

Modelos discretos

1-Bernoulli: Suponha um experimento que admite apenas dois resultados. Isto é, $\Omega = \{s, f\}$. Geralmente, s é denominado sucesso e f fracasso. Esse tipo de experimento é chamado de experimento de Bernoulli.

Defina $X = X(\omega) = \begin{cases} 1, & \omega = s = \text{"sucesso"} \\ 0, & \omega = f = \text{"fracasso"} \end{cases}$; Se $p = P(\{s\})$, então X é denominada v.a. de Bernoulli de parâmetro p , $0 \leq p \leq 1$. Sua função de probabilidade (f.p.) é

$$P_X(x) = p^x(1-p)^{1-x}, \quad x=0,1.$$

Notação: $X \sim Ber(p)$.

Temos que $E(X) = p$ e $Var(X) = p(1-p)$.

2-Binomial: Considere n repetições independentes do experimento de Bernoulli, cada uma com prob. de sucesso p . Seja $X = \text{"Número de sucessos registrados"}$. Encontramos $P_X(x) = P(X=x)$.

Nesse caso $\Omega = \{w = (w_1, w_2, \dots, w_n); w_i \in \{s, f\}\}$.

$\frac{1}{1} \frac{2}{2} \frac{3}{3} \cdots \frac{n-1}{n-1} \frac{n}{n}$
 x sucessos $n-x$ fracassos $\binom{n}{x}$ maneiras diferentes.
 Tenho n "rótulos" que determinarão as x posições que os sucessos aparecerão.

Cada maneira tem prob. $p^x(1-p)^{n-x}$. Logo,

$$P_X(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}, x=0, 1, 2, \dots, n.$$

$$E(X) \stackrel{(?)}{=} np \text{ e } Var(X) \stackrel{(?)}{=} np(1-p).$$

3 - Geométrica

Suponha o experimento $E =$ "Repetir o ensaio de Bernoulli de parâmetro p independentemente até a ocorrência do primeiro fracasso". Então, seu espaço amostral é

$$\Omega = \{s, sf, ssf, sssf, ssssf, \dots\}$$

$x=1 \quad x=2 \quad x=3 \quad x=4 \quad x=5$
 $\uparrow \quad \uparrow \quad \uparrow \quad \uparrow \quad \uparrow$
 $y=0 \quad y=1 \quad y=2 \quad y=3 \quad y=4$

Seja $X =$ "Número de repetições até a parada do experimento". Nesse caso, dizemos que X tem distribuição Geométrica de parâmetro p e escrevemos $X \sim Geo(p)$. Uma outra formulação da v.a. Geométrica é $Y =$ "Número de sucessos

obtidos". A função de probabilidades de X é dada por

$$P_X(x) = P(X=x) = P(\{\underbrace{sss\dots sf}_{x-1}\}) = p^{x-1}(1-p), \quad x=1, 2, \dots$$

e a de Y por

$$P_Y(y) = P(Y=y) = P(\{\underbrace{sss\dots sf}_y\}) = p^y(1-p), \quad y=0, 1, 2, \dots$$

Repare que $X = Y+1$. Logo, $E(X) = E(Y) + 1$ e $\text{Var}(X) = \text{Var}(Y)$.

Temos que

$$\begin{aligned} E(Y) &= \sum_{y=0}^{\infty} y P_Y(y) = \sum_{y=0}^{\infty} y p^y (1-p) = (1-p) \sum_{y=0}^{\infty} (y+1-1)p^y \\ &= (1-p) \left[\sum_{y=0}^{\infty} (y+1)p^y - \sum_{y=0}^{\infty} p^y \right] = (1-p) \left[\sum_{y=0}^{\infty} \frac{\partial p^{y+1}}{\partial p} - \frac{1}{1-p} \right] = (1-p) \frac{\partial}{\partial p} \sum_{y=0}^{\infty} p^{y+1} - 1 \\ &= (1-p) \frac{\partial}{\partial p} \left[\frac{p}{(1-p)} \right] - 1 = (1-p) \cdot \left[\frac{1-p - (-1) \cdot p}{(1-p)^2} \right] - 1 = \frac{1}{1-p} - 1 = \frac{p}{1-p}. \end{aligned}$$

Logo, $E(X) = E(Y) + 1 = \frac{1}{1-p} - 1 + 1 = \frac{1}{1-p}$. Por outro lado,

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \sum_{x=1}^{\infty} x^2 P_X(x) = \sum_{x=1}^{\infty} x^2 p^{x-1} (1-p) = (1-p) \sum_{x=1}^{\infty} (x+1-1)x p^{x-1} \\ &= (1-p) \sum_{x=1}^{\infty} (x+1)x p^{x-1} - \sum_{x=1}^{\infty} x p^{x-1} (1-p) \xrightarrow{E(X) = \frac{1}{1-p}} = (1-p) \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\partial^2 p^{x+1}}{\partial p^2} - \frac{1}{1-p} \\ &= (1-p) \frac{\partial^2}{\partial p^2} \left[\sum_{x=1}^{\infty} p^{x+1} \right] - \frac{1}{1-p} = (1-p) \frac{\partial^2}{\partial p^2} \left[\frac{p^2}{1-p} \right] - \frac{1}{1-p} = (1-p) \left[\frac{\partial}{\partial p} \left(\frac{\partial p - \partial p^2 + p^2}{(1-p)^2} \right) \right] \\ &\quad - \frac{1}{1-p} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= (1-p) \left[\frac{\partial}{\partial p} \left(\frac{2p-p^2}{(1-p)^2} \right) \right] - \frac{1}{1-p} = \frac{(1-p)}{(1-p)^4} \left[(2-2p)(1-p)^2 + 2(1-p)(2p-p^2) \right] - \frac{1}{1-p} \\
 &= \frac{1}{(1-p)^3} (1-p) [2(1-p)^2 + 2(2p-p^2)] - \frac{1}{1-p} = \frac{1}{(1-p)^2} [2-4p+2p^2+4p-2p^2] - \frac{1}{1-p} \\
 &= \frac{2}{(1-p)^2} - \frac{1}{(1-p)} = \frac{2-1+p}{(1-p)^2} = \frac{1+p}{(1-p)^2}.
 \end{aligned}$$

Logo,

$$\text{Var}(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \frac{1+p}{(1-p)^2} - \left(\frac{1}{1-p}\right)^2 = \frac{1+p-1}{(1-p)^2} = \frac{p}{(1-p)^2} = \text{Var}(Y).$$

4- Binomial Negativa (Pascal)

Considere que um ensaio de Bernoulli de parâmetro p é repetido independentemente até a obtenção de K fracassos e espaço amostral desse experimento é

$$\Omega = \underbrace{\{ff\cdots f\}}_{Y=K}, \underbrace{\{ff\cdots sf, \dots, sf\cdots f\}}_{Y=k+1}, \underbrace{\{ff\cdots ssf, \dots, sf\cdots fsf, \dots, ssf\cdots f, \dots\}}_{Y=k+2}$$

Seja $X = \text{"Número de sucessos obtidos"}$ e $Y = \text{"Número de repetições realizadas"}$. Assim, $Y = X + K$, logo, $E(Y) = E(X) + K$ e $\text{Var}(X) = \text{Var}(Y)$. Denotamos $X \sim BN(K, p)$ e $Y \sim BN(K, p)$.

$(k-1)f \rightarrow$ $\overbrace{\dots}^f$ y $\binom{y-1}{k-1}$ {combinacões das $y-1$ posições para atribuir aos k fracassos} Cada combinação tem prob. $p^{y-k}(1-p)^k$

Logo, a função de probabilidade de Y é

$$P_Y(y) = P(Y=y) = \binom{y-1}{k-1} p^{y-k} (1-p)^k, \quad y=k, k+1, \dots$$

Por raciocínio análogo, verificamos que

$$P_X(x) = P(X=x) = \binom{x+k-1}{k-1} p^x (1-p)^k, \quad x=0, 1, 2, \dots$$

O valor esperado de X é

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{x=0}^{\infty} x \binom{x+k-1}{k-1} p^x (1-p)^k = \sum_{x=1}^{\infty} x \frac{(x+k-1)!}{(k-1)! x!} p^x (1-p)^k \\ &= \sum_{x=1}^{\infty} \frac{k}{k} \frac{(x-1+k)!}{(k-1)! (x-1)!} p^x (1-p)^{k+1} = \frac{kp}{(1-p)} \sum_{x=1}^{\infty} \binom{x-1+k+1-1}{k+1-1} p^{x-1} (1-p)^{k+1} \\ &\stackrel{\text{BN}(k+1, p)}{\rightarrow} 1 \\ &= \frac{kp}{(1-p)} \sum_{x=0}^{\infty} \binom{x+k+1-1}{k+1-1} p^x (1-p)^{k+1} = \frac{kp}{(1-p)}. \end{aligned}$$

Portanto, $E(Y) = E(X) + k = \frac{kp}{(1-p)} + k \frac{(1-p)}{(1-p)} = \frac{k}{(1-p)}$. Em contrapartida,

$$E(X^2) = \sum_{x=1}^{\infty} x^2 \binom{x+k-1}{k-1} p^x (1-p)^k = \sum_{x=1}^{\infty} x^2 \frac{(x+k-1)!}{(k-1)! (x-1)!} p^x (1-p)^k$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X^2) &= \sum_{x=1}^{\infty} (x-1) \frac{(x-1+k)!}{(k-1)!(x-1)!} p^x (1-p)^k + \frac{p}{(1-p)} \cdot k \sum_{x=1}^{\infty} \binom{x-1+k+1-1}{k+1-1} p^{x-1} (1-p)^{k+1} \\ &= \frac{kp}{(1-p)} + \sum_{x=2}^{\infty} \frac{(x-1+k)!}{(k+1)!(x-2)!} \cdot \frac{k(k+1)}{(1-p)^2} p^2 \cdot p^{x-2} (1-p)^{k+2} \\ &= \frac{kp}{(1-p)} + \frac{k(k+1)p^2}{(1-p)^2} \sum_{x=2}^{\infty} \binom{x-2+k+2-1}{k+2-1} p^{x-2} (1-p)^{k+2} \end{aligned}$$

Logo,

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= E(X^2) - [E(X)]^2 = \frac{kp}{(1-p)} + \frac{k^2 p^2 + kp^2}{(1-p)^2} - \frac{k^2 p^2}{(1-p)^2} = \frac{kp}{(1-p)} \left[\frac{1 + \frac{p}{1-p}}{1/(1-p)} \right] = \frac{kp}{(1-p)^2} \\ &= \text{Var}(Y). \end{aligned}$$

5- Hipergeométrica

Suponha que N objetos, r do tipo 1 e $N-r$ do tipo 2, são coloquados em uma urna. Considere o experimento $\xi = \text{"Retirar } n \text{ objetos da urna"}$, $n \leq N$. Então, o espaço amostral desse experimento é

$$\Omega = \{w = (w_1, w_2, \dots, w_n); w_i = t_1, t_2, i=1,2,\dots,n\},$$

onde $t_1 = \text{"objeto do tipo 1"}$ e $t_2 = \text{"objeto do tipo 2"}$. Seja agora

$X = \text{"Número de objetos do tipo 1 retirados"}$. Admitindo que todo $w \in \Omega$ tem a mesma probabilidade de ser escolhido, então, como podemos ter $\binom{N}{n}$ combinações diferentes, a probabilidade de cada combinação é $1/\binom{N}{n}$.

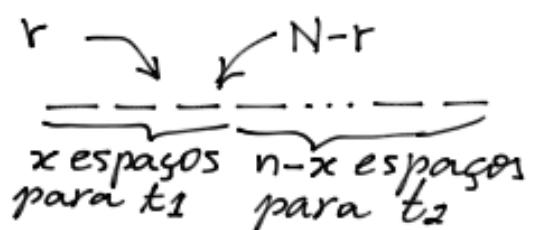
Observe que:

- se $n > N-r$, então, dos n elementos retirados, pelo menos $n-(N-r)$ têm que ser do tipo 1;
- se $n \leq N-r$, é possível que todos objetos retirados sejam do tipo 2.

Logo, o número de objetos do tipo 1, x , deve ser tal que $x \geq \max\{0, n-(N-r)\}$. Por outro lado:

- se $r < n$, então, o número de objetos do tipo 1 será no máximo r ;
- se $r \geq n$, então, é possível que todos elementos retirados sejam do tipo 1.

Portanto, $x \leq \min\{r, n\}$. Assim, a qtd de $w \in \Omega$ tais que $X(w) = x$, é



$\binom{r}{x} \binom{N-r}{n-x}$ { qtd de combinações favoráveis a $[X=x]$ }

Logo, a função de probabilidade de X é dada por

$$P_X(x) = P(X=x) = \frac{\binom{r}{x} \binom{N-r}{n-x}}{\binom{N}{n}}, \max\{0, n-(N-r)\} \leq x \leq \min\{r, n\}.$$

Nesse caso, denotamos $X \sim \text{Hip}(N, r, n)$. Seja

$$\text{Im } X = \{x \in \mathbb{Z} : \max\{0, n-(N-r)\} \leq x \leq \min\{r, n\}\}.$$

Logo,

$$E(X) = \sum_{x \in \text{Im } X} x \cdot \frac{r!}{x!(r-x)!} \cdot \frac{(N-r)!}{(n-x)!(N-r-(n-x))!} \cdot \frac{n! (N-n)!}{N!}$$

$$= \sum_{x \in A} \frac{r \cdot (r-1)!}{(x-1)!(r-1-(x-1))!} \cdot \frac{(N-1-(r-1))!}{(n-1-(x-1))! (N-1-(r-1)-(n-1-(x-1)))!} \cdot \frac{n(n-1)!(N-1-(n-1))!}{N \cdot (N-1)!}$$

$$= \sum_{x \in A} \frac{r \cdot n}{N} \cdot \binom{r-1}{x-1} \binom{N-1-(r-1)}{n-1-(x-1)} \binom{N-1}{n-1},$$

onde $A = \{x : \max\{1, n-(N-r)\} \leq x \leq \min\{r, n\}\}$, seja agora

$$B = \{x : \max\{0, n-1-(N-r)\} \leq x \leq \min\{r-1, n-1\}\},$$

então

$$E(X) = \frac{rn}{N} \sum_{x \in B} \binom{r-1}{x} \binom{N-1-(r-1)}{n-1-x} \binom{N-1}{n-1} = rn/N.$$

Da mesma maneira mostraremos que $\text{Var}(X) = \frac{nr}{N} \cdot \frac{(N-r)(N-n)}{N-1}$.

6 - Poisson

A v.a. X tem distribuição de Poisson com parâmetro $\lambda > 0$, se sua função de probabilidades é dada por

$$P_X(x) = P(X=x) = \bar{e}^\lambda \lambda^x / x!, \quad x=0,1,2,\dots$$

Neste caso escrevemos $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$.

Esse tipo de distribuição é muito utilizada para modelar o número de ocorrências em determinado intervalo de tempo (ou comprimento, ou área, ...).

Temos que se $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$, então

$$E(X) = \sum_{x=0}^{\infty} x \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^x}{x!} = \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^{x-1} \cdot \lambda}{(x-1)!} = \lambda \sum_{x=0}^{\infty} \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^x}{x!} = \lambda,$$

além disso,

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \sum_{x=0}^{\infty} x^2 \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^x}{x!} = \sum_{x=1}^{\infty} x \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^x}{(x-1)!} = \sum_{x=1}^{\infty} (x-1) \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^x}{(x-1)!} + \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^x}{(x-1)!} = \sum_{x=2}^{\infty} \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^x}{(x-2)!} + \lambda \\ &= \lambda^2 \sum_{x=0}^{\infty} \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^x}{x!} + \lambda = \lambda^2 + \lambda. \end{aligned}$$

$$\sum_{x=0}^{\infty} \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^{x+1}}{x!} = \lambda \sum_{x=0}^{\infty} \frac{\bar{e}^\lambda \lambda^x}{x!}$$

$$\text{Logo, } \text{Var}(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda.$$

Dessa forma temos que a esperança e a variância da Poisson são equivalentes.