Algunas distribuciones discretas de probabilidad

1.2. La distribución binomial

Llámese éxito a la ocurrencia del evento y fracaso a su no ocurrencia.

Las dos suposiciones claves para la distribución binomial son:

- I. La probabilidad de éxito p permanece constante para cada ensayo.
- II. Los n ensayos son independientes entre sí.

Para obtener la función de probabilidad de la distribución binomial, primero se determina la probabilidad de tener, en n ensayos, x éxitos consecutivos seguidos de n-x fracasos consecutivos. Dado que, por hipótesis, los n ensayos son independientes de la definición 2.15, se tiene:

$$p \cdot p \cdot p \cdot (1-p) \cdot (1-p) \cdot (1-p) = p^{x}(1-p)^{n-x}$$

Definición 1.1 (Distribución binomial con función de probabilidad) Sea X una variable aleatoria que representa el número de éxitos en n ensayos y p la probabilidad de éxito con cualquiera de éstos. Se dice entonces que X tiene una distribución binomial con función de probabilidad.

$$p(x;n,p) \begin{cases} \frac{n!}{(n-x)!x!} p^x (1-p)^{n-x} & x = 0,1,2,\dots,n. \\ 0 \text{ para cualquier otro valor.} & 0 \le p \le 1. \text{ para } n \text{ entero.} \end{cases}$$

El nombre distribución binomial proviene del hecho de que los valores de p(x; n, p) para x = 1, 2, ..., n son los términos sucesivos de la expansión binomial de $[(1-p)+p]^n$; esto es,

$$[(1-p)+p]^n = (1-p)^n + n(1-p)^{n-1}p + \frac{n(n-1)}{2!}(1-p)^{n-2}p^2 + \dots + p^n$$

$$= \sum_{x=0}^n \frac{n!}{(x-x)!x!}p^x(1-p)^{n-x}$$

$$= \sum_{x=0}^n p(x;n,p)$$

Pero dado que $[(1-p)+p]^n=1$ y $p(x;n,p)\geq 0$ para $x=0,1,2,\ldots n,$ este hecho también verifica que p(x;n,p) es una función de probabilidad.

La probabilidad de que una variable aleatoria X sea menor o igual a un valor específico de x, se determina por la función de distribución acumulativa.

$$P(X \le x) = F(x; n, p) = \sum_{i=0}^{x} {n \choose i} p^{i} (1-p)^{n-i}$$

Nótese que si n = 1, la función de probabilidad binomial se deduce a

$$p(x;n,p) = \left\{ \begin{array}{ll} p^x (1-p)^{1-x} & x=0,1 \\ \\ 0 & \text{para cualquier otro valor.} \end{array} \right.$$

Que es la función de probabilidad de la distribución puntual o Bernoulli.

Por definición 3.8, el primer momento alrededor del cero de la variable aleatoria binomial X es el valor esperado de X.

$$E(X) = x \sum_{x=0}^{n} \frac{n!}{(n-x)!x!} p^{x} (1-p)^{n-x}$$

$$= x \sum_{x=1}^{n} \frac{n!}{(n-x)!x!} p^{x} (1-p)^{n-x}$$

$$= \sum_{x=1}^{n} \frac{n!}{(n-x)!(x-1)!} p^{x} (1-p)^{n-x}$$

en donde se ha escrito la suma desde uno hasta n, dado que cuando x=0 el primer término es cero y se cancela la x del numerador con la x en x!. Factorizando n y p, se tiene:

$$E(X) = np \sum_{x=1}^{n} \frac{(n-1)!}{(n-x)!(x-1)!} p^{x-1} (1-p)^{n-x}$$

Si y = x - 1 y m = n - 1, entonces:

$$E(X) = np \sum_{i=1}^{n} \frac{m!}{(m-y)!y!} p^{y} (1-p)^{n-y}$$

De donde se sabe que $p(y; m, p) = \frac{m!}{(m-y)!y!} p^y (1-p)^{n-y}$ es la función de probabilidad de una variable aleatoria binomial Y con parámetros m = n-1 y p; de ésta manera $\sum_{y=0}^{m} p(y; m, p) = 1$ y la media de una variable aleatoria binomial es:

$$E(X) = \mu = np.$$

Para obtener la varianza, se necesita el segundo momento alrededor de cero, $\mu_{2}^{'}$, o:

$$E(X^{2}) = \sum_{x=0}^{n} x^{2} p(x; n, p)$$

pero, e el término $x^2/x!$ se cancelará una sola x en el numerador, y la que resta evitará que la suma se manipule de la misma forma en que se determinó la media. La alternativa es escribir x^2 como:

$$x^2 = x(x-1) + x;$$

de esta manera se tiene:

$$E(X^2) = E[X(X - 1)] + E(X).$$

Dado que E(X) ya se ha determinado, puede usarse el mismo procedimiento para evaluar E(X(X-1)):

$$E[X(X-1)] = \sum_{x=0}^{n} x(x-1) \frac{n!}{(n-x)!x!} p^{x} (1-p)^{n-x}$$

$$= \sum_{x=2}^{n} x(x-1) \frac{n!}{(n-x)!x!} p^{x} (1-p)^{n-x}$$

$$= \sum_{x=2}^{n} \frac{n!}{(n-x)(x-2)!} p^{x} (1-p)^{n-x}$$

$$= n(n-1) p^{2} \sum_{x=2}^{n} \frac{(n-2)!}{(n-x)!(x-2)!} p^{x-2} (1-p)^{n-x}$$

Sea y = x - 2 y m = n - 2, entonces:

$$E[X(X-1)] = n(n-1)p^{2} \sum_{y=0}^{m} \frac{m!}{(m-y)y!} p^{y} (1-p)^{m-y}$$

$$= n(n-1)p^{2} \sum_{y=0}^{m} p(y; m, p)$$

$$= n(n-1)p^{2}$$

Así,

$$E(X^{2}) = \mu_{2}^{'} = n(n-1)p^{2} + np$$

De esta manera, la varianza de una variable aleatoria binomial es:

$$Var(X) = \mu_{2}^{'} - \mu^{2} = n(n-1)p^{2} + np - n^{2}p^{2} = np[(n-1)p + 1 - np] = np(1-p).$$

Para obtener el tercer momento alrededor del cero, se determina E[X(X-1)(X-2)] dado que:

$$E[X(X-1)(X-2)] = \mu_{3}^{'} - 3\mu_{2}^{'} + 2\mu$$

$$E[X(X-1)(X-2)] = \sum_{x=0}^{n} x(x-1)(x-2) \frac{n!}{(n-x)!x!} p^{x} (1-p)^{n-x}$$

$$= \sum_{x=3}^{n} \frac{n!}{(n-x)!(x-3)!} p^{x} (1-p)^{n-x}$$

$$= n(n-1)(n-2)p^{3} \sum_{x=3}^{n} \frac{(n-3)!}{(n-x)!(x-3)!} p^{x-3} (1-p)^{n-x}$$

$$= n(n-1)(n-2)p^{3} \sum_{x=3}^{n} \frac{m!}{(m-y)!y!} p^{y} (1-p)^{m-y}$$

$$= n(n-1)(n-2)p^{3}$$

Así,

$$\mu_{3}^{'} - 3\mu_{2}^{'} + 2\mu = n(n-1)(n-2)p^{3}$$

$$\mu_{3}^{'} = n(n-1)(n-2)p^{3} + 3[n(n-1)p^{2} + np] - 2np$$

$$= n(n-1)(n-2)p^{3} + 3n(n-1)p^{2} + np$$

El tercero momento central μ_3 puede ser determinado por $\mu_3=\mu_3^{'}-3\mu\mu_2^{'}+2\mu^3$.

$$\mu_3 = n(n-1)(n-2)p^3 + 3n(n-1)p^2 + np - 3np[n(n-1)p^2 + np] + 2n^3p^3$$

Lo que se traduce como:

$$\mu_3 = np(1-p)(1-2p)$$

Por tanto de $\alpha_3 = \frac{\mu_3}{(\mu_2)^{3/2}}$ el tercer momento estandarizado de la distribución binomial es:

$$\alpha_3 = \frac{np(1-p)(1-2p)}{[np(1-p)]^{3/2}}$$

$$= \frac{np(1-p)(1-2p)}{np(1-p)[np(1-p)]^{1/2}}$$

$$= \frac{1-2p}{[np(1-p)]^{1/2}}$$

De manera similar, para el cuarto momento alrededor del cero se evalúa E[X(X-1)(X-2)(X-3)] dado que:

$$E[X(X-1)(X-2)(X-3)] = \mu_{4}^{'} - 6\mu_{3}^{'} + 11\mu_{2}^{'} - 6\mu.$$

es decir,

$$E[X(X-1)(X-2)(X-3)] = \sum_{x=4}^{n} x(x-1)(x-2)(x-3) \cdot \frac{n!}{(n-x)!x!} p^{x} (1-p)^{n-x}$$

$$= n(n-1)(n-2)(n-3)p^{4} \sum_{x=4}^{n} \frac{(n-4)!}{(n-x)!(x-4)!} p^{x-4} (1-p)^{n-x}$$

$$= n(n-1)(n-2)(n-3)p^{4} \sum_{y=0}^{m} \frac{m!}{(m-y)!y!} p^{y} (1-p)^{m-y}$$

$$= n(n-1)(n-2)(n-3)p^{4}$$

Sustituir en