

1 가설검정

1.1 가설검정: 모집단의 특성에 대한 주장을 채택/기각

1. 가설 수립
2. 검정 통계량 계산
3. 가설 채택 기준 설정
4. 채택/기각 결정

1.2 가설수립: 귀무가설 (H_0 Null Hypothesis) vs. 대립가설 (H_1 Alternative Hypothesis)

- 귀무가설과 대립가설은 모수의 상태를 서로 배반인 2개의 집합으로 나눔
- 귀무가설; 기존의 견해가 유지된다는 가설
- 대립가설: 기존의 견해로는 설명을 못한다는 가설
- 가설검정: 귀무가설을 기각시킬 수 있는 증거가 있는지를 검정하는 작업

$$H_0: \mu = 1220(mm)$$

$$H_1: \mu \neq 1220(mm)$$

1.3 검정통계량(test statistic)

- 검정통계량: 검정에 사용하는 통계량
- 귀무가설이 참이라는 가정 하에서 검정 통계량의 값을 계산

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{N}} \sim t(n-1)$$

- 검정통계량 계산

```
Testset=c(1205, 1194, 1200,1221,1228,1167,1144,1288, 1242,1171, 1157, 1248, 1203, 1230, 1208)
load("Testset.Rdata")
barx=mean(Testset)
ssx=sqrt(var(Testset))
N=length(Testset)
mu0=1220
T=(barx-mu0)/(ssx/sqrt(N))
print ("Test statistic T=")
```

```
## [1] "Test statistic T="
```

```
print (T)
```

```
## [1] -1.317491
```

1.4 가설 채택 기준 설정

1.4.1 유의수준: 맞았는데도 틀렸가도 할 가능성은?

- type 1 error : 귀무가설이 맞았는데도 틀렸다고 검정하는 경우 (죄가 없는데도 감옥에 보내는 오류)
- type 2 error : 귀무가설이 틀렸는데도 맞았다고 검정하는 경우 (죄가 있는데도 풀어 줄 오류)
- type 1 error를 고정하고, type 2 error를 최소화
- 고정된 type 1 error의 수준=유의수준(significance level)= α

1.4.2 임계점과 기각역: 감정통계량으로 영가설 채택/기각을 결정하는 기준

- 양쪽검정 : $H_0 : \mu = \mu_0$ vs. $H_1 : \mu \neq \mu_0$
- 한쪽검정(오른쪽) : $H_0 : \mu = \mu_0$ vs. $H_1 : \mu > \mu_0$
- 한쪽검정(왼쪽) : $H_0 : \mu = \mu_0$ vs. $H_1 : \mu < \mu_0$
- 임계점/기각역: 감정통계량이 임계점보다 크면(작으면) 기각/귀무가설을 기각하는 감정통계량의 범위

$$c_{\alpha/2} : P(T > c_{\alpha/2} | H_0) = P(T < -c_{\alpha/2} | H_0) = \alpha/2 \quad \{T | T < -c_{\alpha/2}\} \cup \{T | T > c_{\alpha/2}\}$$

$$c_{\alpha/2} : P(|T| > c_{\alpha/2} | H_0) = \alpha/2 \quad \{T | |T| > c_{\alpha/2}\}$$

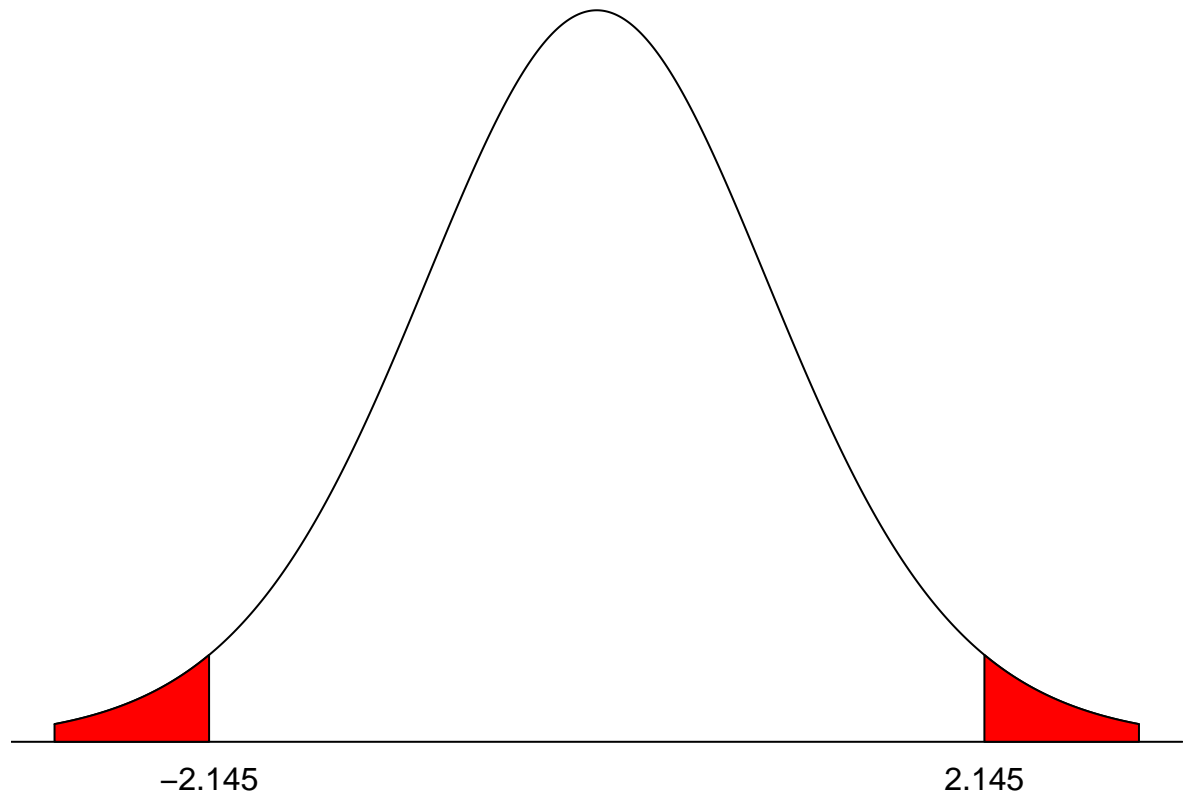
$$c_{\alpha,u} : P(T > c_{\alpha,u} | H_0) = \alpha \quad \{T | T > c_{\alpha,u}\}$$

$$c_{\alpha,l} : P(T < -c_{\alpha,l} | H_0) = \alpha \quad \{T | T < -c_{\alpha,l}\}$$

```
alpha <- 0.05
ul <- qt(1-(alpha/2), df=14)
ll <- -ul

par(mar=c(0.5,1,1,1))
x <- seq(-3, 3, by=0.001)
y <- dt(x, df=14)
plot(x, y, type="l", axes=F, ylim=c(-0.02, 0.38), main="", xlab="t", ylab="")
abline(h=0)
polygon(c(-3, x[x<ll], ll), c(0, y[x<ll], 0), col=2)
#polygon(c(-3, ll), c(0, 0), col=2)

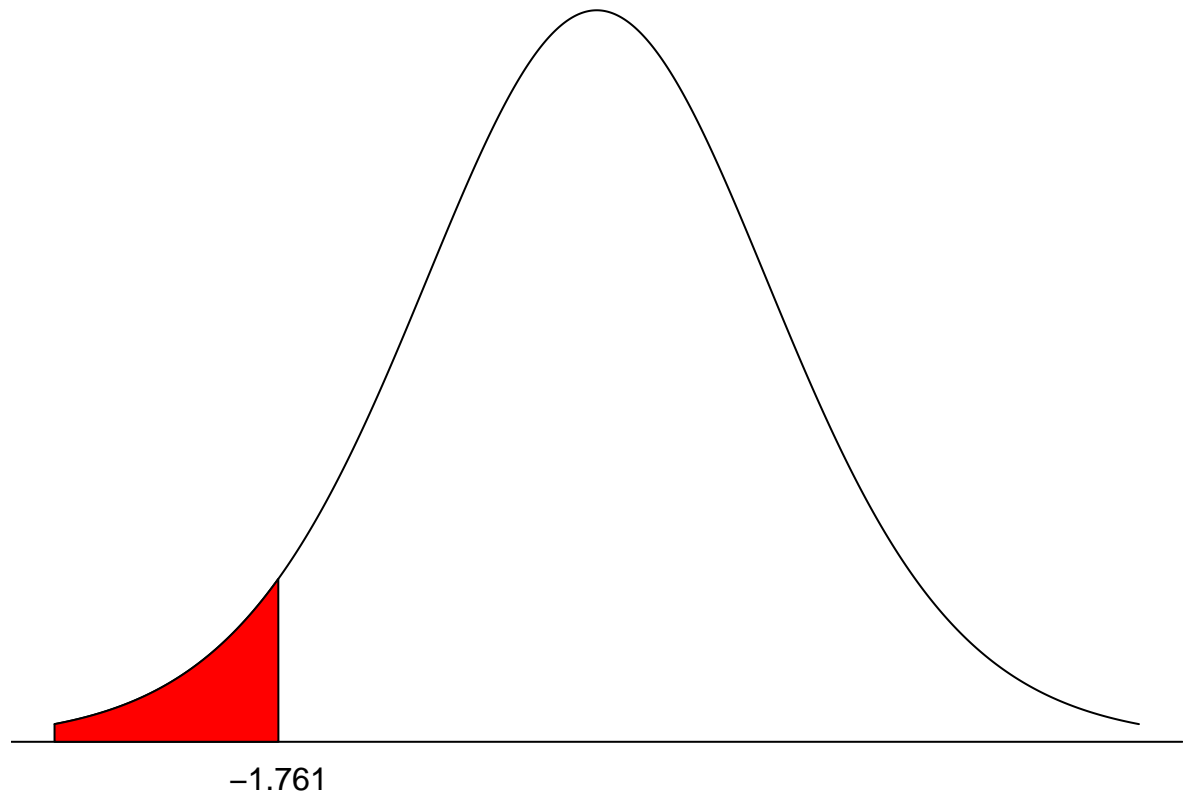
polygon(c(ul, x[x>ul], 3), c(0, y[x>ul], 0), col=2)
#text(-2.5, 0.1, expression(plain(P)(T<t) == 0.025), cex=0.7)
#text(2.5, 0.1, expression(plain(P)(T>t) == 0.025), cex=0.7)
text(ll, -0.02, round(ll,3))
text(ul, -0.02, round(ul,3))
```



way crit5-1.pdf

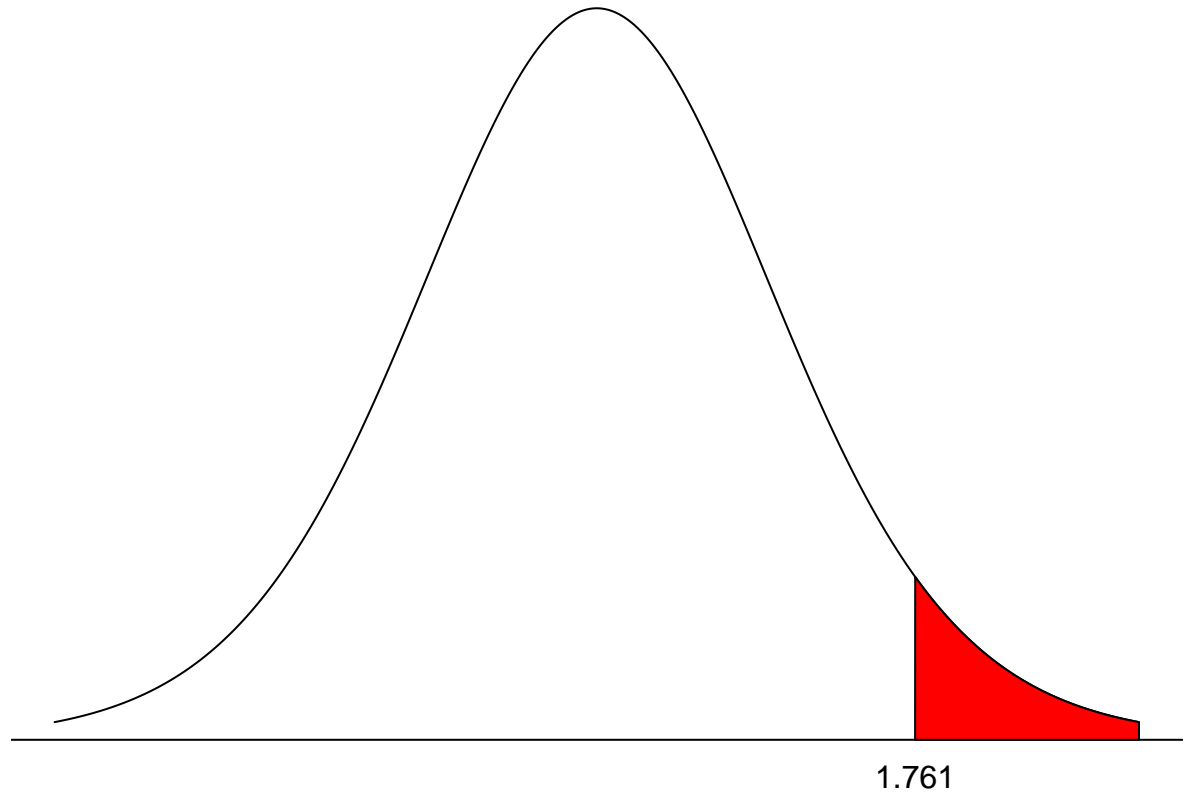
```
alpha <- 0.05
u.s <- qt(1-(alpha), df=14)
l.s <- qt(alpha,df=14)

par(mar=c(0.5,1,1,1))
x <- seq(-3, 3, by=0.001)
y <- dt(x, df=14)
plot(x, y, type="l", axes=F, ylim=c(-0.02, 0.38), main="", xlab="t", ylab="")
abline(h=0)
polygon(c(-3, x[x<l.s], l.s), c(0, y[x<l.s], 0), col=2)
text(l.s, -0.02, round(l.s,3))
```



way crit5-1.pdf

```
par(mar=c(0.5,1,1,1))
plot(x, y, type="l", axes=F, ylim=c(-0.02, 0.38), main="", xlab="t", ylab="")
abline(h=0)
polygon(c(u.s, x[x>u.s], 3), c(0, y[x>u.s], 0), col=2)
text(u.s, -0.02, round(u.s,3))
```



way crit5-2.pdf

1.5 가설검정

1.5.1 임계점과 기각역

- (귀무가설 하에서)검정통계량이 임계치보다 크거나 작으면 귀무가설 기각 / 검정통계량이 기각역 안에 있으면 귀무가설 기각

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{N}} = -1.37 > -2.14,$$

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{N}} = -1.37 < 2.14$$

유의수준 5% 양측검정 시 귀무가설을 기각하지 못함

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{N}} = -1.37 > -1.76,$$

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{N}} = -1.37 < 1.76$$

유의수준 5% 단측검정 시 귀무가설 기각 못함.
그럼 유의수준이 3% 면? 1% 면? 25%면?

```
alpha <- 0.03
ul.3 <- qt(1-(alpha/2), df=14)
ll.3 <- -ul.3
print ("crit at sig level 3%: two-way")
```

```
## [1] "crit at sig level 3%: two-way"
```

```
print (ul.3)
```

```
## [1] 2.414898
```

```
print (ll.3)
```

```
## [1] -2.414898
```

```
alpha <- 0.03  
ul.3.1 <- qt(1-(alpha), df=14)  
ll.3.1 <- -ul.3.1  
print ("crit at sig level 3%: one-way")
```

```
## [1] "crit at sig level 3%: one-way"
```

```
print (ul.3.1)
```

```
## [1] 2.046169
```

```
print (ll.3.1)
```

```
## [1] -2.046169
```

```
alpha <- 0.01  
ul.1 <- qt(1-(alpha/2), df=14)  
ll.1 <- -ul.1  
ll.1 <- -ul.1  
print ("crit at sig level 1%: two-way")
```

```
## [1] "crit at sig level 1%: two-way"
```

```
print (ul.1)
```

```
## [1] 2.976843
```

```
print (ll.1)
```

```
## [1] -2.976843
```

```
alpha <- 0.01  
ul.1.1 <- qt(1-(alpha), df=14)  
ll.1.1 <- -ul.1.1  
print ("crit at sig level 1%: one-way")
```

```
## [1] "crit at sig level 1%: one-way"
```

```
print (ul.1.1)
```

```
## [1] 2.624494
```

```
print (ll.1.1)
```

```
## [1] -2.624494
```

1.5.2 p-value

- p-value : $P(T > |t|)$ (양측검정) $P(T > t), P(T < t)$ (단측검정)
- 정의: 현재의 검정통계치로는 가설을 채택하지도, 기각하지도 못하는 유의수준
- 가설검정: $\alpha > P(T > |t|)$ (양측검정), $\alpha > P(T > t), \alpha < P(T < t)$ (단측검정) 이면 가정을 채택

```
pv.T=1-pt(-T,df=(N-1))+pt(T,df=(N-1))  
print ("Pvalue . Two way test")
```

```
## [1] "Pvalue . Two way test"
```

```
print (pv.T)
```

```
## [1] 0.2088289
```

```
print ("Ho reject at 5%?")
```

```
## [1] "Ho reject at 5%?"
```

```
pv.T<0.05
```

```
## [1] FALSE
```

```
print ("Ho reject at 3%?")
```

```
## [1] "Ho reject at 3%?"
```

```
pv.T<0.03
```

```
## [1] FALSE
```

```
print ("Ho reject at 1%?")
```

```
## [1] "Ho reject at 1%?"
```

```
pv.T<0.01
```

```
## [1] FALSE
```

```
pv.T.1=pt(T,df=(N-1))
print("Pvalue one way test(smaller)")
```

```
## [1] "Pvalue one way test(smaller)"
```

```
print (pv.T.1)
```

```
## [1] 0.1044145
```

```
print ("Ho reject at 5%?")
```

```
## [1] "Ho reject at 5%?"
```

```
pv.T.1<0.05
```

```
## [1] FALSE
```

```
print ("Ho reject at 3%?")
```

```
## [1] "Ho reject at 3%?"
```

```
pv.T.1<0.03
```

```
## [1] FALSE
```

```
print ("Ho reject at 1%?")
```

```
## [1] "Ho reject at 1%?"
```

```
pv.T.1<0.01
```

```
## [1] FALSE
```

2 단일 모집단 가설검정

2.1 모집단 평균 가설검정: 여아 신생아 몸무게

1. 가설 수립

$$H_0 : \mu = 2800(g), \quad .vs \quad H_1 : \mu > 2800$$

2. 검정 통계량 계산

$$H_0 : T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{(N)}} \sim t(N-1)$$

$$T = \frac{3133.444 - 2800}{631.5828\sqrt{18}} = 2.233$$

3. 가설 채택 기준 설정: 유의수준 5% 오른쪽 한쪽검정

$$c_{\alpha,u} : \quad P(T > c_{\alpha,u}) = 0.05 \rightarrow c_{\alpha,u} =$$


```
qt(1-0.05,17)
```

```
## [1] 1.739607
```

4. 채택/기각 결정

$T = 2.23 > 1.739607 \Rightarrow$ Reject H_0

$P(T > t) =$

```
1-pt(2.23,df=17)
```

```
## [1] 0.01975833
```

$< 0.05 \Rightarrow$ Reject H_0

```
#data <- read.table("http://www.amstat.org/publications/jse/datasets/babyboom.dat.txt", header=F)
load("weight.Rdata")
str( data )
```

```
## 'data.frame': 44 obs. of 4 variables:
## $ V1: int 5 104 118 155 257 405 407 422 431 708 ...
## $ V2: int 1 1 2 2 2 1 1 2 2 2 ...
## $ V3: int 3837 3334 3554 3838 3625 2208 1745 2846 3166 3520 ...
## $ V4: int 5 64 78 115 177 245 247 262 271 428 ...
```

```
names(data) <- c("time", "gender", "weight", "minutes")
tmp <- subset(data, gender==1)
weight <- tmp[[3]]
```

```
barx <- mean(weight)
s <- sd(weight)
n <- length(weight)
h0 <- 2800
( t.t <- (barx - h0) / (s / sqrt(n)) )
```

```
## [1] 2.233188
```

```
alpha <- 0.05
( c.u <- qt(1-alpha, df=n-1) )
```

```
## [1] 1.739607
```

```
( p.value <- 1 - pt(t.t, df=n-1) )
```

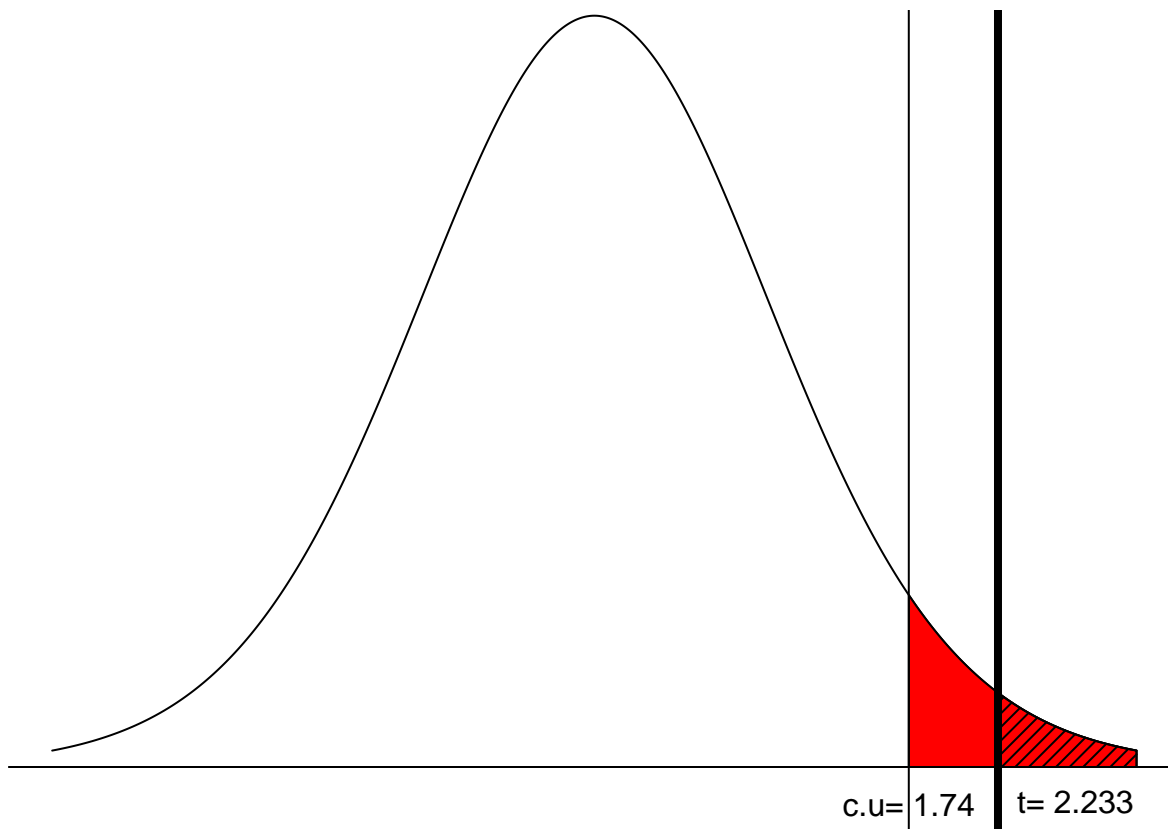
```
## [1] 0.01963422
```

```
t.test(weight, mu=2800, alternative="greater")

##
## One Sample t-test
##
## data: weight
## t = 2.2332, df = 17, p-value = 0.01963
## alternative hypothesis: true mean is greater than 2800
## 95 percent confidence interval:
## 2873.477      Inf
## sample estimates:
## mean of x
## 3132.444
```

```
# 도표 작성 : 그림 6-8
par(mar=c(0,1,1,1))
x <- seq(-3, 3, by=0.001)
y <- dt(x, df=n-1)
plot(x, y, type="l", axes=F, ylim=c(-0.02, 0.38), main="", xlab="t", ylab="")
abline(h=0)

polygon(c(c.u, x[x>c.u], 3), c(0, y[x>c.u], 0), col=2)
abline(v=c.u,lwd=1)
text(c.u, -0.02, paste("c.u=", round(c.u,3)))
abline(v=t.t,lwd=4)
polygon(c(t.t, x[x>t.t], 3), c(0, y[x>t.t], 0), density=20, angle=45)
text(t.t, -0.02, paste("t=", round(t.t, 3)), pos=4)
```



2.2 모집단 비율 가설검정: 야구공 불량률

1. 가설 수립

$$H_0 : p = 0.1 \quad .vs \quad H_1 : p > 0.1$$

2. 검정 통계량 계산

$$H_0 : Z = \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{N}}} \sim N(0,1)$$

$$\hat{p} = X/n = \sum(Z_i)/N \quad Z_i \sim b(p), \quad \hat{p} = \bar{Z} \sim N(p, p(1-p)/N)$$

$$Z = \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p \times (1-p)}{N}}} = \frac{\hat{p} - 0.1}{\sqrt{\frac{0.1 \times (1-0.1)}{100}}} = 0.333$$

3. 가설 채택 기준 설정: 유의수준 5% 오른쪽 한쪽검정

$$c_{\alpha,u} : \quad P(Z > c_{\alpha,u}) = 0.05 \rightarrow c_{\alpha,u} =$$

```
qnorm(1-0.05)
```

```
## [1] 1.644854
```

4. 채택/기각 결정

$$Z = 0.33 < 1.644854 \Rightarrow \text{Not Reject } H_0$$

$$P(Z > 0.33) =$$

```
1-pnorm(0.33)
```

```
## [1] 0.3707
```

$$> 0.05 \Rightarrow \text{Not Reject } H_0$$

```
tmp <- read.table("./data/restitution.txt", header=T)
rel <- ifelse(tmp$rst < 0.4134 | tmp$rst > 0.4374, 1, 0)
```

```
n <- length(rel)
nos <- sum(rel)
sp <- nos / n
hp <- 0.1
(z <- (sp - hp) / sqrt( ( sp*(1-sp) )/n ) )
```

```
## [1] 0.3196014
```

```
alpha <- 0.05
( c.u <- qnorm(1-alpha) )
```

```
## [1] 1.644854
```

```
( p.value <- 1 - pnorm(z) )
```

```
## [1] 0.3746353
```

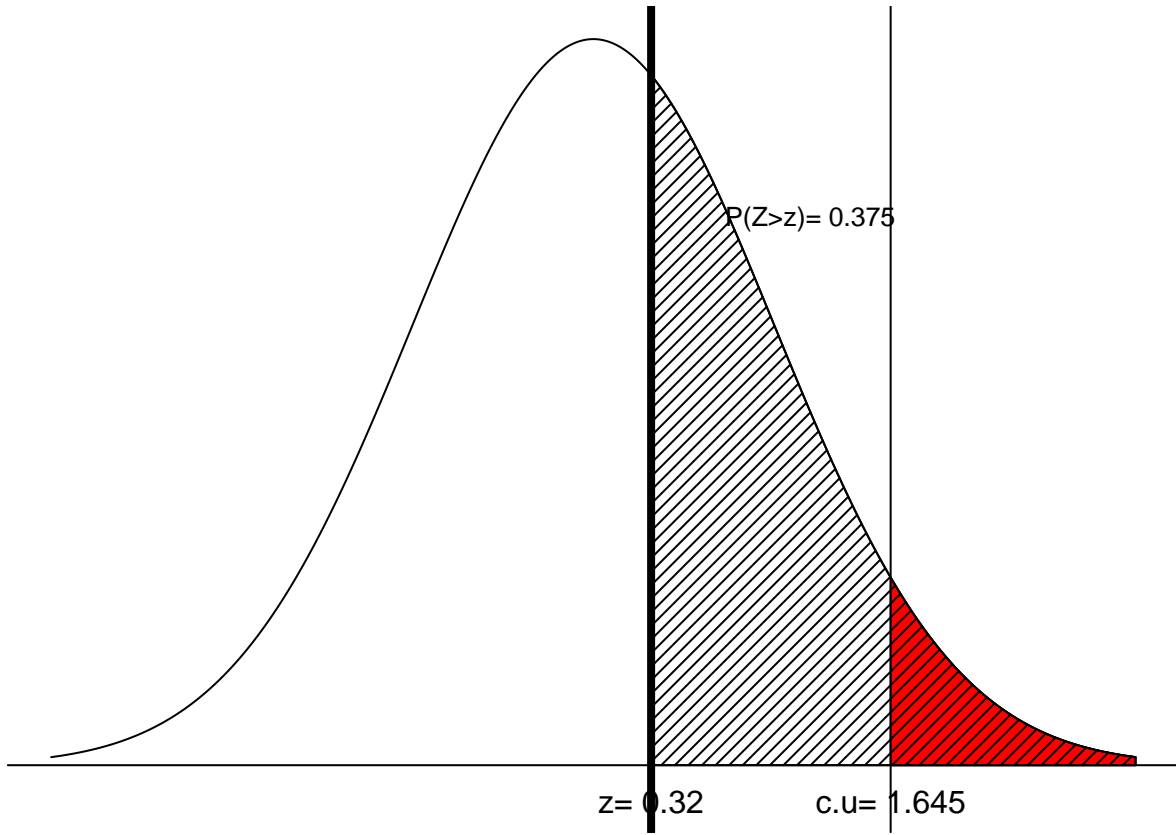
```
prop.test(nos, n, p=0.1, alternative="greater", correct=FALSE)
```

```
##
## 1-sample proportions test without continuity correction
##
## data: nos out of n, null probability 0.1
## X-squared = 0.11111, df = 1, p-value = 0.3694
## alternative hypothesis: true p is greater than 0.1
## 95 percent confidence interval:
## 0.0684615 1.0000000
## sample estimates:
## p
## 0.11
```

```
# 도표 출력 : 그림 6-9
```

```
par(mar=c(0,1,1,1))
x <- seq(-3, 3, by=0.001)
y <- dnorm(x)
plot(x, y, type="l", axes=F, ylim=c(-0.02, 0.4), main="", xlab="z", ylab="")
abline(h=0)
abline(v=c.u, lwd=1)
abline(v=z, lwd=4)
text(c.u, -0.02, paste("c.u=", round(c.u, 3)))
text(z, -0.02, paste("z=", round(z, 3)))

polygon(c(c.u, x[x>c.u], 3), c(0, y[x>c.u], 0), col=2)
polygon(c(z, x[x>z], 3), c(0, y[x>z], 0), density=20, angle=45)
text(1.2, 0.3, paste("P(Z>z)=", round(p.value, 3)), cex=0.8)
```



References