Part 2. R 통계분석 (데이터 분석 전문가 양성과정) 08

$$\chi^2$$
-분포와 χ^2 -검정

경북대학교 배준현 교수

(joonion@knu.ac.kr)



- 독립성검정과 적합성검정
 - 교차표를 통해 범주형으로 수집된 두 변수의 조합별 빈도 파악
 - 독립성 검정: independence test
 - 두 범주형 변수 간의 관련성이 모집단에서 존재하는지 검정
 - 적합성 검정: goodness-of-fit test
 - 두 개 이상의 범주를 갖는 범주형 변수의 범주별 비율의 분포를 관측
 - 관측된 범주별 빈도로 모집단에서 기대되는 비율 분포가 존재하는지 검정





\circ 8. χ^2 -분포와 χ^2 -검정

- 카이스퀘어 검정: *chi-square* test
 - 교차표상의 응답 빈도를 바탕으로 범주형 변수 간의 관련성 검정
 - 예) 안전벨트 착용과 승객 안전 간의 관계 분석
 - 교통사고 환자의 안전벨트 착용 유무와 환자 상태를 조사한 교차표

```
> survivors <- matrix(c(1443, 151, 47, 1781, 312, 135), ncol=2)</pre>
> dimnames(survivors) <- list("Status"=c("minor injury", "serious injury", "dead"),</pre>
                                "Seatbelt"=c("With Seatbelt", "Without Seatbelt"))
> survivors
```

Seatbelt

```
With Seatbelt Without Seatbelt
Status
  minor injury
                           1443
                                            1781
  serious injury
                            151
                                             312
  dead
                             47
                                             135
```





- 두 변수 간의 관계 파악을 위해 교차표에 합계와 비율을 추가
- > addmargins(survivors)

```
Seatbelt
                With Seatbelt Without Seatbelt Sum
Status
  minor injury
                                           1781 3224
                          1443
  serious injury
                           151
                                            312 463
  dead
                            47
                                            135 182
                                           2228 3869
                          1641
  Sum
```

> addmargins(prop.table(addmargins(survivors, 2), 2), 1)

```
Seatbelt
```

```
With Seatbelt Without Seatbelt
                                           Sum
Status
 minor injury 0.87934186
                             serious injury 0.09201706
                            0.14003591 0.11966917
 dead
            0.02864107
                             0.06059246 0.04704058
 Sum
               1.00000000
                             1.00000000 1.00000000
```



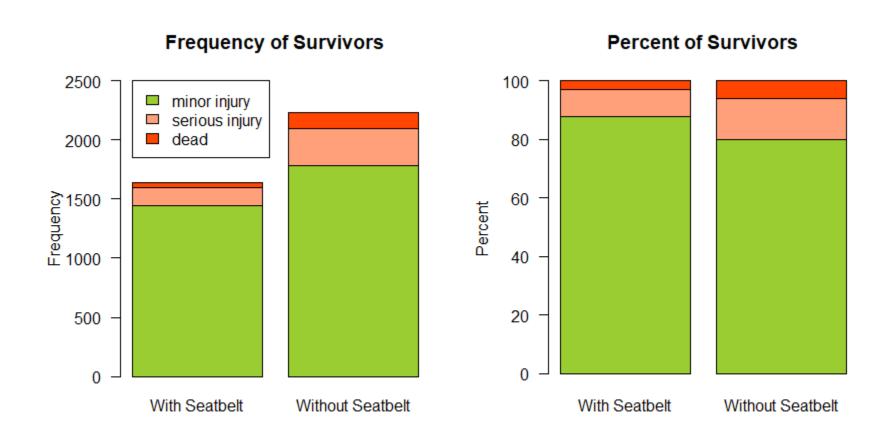


• 안전벨트 착용과 안전 간의 관계 파악을 위한 막대그래프 그리기

```
par(mfrow=c(1, 2))
barplot(survivors, ylim=c(0, 2500), las=1,
        col=c("yellowgreen", "lightsalmon", "orangered"),
        ylab="Frequency", main="Frequency of Survivors")
legend(0.2, 2500, rownames(survivors),
       fill=c("yellowgreen", "lightsalmon", "orangered"))
survivors.prop <- prop.table(survivors, 2)</pre>
barplot(survivors.prop*100, las=1, col=c("yellowgreen", "lightsalmon", "orangered"),
        ylab="Percent", main="Percent of Survivors")
par(mfrow=c(1, 1))
```









■ 통계적 가설검정:

- 귀무가설: 안전벨트 착용과 승객 안전 간에는 관련이 없다
- 관측빈도: *observed* count
 - 실제로 관측된 값. 교차표상의 셀값
- 기대빈도: expected count
 - 귀무가설이 참이라는 전제하에 우리가 기대할 수 있는 빈도
- 기대빈도의 계산
 - 귀무가설이 참이라면 안전벨트 착용 여부와 관계없이
 - 두 집단 모두에게서 환자의 상태별 비율이 동일하게 나타날 것





■ 환자 상태별 기대빈도 계산:

- 경상 환자의 비율: 83.3%
 - 안전벨트 착용자의 경상 기대빈도: 0.83*1641=1367
 - 안전벨트 미착용자의 경상 기대빈도: 0.83*2228=1855.9
- 중상 환자의 비율: 12.0%
 - 안전벨트 착용자의 중상 기대빈도: 0.12*1641=196.9
 - 안전벨트 미착용자의 중상 기대빈도: 0.12*2228=267.4
- 사망 환자의 비율: 4.7%
 - 안전벨트 착용자의 사망 기대빈도: 0.047*1641=77.1
 - 안전벨트 미착용자의 사망 기대빈도: 0.047*2228=104.7



■ 카이스퀘어 검정 절차:

- $\chi^2 value$: 기대빈도와 관측빈도의 비교를 통해 계산되는 값
 - $\chi^2 = \sum_{ij} \frac{(o_{ij} e_{ij})^2}{e_{ii}}$, o_{ij} : 관측빈도, e_{ij} :기대빈도, i,j: 행과 열
- χ^2 -검정:
 - 표본으로부터 산출된 χ^2 값이 귀무가설이 참이라는 가정하에
 - $-\chi^2$ 분포상에서 얼마나 나타나기 어려운 희박한 경우인지
 - 혹은 흔하게 관찰될 수 있는 경우인지 평가



• 환자 상태별

• 환자 상태별 기대빈도:

•
$$\chi^2 = \frac{(1443 - 1367)^2}{1367} + \frac{(1781 - 1855.9)^2}{1855.9} + \frac{(151 - 196.9)^2}{196.9} + \frac{(312 - 267.4)^2}{267.4}$$

$$+ \frac{(47 - 77.1)^2}{77.1} + \frac{(135 - 104.7)^2}{104.7}$$

$$= 45.91$$



\circ 8. χ^2 -분포와 χ^2 -검정

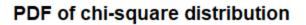
```
\rightarrow expected <- matrix(c(1367, 1855.9, 196.9, 267.4, 77.1, 104.7), ncol=2, byrow = T)
> dimnames(expected) <- list("Status"=c("minor injury", "serious injury", "dead"),</pre>
                              "Seatbelt"=c("With Seatbelt", "Without Seatbelt"))
> expected
                 Seatbelt
Status
                 With Seatbelt Without Seatbelt
  minor injury
                         1367.0
                                           1855.9
  serious injury
                         196.9
                                            267.4
  dead
                           77.1
                                            104.7
> chisqr <- sum((survivors - expected)^2 / expected)</pre>
> chisqr
[1] 45.90677
```

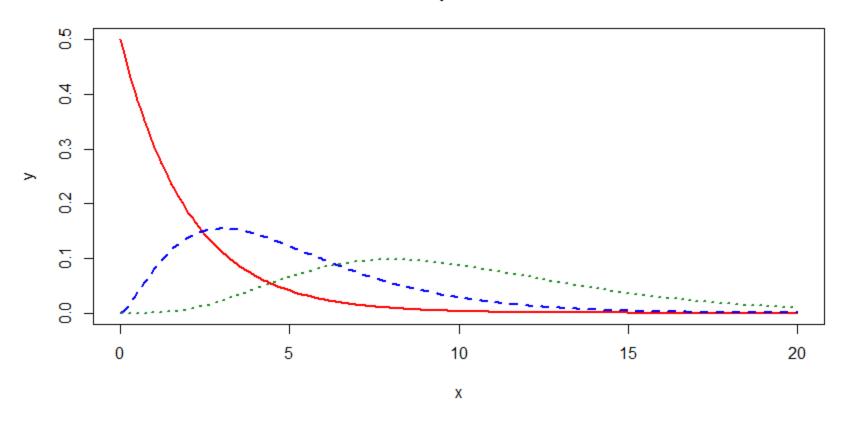


■ 카이스퀘어 분포

- 자유도에 따라 분포의 모양이 달라지며, 대체로 오른쪽으로 긴 꼬리를 가짐
- χ^2 분포의 자유도: 교차표를 구성하는 두 변수의 범주의 개수에 의해 결정
 - 자유도 = (행 변수의 범주의 개수 -1) × (열 변수의 범주의 개수 -1)
 - 자유도 = $(교차표의 행 개수 1) \times (교차표의 열 개수 1)$









\circ 8. χ^2 -분포와 χ^2 -검정

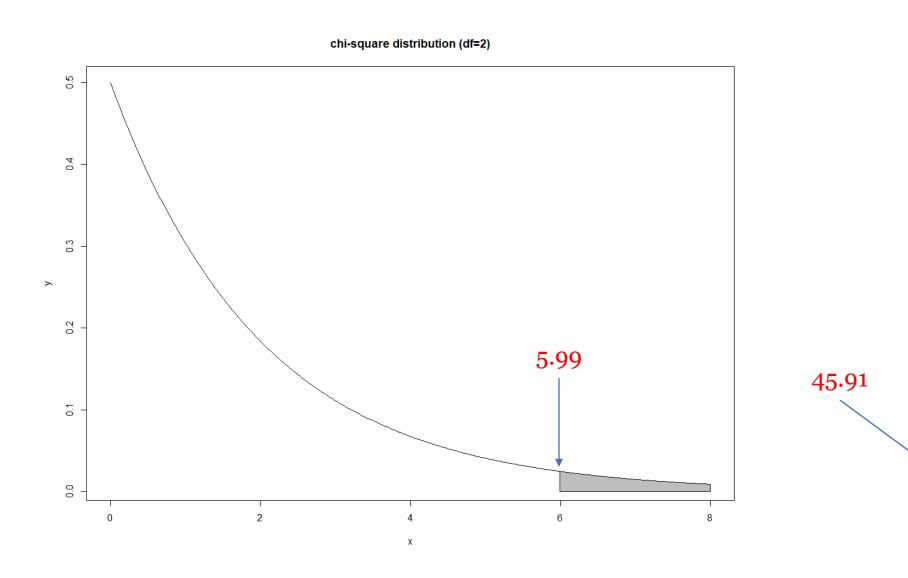
• pchisq() 함수를 이용하여 특정 χ^2 값에 대응되는 유의확률을 구할 수 있음

```
> pchisq(45.91, df=2, lower.tail=FALSE)
[1] 1.073421e-10
```

• qchisq() 함수를 이용하여 특정 확률에 대응하는 χ^2 값을 구할 수 있음

```
> qchisq(0.05, df=2, lower.tail=FALSE)
[1] 5.991465
```







- 독립성 검정: *independence* test
 - 두 범주형 변수가 서로 독립인지 검정
 - 독립: 두 변수가 서로 관련이 없다.
 - 성별과 선호하는 도서 장르가 독립이다.
 - 성별에 따라서 좋아하는 도서 장르가 다르지 않다. (서로 관련이 없다)
 - 두 변수의 범주 조합별 빈도를 기록한 교차표를 토대로 χ^2 -검정 절차를 수행



• Titanic 데이터셋을 이용하여 독립성검정 수행

```
> str(Titanic)
'table' num [1:4, 1:2, 1:2, 1:2] 0 0 35 0 0 0 17 0 118 154 ...
 - attr(*, "dimnames")=List of 4
 ..$ Class : chr [1:4] "1st" "2nd" "3rd" "Crew"
 ..$ Sex : chr [1:2] "Male" "Female"
 ..$ Age : chr [1:2] "Child" "Adult"
  ..$ Survived: chr [1:2] "No" "Yes"
> Titanic
, , Age = Child, Survived = No
Sex
Class Male Female
 1st 0
 2nd 0 0
 3rd 35 17
 Crew
, , Age = Adult, Survived = No
```

16



• 타이타닉호 탑승객의 승객 구분(1등실, 2등실, 3등실, 승무원)에 따른 생존율 차이 분석

```
> Titanic.margin <- margin.table(Titanic, margin=c(4, 1))</pre>
> Titanic.margin
        Class
Survived 1st 2nd 3rd Crew
     No 122 167 528 673
     Yes 203 118 178 212
```





• 카이스퀘어 분석을 위한 교차표 만들기

```
> addmargins(Titanic.margin)
       Class
Survived 1st
              2nd
                   3rd Crew Sum
         122
              167
                   528
                        673 1490
    No
    Yes 203
              118
                   178
                        212 711
    Sum
         325
              285 706
                        885 2201
> addmargins(prop.table(addmargins(Titanic.margin, 2), 2), 1)
       Class
Survived
               1st
                         2nd
                                   3rd
                                            Crew
                                                       Sum
        0.3753846 0.5859649 0.7478754 0.7604520 0.6769650
    Yes 0.6246154 0.4140351 0.2521246 0.2395480 0.3230350
    Sum 1.0000000 1.0000000 1.0000000 1.0000000 1.0000000
```



- 생존율 차이가 있는지 확인하기 위한 독립성 검정
- > chisq.test(Titanic.margin)

Pearson's Chi-squared test

data: Titanic.margin X-squared = 190.4, df = 3, p-value < 2.2e-16



• 두 범주형 변수 간의 관련성의 강도를 평가하기

```
library(vcd)
assocstats(Titanic.margin)
                X^2 df P(> X^2)
Likelihood Ratio 180.9 3
Pearson 190.4 3
```

Phi-Coefficient : NA

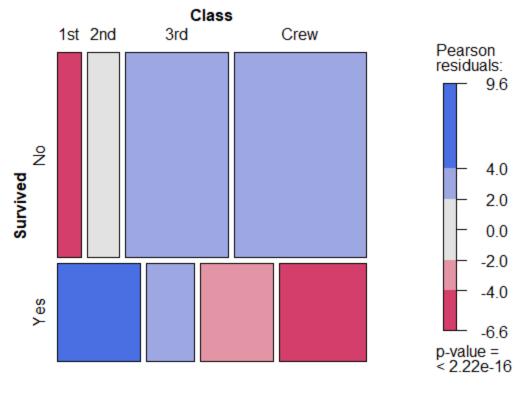
Contingency Coeff.: 0.282

Cramer's V : 0.294



• 두 범주형 변수 간의 관계를 모자이크 플롯으로 시각화하기

```
library(vcd)
windows(width=7.0, height=5.5)
mosaic(Titanic.margin, shade=TRUE, legend=TRUE)
mosaic(~ Survived + Class, data=Titanic.margin, shade=TRUE, legend=TRUE)
```







> library(MASS)

- 데이터프레임 형태의 데이터셋에 대해서는 교차표 생성 없이 직접 독립성검정 수행 가능함
- MASS 패키지의 survey 데이터셋에서 독립성 검정

\$ Height: num 173 178 NA 160 165 ...

\$ Age : num 18.2 17.6 16.9 20.3 23.7 ...

> str(survey) 'data.frame': 237 obs. of 12 variables: \$ Sex : Factor w/ 2 levels "Female", "Male": 1 2 2 2 2 1 2 1 2 2 ... \$ Wr.Hnd: num 18.5 19.5 18 18.8 20 18 17.7 17 20 18.5 ... \$ NW.Hnd: num 18 20.5 13.3 18.9 20 17.7 17.7 17.3 19.5 18.5 ... \$ W.Hnd : Factor w/ 2 levels "Left", "Right": 2 1 2 2 2 2 2 2 2 ... \$ Fold : Factor w/ 3 levels "L on R", "Neither",..: 3 3 1 3 2 1 1 3 3 3 ... \$ Pulse : int 92 104 87 NA 35 64 83 74 72 90 ... \$ Clap : Factor w/ 3 levels "Left", "Neither", ...: 1 1 2 2 3 3 3 3 3 ... \$ Exer : Factor w/ 3 levels "Freq", "None",...: 3 2 2 2 3 3 1 1 3 3 ...

\$ Smoke : Factor w/ 4 levels "Heavy", "Never", ...: 2 4 3 2 2 2 2 2 2 ...

\$ M.I : Factor w/ 2 levels "Imperial", "Metric": 2 1 NA 2 2 1 1 2 2 2 ...





• 성별에 따라 팔짱을 끼었을 때의 손 위치에 차이가 있는지 독립성 검정

```
> with(survey, chisq.test(Fold, Sex))
       Pearson's Chi-squared test
data: Fold and Sex
X-squared = 2.5741, df = 2, p-value = 0.2761
> crosstab <- with(survey, table(Fold, Sex))</pre>
> crosstab
        Sex
Fold Female Male
 L on R 48 50
 Neither 6 12
 R on L 64 56
> chisq.test(crosstab)
       Pearson's Chi-squared test
data: crosstab
X-squared = 2.5741, df = 2, p-value = 0.2761
```



- 적합성 검정: goodness-of-fit test
 - 범주형 변수가 하나일 경우에는 범주별 비율 분포에 대한 가설검정을 할 수 있음
 - 적합성 검정: 관측한 빈도를 토대로 모집단에서의 비율 분포를 검정
 - 예) 세 이동통신회사의 시장점유율이 동일한지 검증
 - 150명의 휴대전화 사용자를 대상으로 이용하고 있는 이동통신회사를 조사
 - 조사 결과, A=60명, B=55명, C=35명으로 집계되었다면?





- 적합성 검정: goodness-of-fit test
 - 범주형 변수가 하나일 경우에는 범주별 비율 분포에 대한 가설검정을 할 수 있음
 - 적합성 검정: 관측한 빈도를 토대로 모집단에서의 비율 분포를 검정
 - 예) 세 이동통신회사의 시장점유율이 동일한지 검증
 - 150명의 휴대전화 사용자를 대상으로 이용하고 있는 이동통신회사를 조사
 - 조사 결과, A=60명, B=55명, C=35명으로 집계되었다면?





• 세 이동통신회사의 시장점유율이 동일하지 적합성검정 수행

```
> chisq.test(c(60, 55, 35))
       Chi-squared test for given probabilities
data: c(60, 55, 35)
X-squared = 7, df = 2, p-value = 0.0302
```



• 시장점유율이 각각 45%, 30%, 25% 라는 주장에 대한 적합성검정

```
> oc <- c(60, 55, 35)
> null.p <- c(0.45, 0.30, 0.25)
> chisq.test(oc, p=null.p)
       Chi-squared test for given probabilities
data: oc
X-squared = 3.2222, df = 2, p-value = 0.1997
```





\circ 8. χ^2 -분포와 χ^2 -검정

• 작년에는 조사한 결과가 있을때, 올해의 조사 결과가 작년과 동일한지 적합성 검정

```
> oc <- c(60, 55, 35)
> chisq.test(oc, p=c(45, 25, 15)/85)
       Chi-squared test for given probabilities
data: oc
X-squared = 10.178, df = 2, p-value = 0.006165
```



• 다차원 데이터를 1차원 데이터로 축약: HairEyeColor 데이터셋에서 적합성 검정

```
> str(HairEyeColor)
 'table' num [1:4, 1:4, 1:2] 32 53 10 3 11 50 10 30 10 25 ...
 - attr(*, "dimnames")=List of 3
  ..$ Hair: chr [1:4] "Black" "Brown" "Red" "Blond"
  ..$ Eye : chr [1:4] "Brown" "Blue" "Hazel" "Green"
  ..$ Sex : chr [1:2] "Male" "Female"
```





• 머리색이 갈색, 검은색, 금발이 각각 50%, 25%, 15%라는 주장에 대한 적합성 검정

```
> hairs <- margin.table(, margin=1)</pre>
> hairsHairEyeColor
Hair
Black Brown Red Blond
  108
        286 71
                  127
> chisq.test(hairs, p=c(0.25, 0.50, 0.10, 0.15))
       Chi-squared test for given probabilities
data: hairs
X-squared = 29.934, df = 3, p-value = 1.425e-06
```





• survey 데이터셋: 비흡연자 70%, 나머지 유형 흡연자가 각각 10%라는 주장에 대한 적합성 검정

```
> library(MASS)
> smokers <- table(survey$Smoke)</pre>
> smokers
Heavy Never Occas Regul
   11
        189
              19
                     17
> chisq.test(smokers, p=c(0.1, 0.7, 0.10, 0.10))
       Chi-squared test for given probabilities
data: smokers
X-squared = 12.898, df = 3, p-value = 0.004862
```

Any Questions?

