) + P(A \cap B_2) + P(A \cap B_3)$



베イズ 정리는 대체 왜 배우나? 이걸로 무엇을 할 수 있나?

- 몇 가지 흥미로운 논리적 문제를 풀 수 있다. 몬티 홀(Monty Hall) 문제, 다운증후군 임신 테스트 신뢰성 문제 등등...
- 그 밖에도 몇 가지 실생활에서 할 수 있는게 있다. 사람의 말과 글을 알아듣는 기계나 자율주행하는 자동차를 만든다던가 등등...
- (R이나 Python 등을 통해) 20줄-30줄 정도의 코드로도 꽤 쓸모있는 인공지능을 구현할 수 있다.



## 확률분포

확률 표현을 좀 더 일반화하기 위해 편리한 개념을 개발하자!

- X라는 빈 주머니를 상상하자. 이때 X 안에 개별 사건을 집어넣을 수 있다고 하자.
- 동전 던지기에서 앞면이 나오는 사건(H)을 집어넣으면  $X = H$  이고  $P(X = H) = 1/2$ 이다. 뒷면이 나오는 사건(T)도 집어넣을 수 있다. 그러면  $X = T$  이고  $P(X = T) = 1/2$ 이다.

이런 주머니  $X$ 를 이제부터 **확률변수**(random variable)라고 부르자.

- 확률변수  $X$ 에는 표본공간(sample space) 안에 있는 어떤 “사건”이든 집어넣을 수 있고 “그 사건에 결부된 확률”을 표현할 수 있다.
- 확률변수 개념을 제대로 상상할 수 있으면 어려운 부분은 거의 끝난다!

# 확률분포

주사위를 던진 결과를 확률변수(random variable)로 생각한다면,

- 주사위 던지기에서 1이 나오는 사건( $X=1$ )의  $P(X=1)$ 는  $1/6$ 이다.
- ...
- 주사위 던지기에서 6이 나오는 사건( $X=6$ )의  $P(X=6)$ 는  $1/6$ 이다.

이렇게 확률변수  $X$ 를 표로 정리해보면,

| $X_i$ | $P(X_i)$ |
|-------|----------|
| 1     | $1/6$    |
| 2     | $1/6$    |
| 3     | $1/6$    |
| 4     | $1/6$    |
| 5     | $1/6$    |
| 6     | $1/6$    |

- 이렇게 확률변수( $X$ )가 어떤 값을 가질 확률을 쪽 나열한 것을 확률분포(probability distribution)라고 한다.

확률분포

확률분포(probability distribution)에서 기댓값(=평균)을 계산해 낼 수도 있다.

- 기댓값(expected value)은  $\sum X_i \cdot P(X = x_i)$  로 나타낼 수 있다.
- 나타난 결과와 그에 대응하는 확률을 곱한 다음, 이를 모두 더하면 기댓값이다.

| $X_i$ | $P(X_i)$ | $X_i \cdot P(X = x_i)$ |
|-------|----------|------------------------|
| 1     | 1/6      | 1/6                    |
| 2     | 1/6      | 2/6                    |
| 3     | 1/6      | 3/6                    |
| 4     | 1/6      | 4/6                    |
| 5     | 1/6      | 5/6                    |
| 6     | 1/6      | 6/6                    |
|       |          | 3.5                    |

## 예제

- 어떤 도박에서 여러분이 이겨서 10만 원을 상금으로 따낸 확률은 30분의 1이다. 지면 1만 원을 잃는다. 여러분의 이 도박을 통해 거둘 수익의 기댓값은 얼마인가?

| $X_i$ | $P(X=x_i)$ | $X_i \cdot P(X = x_i)$ |
|-------|------------|------------------------|
| 10    | 1/30       | 10/30                  |
| -1    | 29/30      | -29/30                 |
|       |            | -1.633                 |

확률분포(probability distribution)에서 분산(variance)도 계산해 낼 수 있다.

- 분산(variance)은  $\sum (X_i - \mu)^2 \cdot P(X = x_i)$  로 나타낼 수 있다.

| $X_i$ | $P(X_i)$ | $X_i \cdot P(X = x_i)$ | $(X_i - \mu)^2 \cdot P(X = x_i)$ |
|-------|----------|------------------------|----------------------------------|
| 1     | 1/6      | 1/6                    | $(1-3.5)^2 \cdot 1/6$            |
| 2     | 1/6      | 2/6                    | $(2-3.5)^2 \cdot 1/6$            |
| 3     | 1/6      | 3/6                    | $(3-3.5)^2 \cdot 1/6$            |
| 4     | 1/6      | 4/6                    | $(4-3.5)^2 \cdot 1/6$            |
| 5     | 1/6      | 5/6                    | $(5-3.5)^2 \cdot 1/6$            |
| 6     | 1/6      | 6/6                    | $(6-3.5)^2 \cdot 1/6$            |
|       |          | 3.5                    | 2.917                            |

- 예제: 어떤 도박에서 여러분이 이겨서 10만 원을 상금으로 따낸 확률은 30분의 1이다. 지면 1만 원을 잃는다. 여러분의 이 도박을 통해 거둘 수익의 분산은 얼마인가?

| $X_i$ | $P(X=x_i)$ | $X_i \cdot P(X = x_i)$ | $(X_i - \mu)^2 \cdot P(X=x_i)$ |
|-------|------------|------------------------|--------------------------------|
| 10    | 1/30       | 10/30                  | $(10+0.633)^2 \cdot 1/30$      |
| -1    | 29/30      | -29/30                 | $(-1+0.633)^2 \cdot 29/30$     |
|       |            | -0.633                 | 3.90                           |

“일단 확률분포가 주어지면 확률변수의 평균과 분산을 계산할 수 있다.”

- 지금 이 말은 매우 중요하기 때문에 반드시 기억해 두어야 한다.
- 확률변수의 기댓값은  $E(X)$ 로, 분산은  $\text{Var}(X)$ 로 표시할 수 있다.

## 확률변수의 기댓값의 성질

- $E(aX) = aE(X)$
- $E(X + b) = E(X) + b$
- $E(aX + b) = E(aX) + b = aE(X) + b$

## 확률변수의 분산의 성질

- $\text{Var}(aX) = a^2 \text{Var}(X)$
- $\text{Var}(X + b) = \text{Var}(X)$
- $\text{Var}(aX + b) = \text{Var}(aX) = a^2 \text{Var}(X)$
- $\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$

$X$ 는 확률변수(random variable),  $a$ 와  $b$ 는 임의의 상수(constant)임.



지금까지 숫자형 (numerical) 척도와 범주형 (categorical) 척도만으로 구분했지만 가만히 보면 숫자형 척도 안에서도 차이가 있다.

- 위 예제는 동전 던지거나 주사위 던지기처럼 사건이 H, T 또는 1, 2, 3, 4, 5, 6로 값이 딱딱 떨어져서 셀 수 있는 경우만을 언급하였다.
- 이런 자료유형을 특별히 이산형(discrete)이라고 부르고(이산가족의 離散이다), 그런 확률변수를 이산확률변수(discrete random variable)라고 부른다.
- 또다른 예는 분기별 목표를 달성한 사회복지사의 수, 회사를 떠나는 직원 수, 여성별로 출산한 아이의 수, 특정 달에 파산을 신청한 기업의 수 등이 있다.
- 반면에 딱딱 떨어지지 않아서 하나 둘 이렇게 셀 수 없는 경우를 연속형(continuous)이라고 부르고, 또 연속확률변수(continous random variable)라고 부른다.

그러므로 새삼 다시 정리하자면,

- 척도(scale)는 숫자형(numerical)과 범주형(categorical)로 일차적으로 구분되고, 숫자형은 다시 연속형(continuous)과 이산형(discrete)으로 구분된다.
- 솔직히 말해, 전통적 척도(명목, 서열, 등간, 비율)보다 이 구분법이 훨씬 더 중요하다!

연속형(continuous) 척도는 어떤 예가 있을 수 있나?

- 가령 사람의 키나 체중, 소득액/세액, 펀드의 수익률, 지역별 태어난 아이의 수, 특정 작업을 완료하기까지 걸리는 시간 등은 연속확률변수가 될 수 있다.
- 왜 “여성별로 출산한 아이의 수”는 이산형(discrete)인데, “지역별 태어난 아이의 수”는 연속형(continuous)인가?
- 사람은 0.5421... 명을 낳을 수 없지만, 지역별로는 평균 따위를 계산하다보면 그런 숫자가 나올 수 있기 때문이다.

이산확률변수와 연속확률변수에서 확률의 표현이 조금씩 다르다.

- 만일 여성별로 출산한 아이의 수가  $X$ 라면,  $P(X=1)=0.4$ 와 같은 표현이 가능하다.
- 만일 청주시 출산율이  $X$ 라면,  $P(X=1) \approx 0$ 이다. 정확히 1이라는 숫자로 떨어질 확률은 무한히 작기 때문이다.
- 대신 청주시 출산율에 대해서는 다음의 표현이 가능하다:  

$$P(0.8 < X < 1) = P(0.8 \leq X < 1) = P(0.8 < X \leq 1) = P(0.8 \leq X \leq 1) = 0.4$$
- 이렇게 연속형 변수에 대한 확률분포를 정의하는 **확률밀도함수**(probability density function; P.D.F)를 상상할 수 있다.

## 확률질량함수와 확률밀도함수

- 이산형 변수에 대한 확률분포를 정의하는 함수를 확률질량함수(probability mass function; P.M.F)라고 부른다.
- 연속형 변수에 대한 확률분포를 정의하는 함수를 확률밀도함수(probability density function; P.D.F)라고 부른다.

## 누적분포함수

처음에 사용했던 단순계산 방식을 놔두고 왜 구태여 확률분포 개념을 사용하나?

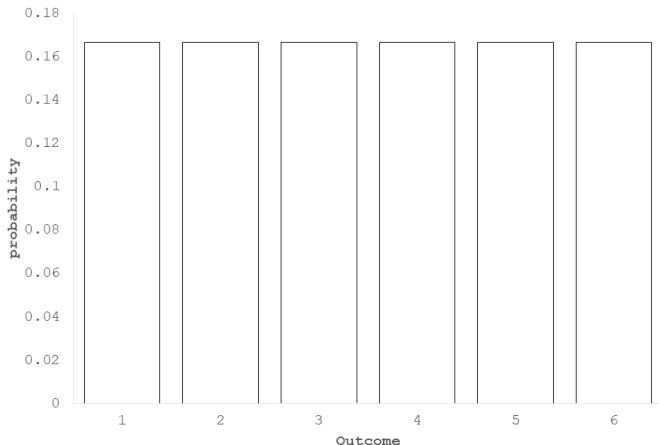
- 처음에 사용했던 단순계산 방식과는 달리 확률분포에서는 **확률변수**라는 일반화된 개념을 사용한다.
- 확률변수가 가질 수 있는 값들에 “조건을 부여하고” 그에 맞는 확률을 계산할 수도 있다.
- 따라서 다양한 방식으로 사건을 정의하고 그에 따른 확률을 계산하는데 탄력적으로 쓰일 수 있다.

# 누적분포함수

누적분포함수(cumulative distribution function; C.D.F)는 확률분포 개념의 색다른 유용성을 보여준다.

- 보통의 확률분포함수는  $P(X=x)$ 를 보여주지만, 누적분포함수는  $P(X \leq x)$ 를 보여준다.
- 누적분포함수는 수학적으로 적분(integration)을 이해해야 하는데 직관적으로 보면 강 색칠 공부다.
- “주사위에서 나온 숫자가 4보다 작을 확률은?”  
 $P(X < 4)$
- “주사위에서 나온 숫자가 2보다 크고 5보다 작을 확률은?”  
 $P(2 < X < 5) = P(X < 5) - P(X < 2)$
- “주사위에서 나온 숫자가 5 또는 그보다 클 확률은?”  
 $P(X \geq 5) = 1 - P(X < 5)$

# 누적분포함수



## 누적확률분포(Cumulative Probability Distribution)

물론 연속형(continuous) 변수에 대해서도 누적분포함수를 그릴 수 있다.

- 앞서 주사위 결과에서의  $P(X \leq x)$ 는 이산형(discrete) 누적분포함수다.
- “우리나라 직장인 토익 점수’처럼 연속형 변수라면 연속형 누적분포함수를 그려야 한다.
- “토익 점수가 750 점보다 낮을 확률은?”  
 $P(X < 750)$
- “토익 점수가 500 점보다 크고 650 점보다 낮을 확률은?”  
 $P(500 < X < 650) = P(X < 650) - P(X < 500)$
- “토익 점수가 900 점보다 높을 확률은?”  
 $P(X > 900) = P(X > 900) = 1 - P(X < 900)$



# 누적확률분포(Cumulative Probability Distribution)

