



1

제6장 표본의 분포

1. 통계량과 추정량
2. 정규모집단 표본평균의 분포
3. 정규모집단 표본분산의 분포
4. 두 정규모집단 표본분산비의 분포
5. 중심극한정리
6. 정규모집단이 아닌 경우의 표본분포

2/28

2

1. 통계량과 추정량

[정의 9-1] 확률표본(random sample)

독립적이며 동일한 분포를 따르는 (iid: independent and identically distributed) 확률변수들의 집합

[정의 9-2] 통계량(statistic)

미지의(unknown) 모수를 포함하지 않는 확률표본의 함수

[정의 9-3] 추정량(estimator)

미지의 모수를 추정하기 위한 통계량

- 표본평균 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$
- 표본분산 $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

3/28

3

1. 통계량과 추정량

[정의 9-4] 불편성(unbiasedness) $E(\hat{\theta}) = \theta$

: 추정량의 기대값이 추정하고자 하는 모수와 같아지는 특성으로서, 좋은 추정량이 되기 위한 첫 번째 요건

- 표본평균의 불편성

$$E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \mu$$

- 표본평균의 분산

$$Var(\bar{X}) = Var\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n Var(X_i) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}$$

- ✓ 정규 모집단에서 일정한 개수의 확률표본으로 만들 수 있는 모평균에 대한 불편추정량 중 표본평균의 분산이 최소(UMVUE)

4/28

4

2. 정규모집단 표본평균의 분포

[정리 9-1] 정규모집단 표본평균의 분포

$$X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

[증명]

$$Y = \sum_{i=1}^n X_i \sim N(n\mu, n\sigma^2) \Rightarrow \bar{X} = \frac{1}{n} Y \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

[따름정리 9-1] 정규모집단 표준화된 표본평균의 분포

$$X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

[증명]

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \Rightarrow E(Z) = 0, \text{Var}(Z) = 1$$

5/28

5

2. 정규모집단 표본평균의 분포

[예 9-1] 평균 100, 분산 100인 정규분포 모집단에서 10개씩 표본을 랜덤 추출하여 표본평균을 구하는 작업 10,000회 반복

(1) 표본평균 히스토그램, [정리 9-1] 확인

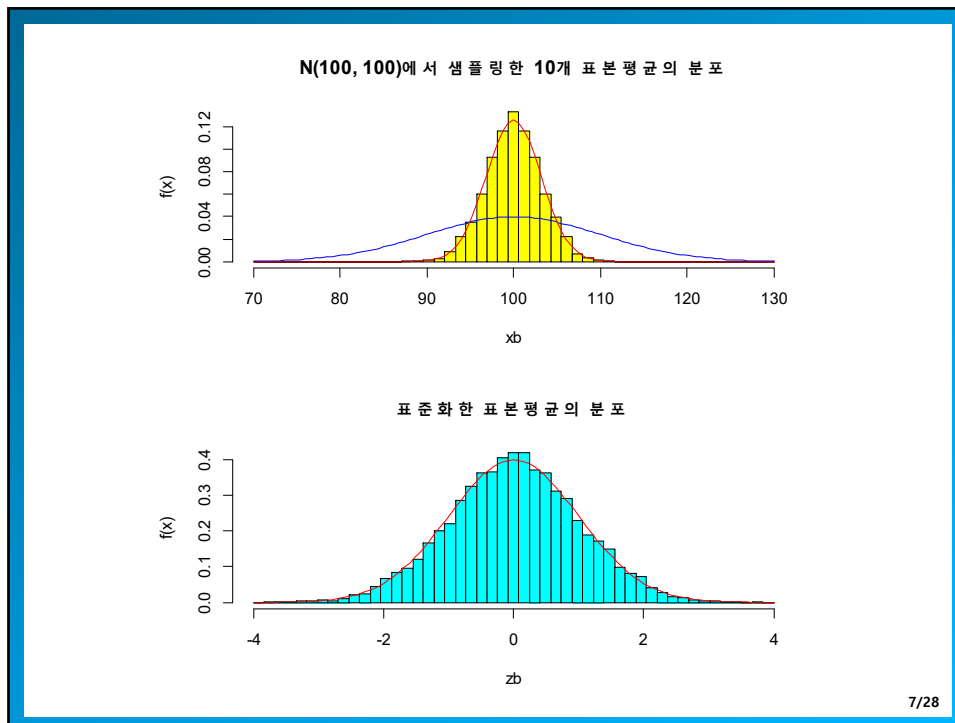
$$\Rightarrow \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(100, \frac{100}{10}\right)$$

(2) 표본평균 표준화 히스토그램, [따름정리 9-1] 확인

$$\Rightarrow \frac{\bar{X} - 100}{10 / \sqrt{10}} \sim N(0, 1)$$

6/28

6



7

2. 정규모집단 표본평균의 분포

[예 9-2] 초콜릿 한 개의 무게는 모평균 $\mu(g)$, 모표준편차 5(g)인 정규분포를 따름. 초콜릿 16개를 랜덤하게 샘플링하여 무게를 측정했을 때, 표본평균과 모평균과의 차이가 2(g) 이내일 확률?

$$\begin{aligned}
 X &\sim N(\mu, 5^2) \quad \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} = \frac{\bar{X} - \mu}{5 / \sqrt{16}} \sim N(0, 1) \\
 P(|\bar{X} - \mu| \leq 2) &= P(-2 \leq \bar{X} - \mu \leq 2) \\
 &= P\left(-\frac{2}{5 / \sqrt{16}} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{5 / \sqrt{16}} \leq \frac{2}{5 / \sqrt{16}}\right) \\
 &= P(-1.6 \leq Z \leq 1.6) \doteq 0.8904
 \end{aligned}$$

```

n <- 16
# 방법 1 (직접계산), mu=200 (임의의 수 입력)
pnorm(200+2, 200, 5/sqrt(n)) - pnorm(200-2, 200, 5/sqrt(n))
[1] 0.8904014
# 방법 2 (표준화)
pnorm(2/(5/sqrt(n))) - pnorm(-2/(5/sqrt(n)))
[1] 0.8904014

```

8/28

8

2. 정규모집단 표본평균의 분포

[예 9-3] [예 9-2]에서 표본평균과 모평균과의 차이가 2(g) 이내가 될 확률이 0.95 이상이 되려면 최소 몇 개의 표본이 필요한가?

$$\begin{aligned}
 P(|\bar{X} - \mu| \leq 2) &= P(-2 \leq \bar{X} - \mu \leq 2) \geq 0.95 \\
 P\left(-\frac{2}{5/\sqrt{n}} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{5/\sqrt{n}} \leq \frac{2}{5/\sqrt{n}}\right) &= P(-0.4\sqrt{n} \leq Z \leq 0.4\sqrt{n}) \\
 &= \Phi(0.4\sqrt{n}) - \Phi(-0.4\sqrt{n}) = 2\Phi(0.4\sqrt{n}) - 1 \geq 0.95 \\
 \Rightarrow \Phi(0.4\sqrt{n}) &\geq 0.975 \Rightarrow 0.4\sqrt{n} \geq \Phi^{-1}(0.975) \equiv z_{0.975} \doteq 1.96 \\
 \Rightarrow n &\geq (1.96/0.4)^2 \geq 24.01 \Rightarrow n \geq 25
 \end{aligned}$$

직접 계산

`ceiling((qnorm(0.975)/0.4)^2)`

[1] 25

간단한 함수 정의 (p=신뢰수준, sigma=오차한계(표준편차의 배수))

`findsn <- function(p, sigma) ceiling((qnorm(1-(1-p)/2)/sigma)^2)`
`findsn(0.95, 0.4); findsn(0.99, 0.4); findsn(0.95, 0.2); findsn(0.99, 0.2)`

[1] 25 [1] 42 [1] 97 [1] 166

9/28

9

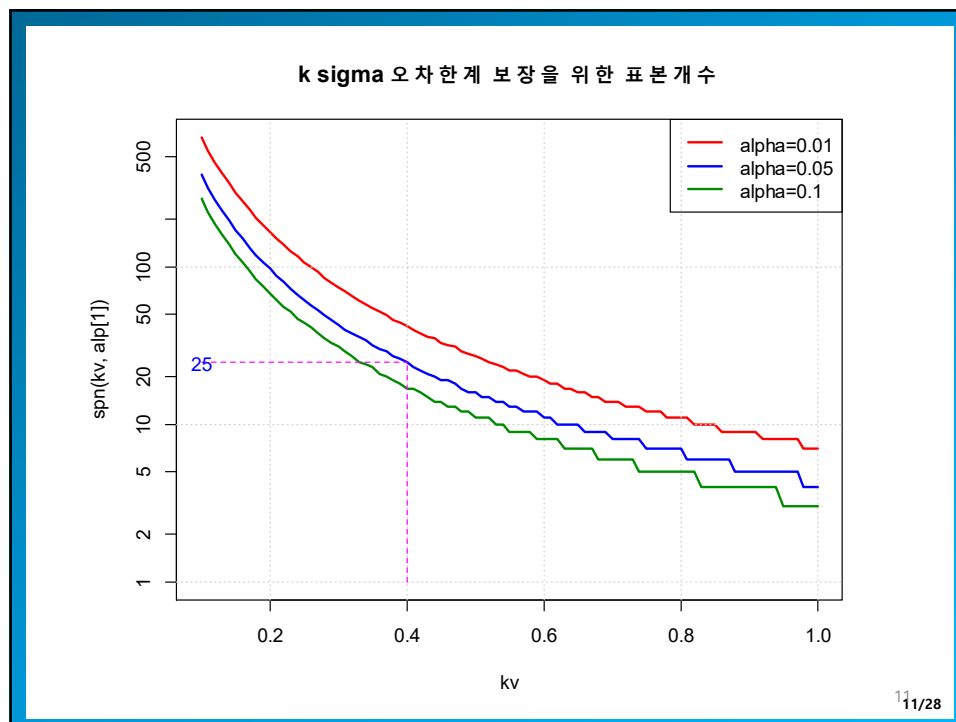
2. 정규모집단 표본평균의 분포

[예 9-4] 정규모집단에서 추출한 표본평균과 모평균과의 차이가 $k\sigma$ 이내가 될 확률이 $1-\alpha$ 이상이 되기 위한 최소 표본개수의 식을 구하고, 그래프를 작성하여 그 변화에 대해 분석

$$\begin{aligned}
 P(|\bar{X} - \mu| \leq k\sigma) &= P(-k\sigma \leq \bar{X} - \mu \leq k\sigma) \geq 1 - \alpha \\
 P\left(-\frac{k\sigma}{\sigma/\sqrt{n}} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \leq \frac{k\sigma}{\sigma/\sqrt{n}}\right) &= P(-k\sqrt{n} \leq Z \leq k\sqrt{n}) \\
 &= \Phi(k\sqrt{n}) - \Phi(-k\sqrt{n}) = 2\Phi(k\sqrt{n}) - 1 \geq 1 - \alpha \\
 \Rightarrow \Phi(k\sqrt{n}) &\geq 1 - \alpha/2 \\
 \Rightarrow k\sqrt{n} &\geq \Phi^{-1}(1 - \alpha/2) \equiv z_{1-\alpha/2} \\
 \Rightarrow n &\geq \left[\frac{\Phi^{-1}(1 - \alpha/2)}{k} \right]^2
 \end{aligned}$$

10/28

10



11

2. 정규모집단 표본평균의 분포

[정리 9-2] 정규모집단 표본평균의 분포(σ 를 모르는 경우)

$$X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

$$Y = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n \frac{(X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} = \frac{\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}}{\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{(n-1)\sigma^2}}} = \frac{Z}{\sqrt{\chi_{(n-1)}^2 / (n-1)}} \sim t(n-1)$$

12/28

12

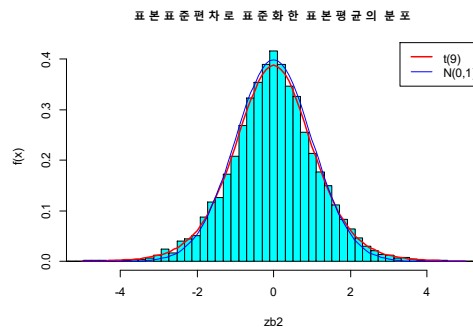
2. 정규모집단 표본평균의 분포

[예 9-5] 평균 100, 분산 100인 정규분포 모집단에서 10개씩 표본을 랜덤 추출하여 표본평균과 표본분산 구하기 10,000회 반복

(1) 모분산을 모른다는 가정 하에서 표본평균들을 표준화하여 히스토그램을 그리고, [정리 9-2] 확인

(2) 표준정규분포와 어떤 차이가 있는지 비교

$$\frac{\bar{X} - 100}{S/\sqrt{10}} \sim t(9)$$



13/28

13

3. 정규모집단 표본분산의 분포

[정의 8-3] 카이제곱분포(chi-square distribution)

$$Z_1, Z_2, \dots, Z_n \stackrel{iid}{\sim} N(0,1) \Rightarrow \sum_{i=1}^n Z_i^2 \sim \chi^2(n)$$

▪ 기대값 $E(X) = \nu$

▪ 분산 $Var(X) = 2\nu$

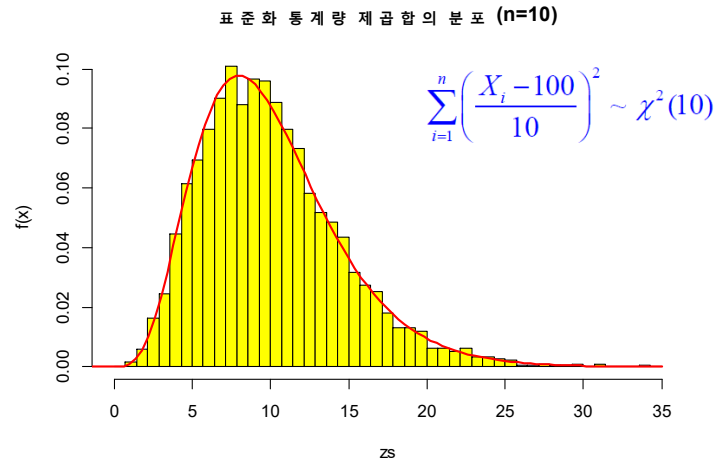
[정리 9-3] 표준정규 확률표본 제곱합의 분포

$$X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \sum_{i=1}^n Z_i^2 = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(n)$$

14/28

14

[예 9-6] $N(100, 10^2)$ 에서 10개씩 표본 랜덤 추출, 표준화 제곱합 통계량 계산 10,000회 반복 → 히스토그램 작성 및 [정리 9-3] 확인



15/28

15

3. 정규모집단 표본분산의 분포

[정리 9-4] 정규모집단 표본분산의 분포

$$X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1)$$

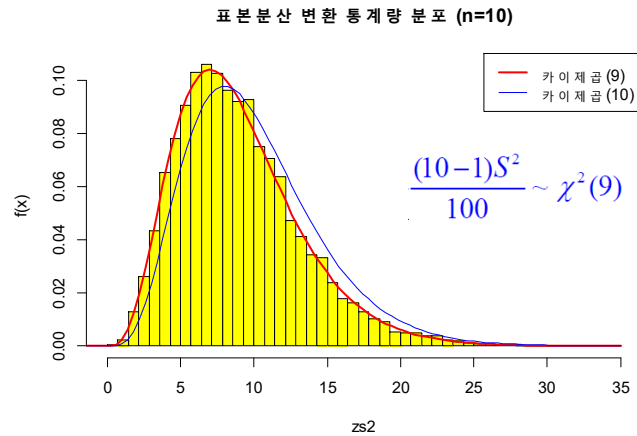
[증명]

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 &= \sum_{i=1}^n [(X_i - \bar{X}) + (\bar{X} - \mu)]^2 & S^2 &= \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1} \\ &= \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{i=1}^n (\bar{X} - \mu)^2 + 2(\bar{X} - \mu) \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}) \\ &= \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + n(\bar{X} - \mu)^2 & \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}) &= 0 \\ &\Rightarrow \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \frac{(\bar{X} - \mu)^2}{\sigma^2 / n} \\ &\Rightarrow (1-2t)^{-n} = m(t) \times (1-2t) \\ &\Rightarrow m(t) = (1-2t)^{-(n-1)} \end{aligned}$$

16/28

16

[예 9-7] 평균 100, 분산 100인 정규분포 모집단에서 10개씩 표본 랜덤 추출 $(10-1)S^2/100$ 계산 10,000회 반복 → 히스토그램 작성 및 [정리 9-4] 확인



17/28

17

3. 정규모집단 표본분산의 분포

[예 9-8] 정규분포 모집단으로부터 $n=5, 10, 30, 100$ 개의 확률표본을 추출하여 표본분산 계산 → $P(S^2 \leq c\sigma^2) = 0.95$

$$P(S^2 \leq c\sigma^2) = P\left(\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \leq (n-1)c\right) = 0.95$$

$$\Rightarrow (n-1)c = \chi_{0.95; n-1}^2$$

```
# 자유도, 누적확률 입력
nu <- c(5, 10, 30, 100)
p <- 0.95

# 분위수/자유도 (상수 c)
qchisq(p, nu-1) / (nu-1)
[1] 2.371932 1.879886 1.467482 1.244699
```

18/28

18

4. 두 정규모집단 표본분산비의 분포

[정의 8-5] F-분포

$$U \sim \chi^2(v_1) \perp V \sim \chi^2(v_2) \Rightarrow F \equiv \frac{U/v_1}{V/v_2} \sim F(v_1, v_2)$$

[정리 9-5] 두 정규모집단 표본분산비의 분포

$$S_1^2 \perp S_2^2 \Rightarrow \frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1)$$

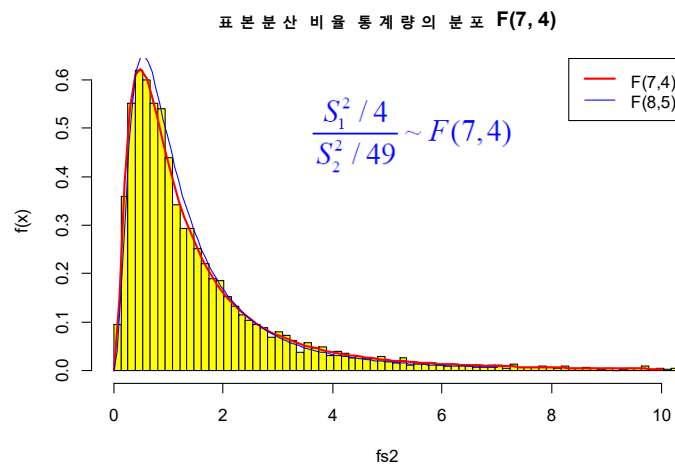
[증명] $U = \frac{(n_1-1)S_1^2}{\sigma_1^2}, V = \frac{(n_2-1)S_2^2}{\sigma_2^2} \Rightarrow U \sim \chi^2(n_1-1) \perp V \sim \chi^2(n_2-1)$

$$\frac{\frac{S_1^2}{\sigma_1^2}}{\frac{S_2^2}{\sigma_2^2}} = \frac{(n_1-1)S_1^2}{(n_1-1)\sigma_1^2} = \frac{U}{n_1-1} \sim F(n_1-1, n_2-1)$$

19/28

19

[예 9-9] 분산이 각각 4와 49인 독립적인 정규분포 모집단에서 각각 8개, 5개씩 표본을 랜덤 추출하여 표본분산비 계산 10,000회 반복. 히스토그램 작성 및 [정리 9-5] 확인



20/28

20

4. 두 정규모집단 표본분산비의 분포

[예 9-10] 모분산이 같다고 알려져 있는 독립적인 두 정규모집단으로부터 각각 $n_1=12$, $n_2=16$ 인 두 확률표본 추출

$$(1) P(S_1^2 / S_2^2 > a) = 0.05$$

$$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 \Rightarrow F = \frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2} = \frac{S_1^2}{S_2^2} \sim F(11, 15)$$

```
qf(0.05, 11, 15, lower.tail=FALSE)
[1] 2.506806
```

(2) 표본분산의 비율이 2배 이상 차이 날 확률

$$P(F \leq 0.5) + P(F \geq 2)$$

```
pf(0.5, 11, 15) + 1-pf(2, 11, 15)
[1] 0.2307009
```

21/28

21

5. 중심극한정리

[정리 9-6] 중심극한정리(central limit theorem)

: 기대값과 분산이 일정한 확률표본에 대하여

$$S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n \stackrel{a}{\sim} N(n\mu, n\sigma^2)$$

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \stackrel{a}{\sim} N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$$

$$\blacksquare \text{표준화 } \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \stackrel{d}{\rightarrow} N(0,1)$$

[예 9-11]* 다음의 분포에 대해 중심극한정리를 적용하여 표준화 통계량의 히스토그램과 정규확률도를 작성하고, 수렴결과를 비교

$$t(3), \text{Exp}(5), \Gamma(0.5, 10), \text{Poi}(1) \quad (n=10, 30, 50)$$

22/28

22

5. 중심극한정리

[예 9-12] 게임 기능사 자격시험 점수가 $B(100, 0.7)$ 을 따른다고 할 때, 랜덤하게 추출된 40명의 표본평균이 69점 이하일 확률

$$E(X) = np = 70, \text{Var}(X) = np(1-p) = 21 \Rightarrow \bar{X} \overset{a}{\sim} N(70, 21/40)$$

$$P(\bar{X} \leq 69) \approx P(Z \leq \frac{69-70}{\sqrt{21/40}}) \doteq \Phi(-1.380) \doteq 0.084$$

```
pnorm(69, 70, sqrt(21/40))
[1] 0.08377314
```

[예 9-13] [예 9-12]의 확률을 정확하게 구하시오.

$$Y \sim B(4000, 0.7)$$

$$P(\bar{X} \leq 69) = P(Y \leq 40 \times 69) = P(Y \leq 2760)$$

```
pbinom(2760, 4000, 0.7)
[1] 0.08676363
```

23/28

23

5. 중심극한정리

[예 9-14] 어느 커피가게의 대기시간은 평균이 10분인 지수분포. 랜덤하게 선택된 고객 40명의 평균 대기시간이 9분 이내일 확률

$$\bar{X} \sim N(10, 100/40)$$

$$P(\bar{X} \leq 9) \approx P(Z \leq \frac{9-10}{\sqrt{2.5}}) \doteq \Phi(-0.6325) \doteq 0.2635$$

```
pnorm(9, 10, sqrt(100/40))
[1] 0.2635446
pnorm(9.5, 10, sqrt(100/40))
[1] 0.3759148
```

[예 9-15]* [예 9-14]의 확률을 정확하게 구하시오. ([정리 7-2])

$$Y \sim \Gamma(40, 10) \quad P(\bar{X} \leq 9) = P(Y \leq 40 \times 9) = P(Y \leq 360)$$

```
pgamma(360, 40, scale=10)
[1] 0.2736964
```

24/28

24

6. 정규모집단이 아닌 경우의 표본분포

[정리 9-7] 표본평균의 분포(표본이 매우 큰 경우)

: 일정한 기댓값과 분산을 갖는 확률표본

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \stackrel{a}{\sim} N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right) \quad \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \stackrel{a}{\sim} N(0,1)$$

[예 9-16] 주사위를 랜덤하게 40번 굴렸을 때 나온 눈의 평균이 3과 4 사이에 들어갈 확률

$$\begin{aligned} \mu &= \frac{6+1}{2} = 3.5 \quad \sigma^2 = \frac{(6+1)(6-1)}{12} = \frac{35}{12} \Rightarrow \bar{X} \stackrel{a}{\sim} N\left(3.5, \frac{35}{12 \times 40}\right) \\ P(3 < \bar{X} < 4) &= P\left(\frac{3-3.5}{\sqrt{35/480}} < Z < \frac{4-3.5}{\sqrt{35/480}}\right) \\ &= P(-1.8516 < Z < 1.8516) = 0.9359 \end{aligned}$$

```
pnorm(4, 3.5, sqrt(35/480)) - pnorm(3, 3.5, sqrt(35/480))
[1] 0.9359225
```

25/28

25

6. 정규모집단이 아닌 경우의 표본분포

[따름정리 9-7] 표본비율의 분포

: 성공확률이 p인 n회의 시행에서 추출된 확률표본

$$\frac{X}{n} \stackrel{a}{\sim} N\left(p, \frac{p(1-p)}{n}\right) \quad \frac{X/n - p}{\sqrt{p(1-p)/n}} = \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}} \stackrel{a}{\sim} N(0,1)$$

[예 9-17]* 다음의 이항분포에서 구한 성공 횟수 표준화 통계량의 히스토그램과 정규확률도를 작성하고, 수렴결과 비교

$$B(n, 0.5) \quad B(n, 0.3) \quad B(n, 0.7) \quad B(n, 0.1)$$

26/28

26

6. 정규모집단이 아닌 경우의 표본분포

[예 9-18] 주사위를 랜덤하게 40번 굴렸을 때, 3이나 4가 나온 회수가 10 이상 15이하일 확률을 구하시오.

$$X \sim B(40, \frac{1}{3}) \quad P(10 \leq X \leq 15) = \sum_{x=10}^{15} \binom{40}{x} \left(\frac{1}{3}\right)^x \left(\frac{2}{3}\right)^{40-x} \doteq 0.6723$$

```
pbinom(15, 40, 1/3) - pbinom(9, 40, 1/3)
[1] 0.6722687
```

근사적 계산
연속성 보정 $np = 40 \times \frac{1}{3} = \frac{40}{3}, np(1-p) = 40 \times \frac{1}{3} \times \frac{2}{3} = \frac{80}{9}$

$$P(10 \leq X \leq 15) \doteq P\left(\frac{9.5 - 40/3}{\sqrt{80/9}} < Z < \frac{15.5 - 40/3}{\sqrt{80/9}}\right) \\ \doteq P(-1.2857 < Z < 0.7267) \doteq 0.6670$$

```
pnorm(15.5, 40/3, sqrt(80/9)) - pnorm(9.5, 40/3, sqrt(80/9))
[1] 0.6670348
```

```
pnorm(15, 40/3, sqrt(80/9)) - pnorm(10, 40/3, sqrt(80/9))
[1] 0.5801487
```

27/28

27

6. 정규모집단이 아닌 경우의 표본분포

[정리 9-8] 표본평균의 분포 (모분산을 모르지만 표본이 매우 큰 경우)

$$\frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \stackrel{a}{\sim} N(0,1)$$

[예 9-19]* 다음의 분포에 대해 [정리 9-8]을 적용하여 비교

$$t(3) \quad Exp(5) \quad \Gamma(0.5, 10) \quad Poi(5)$$

28/28

28