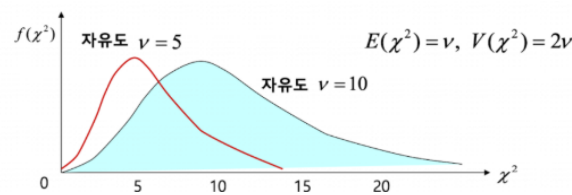


카이제곱 분포와 t 분포

1. 카이제곱 분포

표준 정규 분포를 따르는 확률 변수 z 를 제곱한 것을 r 개 더하면 새로운 확률 변수가 됨
새로운 확률변수의 분포를 자유도가 r 인 카이제곱 분포라고 함



- 사용하는 이유 - 데이터의 분산을 기반 → 모집단의 분산과 표본 분산을 비교하거나 또는 분산의 어떤 특정 값인지를 점검하는데 用

카이제곱분포 χ^2

- 영국의 수리통계학자 칼 피어슨에 의해 개발된 분포
- 모분산에 대한 가설 검정에 사용
- 교차분석에서 독립성 검정, 동일성 검정 등에 사용
 - 두 범주형 변수 간의 연관성 검정에 사용
 - 모집단이 정규분포인 대표본에서 모분산이 특정한 값은 갖는지 여부 검정
- 심슨의 패러독스
 - 에드워드 심슨의 이름을 따서 만든 용어
 - 교차표를 분석할 경우 각각의 부분자료에 성립하는 대소관계가 그 부분의 자료를 종합한 저네 자료에 대해서는 성립하지 않는 경우가 있음

성별	지원자 수	합격률	학부	남성		여성	
남성	8442	44%		지원자 수	합격률	지원자 수	합격률
여성	4321	35%	A	825	62%	108	82%
			B	325	37%	593	34%
			C	417	33%	375	35%
			D	373	6%	341	7%
			E	560	63%	25	68%
			F	191	28%	393	24%

- 카이제곱분포의 특징

1. 연속형 확률분포로서 확률 변수는 항상 + 값을 가짐

2. 오른쪽 꼬리를 가진 비대칭 분포

3. 자유도에 따라 모양 결정

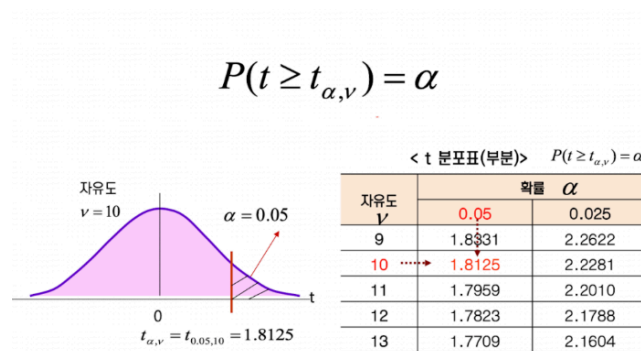
4. 확률변수 X 가 자유도 v 인 카이제곱 분포를 따를 경우 $X \sim \chi^2(v)$

5. $X \sim \chi^2(n)$ 일 때, $E(X) = n, \text{Var}(X) = 2n$ 이다.

2. 스튜던트 t-분포

- 1908년 추측통계학자의 창시자인 고셋이 영국의 수리통계학 Biometrika에 Student 라는 익명으로 발표
- 소표본에 적용
- 특징
 - 표준정규분포와 같이 평균이 0, 평균을 중심으로 좌우대칭인 종형 모양
 - 표준정규분포보다 봉우리가 완만
 - 자유도에 따라 분포형태가 다름
 - 표본의 수가 30개 미만인 소표본을 사용해서도 모수의 추측이 가능
 - 모집단의 표준편차를 모를 경우 모집단 평균에 대한 검정과 추정에 적용

6. $X \sim t(n)$ 일 때, $E(X) = 0, \text{Var}(X) = \frac{n}{n-2}$ 이다.



이산형 확률 분포

- 베르누이 시행

- 두 가지 결과만을 가지는 단순한 확률 실험을 의미
- 성공확률 p , 실패 확률 $1-p$
- 베르누이 분포

$$X = \begin{cases} 1 & (\text{성공}) \\ 0 & (\text{실패}) \end{cases} \quad \text{with} \quad P(X=1)=p, \quad P(X=0)=1-p$$

이때 X 는 **베르누이 분포**를 따른다고 하며, 표기법은:

$$X \sim \text{Bernoulli}(p)$$

- 이항분포
 - 성공 확률이 p 인 베르누이 시행을 서로 독립적으로 n 번 반복 수행할 경우, 전체 성공 횟수를 나타내는 확률변수 X 는 이항분포를 따름
 - 수식

$$\text{수식: } X = \sum_{i=1}^n Z_i \quad \text{where} \quad Z_i \sim \text{Bernoulli}(p) \quad \text{또는} \quad X \sim \text{Binomial}(n, p) \quad \text{또는} \quad X \sim B(n, p)$$

- 이항분포의 확률질량함수 (PMF)

$$\text{수식: } X = \sum_{i=1}^n Z_i \quad \text{where} \quad Z_i \sim \text{Bernoulli}(p) \quad \text{또는} \quad X \sim \text{Binomial}(n, p) \quad \text{또는} \quad X \sim B(n, p)$$

- 이항분포의 기댓값과 분산

- 기대값

$$\mathbb{E}[X] = np$$

- 분산:

$$\text{Var}(X) = np(1-p)$$