

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: $X \sim \text{Ber}(p)$.

Temos que $E(X) = p$ e $\text{Var}(X) = p(1-p)$.

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

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

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

e a de Y por

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

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

Temos que

$$E(Y) = \sum_{y=0}^{\infty} y P_Y(y) = \sum_{y=0}^{\infty} y p^y (1-p) = (1-p) \sum_{y=0}^{\infty} (y+1-1) p^y$$

$$= (1-p) \left[\sum_{y=0}^{\infty} (y+1) p^y - \sum_{y=0}^{\infty} p^y \right] = (1-p) \left[\sum_{y=0}^{\infty} \frac{\partial p^{y+1}}{\partial p} - \frac{1}{1-p} \right] = (1-p) \frac{\partial}{\partial p} \sum_{j=0}^{\infty} p^{j+1} - 1$$

$$= (1-p) \frac{\partial}{\partial p} \left[\frac{p}{1-p} \right] - 1 = (1-p) \cdot \left[\frac{1-p - (-1) \cdot p}{(1-p)^2} \right] - 1 = \frac{1}{1-p} - 1 = \frac{p}{1-p}$$

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

$$E(X^2) = \sum_{x=1}^{\infty} x^2 P_X(x) = \sum_{x=1}^{\infty} x^2 p^{x-1} (1-p) = (1-p) \sum_{x=1}^{\infty} (x+1-1) x p^{x-1}$$

$$= (1-p) \sum_{x=1}^{\infty} (x+1) x p^{x-1} - \sum_{x=1}^{\infty} x p^{x-1} (1-p) \xrightarrow{E(X) = \frac{1}{1-p}} = (1-p) \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\partial^2 p^{x+1}}{\partial p^2} - \frac{1}{1-p}$$

$$= (1-p) \frac{\partial^2}{\partial p^2} \left[\sum_{x=1}^{\infty} p^{x+1} \right] - \frac{1}{1-p} = (1-p) \frac{\partial^2}{\partial p^2} \left[\frac{p^2}{1-p} \right] - \frac{1}{1-p} = (1-p) \left[\frac{\partial}{\partial p} \left(\frac{\partial p - \partial p^2 + p^2}{(1-p)^2} \right) \right] - \frac{1}{1-p}$$

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

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 fra-
 cassos & espaço amostral desse experimento é

$$\Omega = \left\{ \underbrace{ff \dots f}_{X=0}, \underbrace{ff \dots sf, \dots, sf \dots f}_{X=1}, \underbrace{ff \dots ssf, \dots, sf \dots fsf, \dots, sssf \dots f}_{X=2}, \dots \right\}$$

$Y=k$ $Y=k+1$ $Y=k+2$

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

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

BN(k+1, p) → 1

$$= \frac{kp}{(1-p)} + \sum_{x=2}^{\infty} \frac{(x-1+k)!}{(k+1)!(x-2)!} \cdot \frac{k(k+1)}{(1-p)^2} p^2 \cdot p^{x-2} (1-p)^{k+2}$$

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

BN(k+2, p) → 1

Logo,

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

1/(1-p)

5- Hipergeométrica

Suponha que N objetos, r do tipo 1 e $N-r$ do tipo 2, são colocados em uma urna. Considere o experimento $E =$ "Retirar n 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 $t_1 =$ "objeto do tipo 1" e $t_2 =$ "objeto do tipo 2". Seja agora

$X = \text{"Número de objetos do tipo 1 retirados"}$. Admitindo que todo $\omega \in \Omega$ 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 $n - (N-r)$ tem 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 qtdde de $\omega \in \Omega$ tais que $X(\omega) = x$, é

$$\underbrace{\quad \quad \quad}_x \text{ espaços para } t_1 \quad \underbrace{\quad \quad \quad}_{n-x} \text{ espaços para } t_2$$

r $N-r$
 \swarrow \nwarrow

$$\binom{r}{x} \binom{N-r}{n-x} \left\{ \begin{array}{l} \text{qtdde de combinações} \\ \text{favoráveis a } [X=x]. \end{array} \right.$$

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 $X_N \text{ Hip}(N, r, n)$. Seja

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

Logo,

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

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

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

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

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

$N-1-(r-1)$ $\text{Hip}(N-1, r-1, n-1)$

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

6- Poisson

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

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

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

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

além disso,

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

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

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