

7-2 이론적 확률분포(이산형) 2



8-2-1.베르누이 분포

1. 베르누이 시행(Bernoulli trial)

- 실험에서 결과가 둘 중의 하나로 나타나는 실험을 말한다.
- 그 중 하나를 성공(success : s)이라 하고 다른 하나를 실패(failure : f)라고 정의한다.
- 따라서 베르누이 시행은 실험의 결과가 s 또는 f인 확률실험이라고 할 수 있으며, 표본공간은 $\Omega = \{s, f\}$ 이 된다.
- 이 실험에서 결과가 s일 확률이 p라면 확률의 기본원리에 의하여 실험결과가 f일 확률은 $1-p$ 이다.

예.베르누이 시행의 예

(a) 동전 하나를 던지는 실험	결과	앞면(Head)/뒷면(Tail)
(b) 대학에 지원한 한 학생의 시험결과	결과	합격/불합격
(c) 한 공장의 생산제품의 불량여부	결과	합격품/불량품
(d) 활을 쏘아서 과녁 맞추기	결과	성공/실패



2. 베르누이 확률변수

- 베르누이 시행에서 결과가 s 이면 '1'이고, 결과가 f 이면 '0'이라고 정의된 확률변수를 말한다.

3. 베르누이 확률분포

- 확률변수 X 의 분포가 다음과 같을 때, X 를 베르누이 확률변수라 하고, $X \sim \text{Bernoulli}(p)$ 로 정의한다.

$$P_r(X = x) = p^x(1 - p)^{1-x}, x = 0, 1$$

- 베르누이 분포의 모양은 확률 p 의 값에 의하여 결정되므로 이 분포의 모수는 p 이다.

x	p(x)
0	1-p
1	p

4. 베르누이 확률분포의 평균과 분산

① 평균

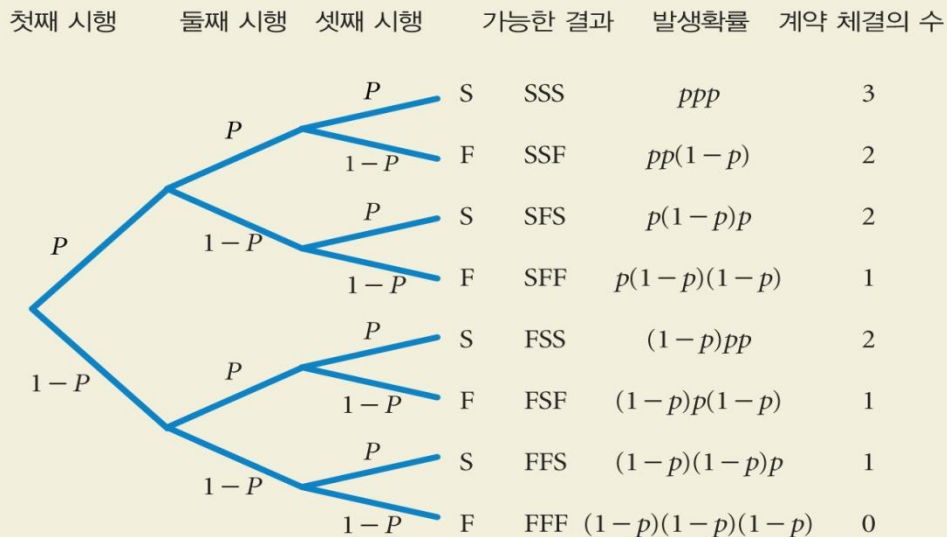
$$E(X) = \sum x_i p_i = 0 \times (1 - p) + 1 \times p = p$$

② 분산

$$E(X^2) = \sum x_i^2 p_i = 0 \times (1 - p) + 1 \times p = p$$

$$\sigma_X^2 = E(X^2) - [E(X)]^2 = p - p^2 = p(1 - p)$$

베르누이 시행을
세 번 행할 때의
성공횟수와
발생확률의 예



방문자가 3명일 때의 이항분포

계약 체결의 수(x)	$P(x)$
0	$(1-p)^3$
1	$3p(1-p)^2$
2	$3p^2(1-p)$
3	p^3

1. 이항분포

- 이항분포 (binomial distribution) 는 베르누이 시행을 독립적으로 n 번 반복했을 때 나타나는 결과에 있어서 성공(s)의 횟수에 대한 분포를 구하는 것이다
- 성공의 확률이 p 이고 실패의 확률이 q ($q = 1 - p$) 인 베르누이 시행을 독립적으로 n 번 반복하였을 때 나타나는 성공의 횟수를 확률변수 X 라고 할 때, X 를 이항확률변수 (binomial random variable) 라 하고, $X \sim B(n, p)$ 로 정의하며 확률분포는 다음과 같다.

$$P_r(X = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}, k = 0, 1, 2, \dots, n$$

$\frac{n!}{k!(n-k)!}$

- 이항분포에서 모수는 각 시행에서 성공이 나타날 확률 p 와 시행횟수 n 이다.



2. n개 독립인 확률변수의 합의 평균과 분산

· X_1, X_2, \dots, X_n 이 서로 독립이며 각각의 평균이 μ 이고, 분산이 σ^2 이라면
이 확률변수들의 합 $X = \sum_{i=1}^n X_i$ 의 평균과 분산은 다음과 같다.

$$E(X) = n\mu$$
$$Var(X) = n\sigma^2$$

3. 이항분포의 평균과 분산

- 위의 설명 2번을 이용하여 이항분포의 평균과 분산을 다음과 같이 유도할 수 있다.

X_1, X_2, \dots, X_n 이 각각 서로 독립인 베르누이 확률변수이고 각각의 확률은

$P_r(x_i = 1) = p, P_r(x_i = 0) = q, i = 1, 2, \dots, n$ 이라고 할 때, 이항확률변수 X 는
 $X = \sum_{i=1}^n X_i$ 라고 정의할 수 있다.

- 따라서 이항확률변수 X 의 평균과 분산은 다음과 같다.

① 평균

$$E(X) = E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n E(X_i) = p + p + \dots + p = np$$

② 분산

$$Var(X) = Var\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n Var(X_i) = pq + pq + \dots + pq = npq$$



4. 이항분포의 확률계산

- 이항확률분포에서 확률의 계산은 부록III의 [표1]에 의하여 구할 수 있다.
표본의 수 $n=5, 10, 15, 20, 25$ 인 경우에 있어서 성공의 확률이 p 인 이항확률
변수 X 의 값 a 까지의 누적확률을 제시하여 준다.

$$P_r(X \leq a) = \sum_{x=0}^a P(x)$$

[표 1] 누적이항확률분포표

$$P(X \leq a) = \sum_{x=0}^a P(x)$$

(a) $n=5$

P

	0.01	0.05	0.10	0.20	0.30	0.40	0.50	0.60	0.70	0.80	0.90	0.95	0.99	
a														a
0	.951	.774	.590	.328	.168	.078	.031	.010	.002	.000	.000	.000	.000	0
1	.999	.977	.919	.737	.528	.337	.188	.087	.031	.007	.000	.000	.000	1
2	1.000	.999	.991	.942	.837	.683	.500	.317	.163	.058	.009	.001	.000	2
3	1.000	1.000	1.000	.993	.969	.913	.812	.663	.472	.263	.081	.023	.001	3
4	1.000	1.000	1.000	1.000	.998	.990	.969	.922	.832	.672	.410	.226	.049	4



```
1 binom11<-rep(NA,5)
2 binom12<-rep(NA,5)
3 binom13<-rep(NA,5)
4
5 binom11[1]<-rbinom(0, 5, 0.1)
6 binom12[1]<-rbinom(0, 5, 0.2)
7 binom13[1]<-rbinom(0, 5, 0.3)
8
9 for(i in 2:5) {
10   binom11[i]<-rbinom(i-1, 5, 0.1)
11 }
12
13 for(i in 2:5) {
14   binom12[i]<-rbinom(i-1, 5, 0.2)
15 }
16
17 for(i in 2:5) {
18   binom13[i]<-rbinom(i-1, 5, 0.3)
19 }
20
21 (binom<-cbind(binom11,binom12, binom13))
22
```

	binom11	binom12	binom13
[1,]	0.59049	0.32768	0.16807
[2,]	0.91854	0.73728	0.52822
[3,]	0.99144	0.94208	0.83692
[4,]	0.99954	0.99328	0.96922
[5,]	0.99999	0.99968	0.99757

예

재벌 구조조정에 대한 한 신문사의 여론조사 결과, 우리 국민들 중 80%는 강도 있는 재벌 구조조정에 찬성하고 20%는 반대하는 것으로 나타났다고 하자. 임의로 5명이 선택되었을 때 3명이 반대할 확률은 얼마인가? 또한 임의로 선택된 5명 중 3명 이상이 반대할 확률은 얼마인가?



답

$$P_X(3) = {}_5C_3 0.2^3 \times 0.8^2 = 0.0512$$

따라서 임의로 선택된 5명 중 3명이 반대할 확률은 0.0512이다. 그리고 3명 이상이 반대할 확률은 다음과 같다.

$$\begin{aligned} P(X \geq 3) &= P_X(3) + P_X(4) + P_X(5) \\ &= 0.0512 + 0.0064 + 0.0003 = 0.0579 \end{aligned}$$

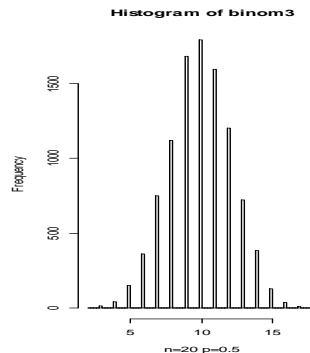
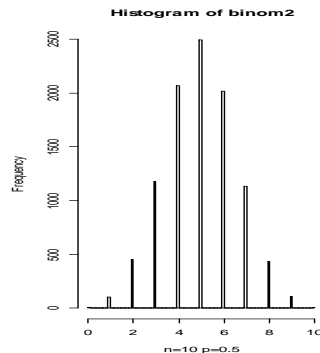
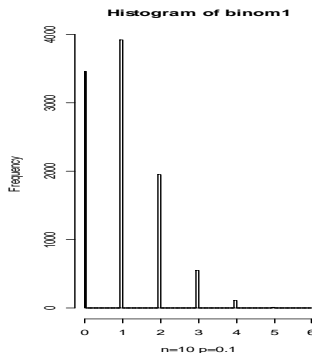
5. 이항분포의 그래프

- 이항분포는 성공확률 p 가 0.5이면 평균 $\mu = np = \frac{n}{2}$ 을 중심으로 좌우대칭인 분포를 가지며, p 와 n 의 크기에 따라 모양이 결정된다. 세 가지 경우에 대한 이항분포의 그림은 다음과 같다.

```

1 set.seed(12345)
2
3 r<-10000
4
5 binom1<-rbinom(r, 10, 0.1)
6 binom2<-rbinom(r, 10, 0.5)
7 binom3<-rbinom(r, 20, 0.5)
8
9 par(mfrow=c(1,3))
10
11 hist(binom1, breaks=100, xlab="n=10 p=0.1")
12 hist(binom2, breaks=100, xlab="n=10 p=0.5")
13 hist(binom3, breaks=100, xlab="n=20 p=0.5")
14

```



```

1 par(mfrow=c(2,2))
2
3 n<-25 # 시행횟수
4
5 p_list<-c(0.1, 0.2, 0.5, 0.7) # 발생 확률
6
7 for (i in 1:length(p_list)) {
8   p_x<-dbinom(x=1:n, n, p_list[i])
9   plot(x=1:n, p_x, xlab="x", ylab="P(X=x)",
10        ylim=c(0, 0.3), xlim=c(1,n), main=paste("p=", p_list[i]))
11   x_seq<-seq(1,n,1)
12   lines(x_seq, p_x, type="h", col="blue")
13 }
14

```

