Estatística Aplicada à Recursos Hídricos

Docente: Rachid Muleia

rachid.muleia@uem.mz

Mestrado em Gestão de Recursos Hídricos - DGEO/UEM

Tema: Distribuições Teóricas de Probabilidade de v.a.'s discretas

Ano lectivo: 2023

Distribuições de Probabilidade para v.a.'s discretas

- A distribuição teórica de probabilidade (ou modelo probabilístico) serve para descrever o comportamento de uma v.a.;
- No caso das v.a.'s discretas, ela especifica todos os resultados possíveis da v.a. junto com a probabilidade de que cada um ocorra;
- No caso das contínuas, ela permite determinar as probabilidades associadas a intervalos específicos de valores;
- Distribuições de Probabilidade para v.a's discretas mais importantes:
 - → Distribuição de Bernoulli
 - → Distribuição de Binomial
 - → Distribuições Geométrica
 - → Distribuições Pascal ou Binomial Negativa
 - → Distribuições Hipergeométrica
 - → Distribuição Polinomial ou Multinomial
 - → Distribuição de Poisson

- Consideremos uma única realização de um experimento aleatório, que admite somente dois resultados possíveis: "sucesso" ou "fracasso"
- Um experimento dessa natureza é chamado de "Ensaio de Bernoulli" ou "Prova de Bernoulli".
- Exemplo de uma prova de Bernoulli:

Lançamento de moeda
$$\left\{ egin{array}{ll} {\sf cara}, & {\sf sucesso, com} \ P({\sf cara}) = p; \\ {\sf coroa}, & {\sf fracasso, com} \ P({\sf coroa}) = 1 - p. \end{array} \right.$$

lacksquare Seja X o número de sucessos em uma única realização do experimento. Então

$$X = \begin{cases} 1, & \text{sucesso;} \\ 0, & \text{fracasso.} \end{cases} \quad \text{com} \quad P(X=1) = p \quad \text{e} \quad P(X=0) = 1 - p$$

Nesses condições, diz-se que a v.a. X tem uma distribuição de Bernoulli com parâmetro p. Simbolicamente

$$X \sim B(1, p)$$

onde "1" indica que o experimento foi realizado uma única vez.

■ A função de probabilidade, isto é, fmp, de X é dada por

$$P(X = k) = p^k (1-p)^{1-k}, \quad k = 0, 1 \text{ para } 0$$

■ Definição (Valor Esperado e Variância): Se a v.a. $X \sim B(1, p)$, então

$$E(X) = p;$$
 $Var(X) = p(1-p);$ e $\sigma_X = \sqrt{p(1-p)}$

Exemplo 1: Uma urna tem 30 bolas brancas e 20 verdes. Retira-se uma bola dessa urna. Seja X o número de bolas verdes. Determine P(X) e calcule E(X) e Var(X).

Exemplo 1: Uma urna tem 30 bolas brancas e 20 verdes. Retira-se uma bola dessa urna. Seja X o número de bolas verdes. Determine P(X) e calcule E(X) e Var(X).

$$X = \begin{cases} 1 & \rightarrow p = \frac{20}{50} = \frac{2}{5} \\ 0, & \rightarrow q = 1 - p = \frac{30}{50} = \frac{3}{5} \end{cases}$$

Portanto

$$P(X = x) = \left(\frac{2}{5}\right)^{x} \left(\frac{3}{5}\right)^{1-x}$$

$$E(X) = p = \frac{2}{5}$$

$$Var(X) = p(1-p) = \frac{2}{5} \cdot \frac{3}{5} = \frac{6}{25}$$

Resumo: X tem distribuição de Bernoulli, $X \sim B(1, p)$.

$$X = \begin{cases} 1 & \rightarrow p & P(X = x) = p^{x}(1-p)^{1-x} \\ \Rightarrow & E(X) = p \text{ e } Var(X) = p(1-p) \end{cases}$$

- Agora consideremos n realizações independentes de um mesmo experimento aleatório.
- **C**ada realização admite apenas dois resultados: "sucesso" com probabilidade p e "fracasso" com probabilidade 1 p.
- As probabilidades de sucesso e fracasso são as mesmas para cada realização.
- Ou seja, trata-se de *n* repetições independentes de uma prova de Bernoulli.
- Aqui, a v.a. de interesse X é o número de sucessos (k) em n realizações.
- Nesses condições, diz-se que X tem uma distribuição Binomial com parâmetros n e p. Simbolicamente

$$X \sim Bin(n, p)$$

■ Para determinarmos a função de probabilidades de X, P(X = k), vamos considerar um resultado de n provas de Bernoulli, com k sucessos (sequências de S) e n - k fracassos (sequências de F)

$$R = SSS \dots SFFF \dots F$$

Como as n provas são independentes então (somente para essa ordem)

$$P(R) = p \cdot p \cdot p \cdot \dots \cdot p \cdot (1-p) \cdot (1-p) \cdot (1-p) \cdot \dots \cdot (1-p)$$
$$= p^{k} (1-p)^{n-k}$$

 \blacksquare Assim, a probabilidade de obter k sucessos, seja qual for a ordem é

$$P(X = k) = C_{n,k}p^{k}(1-p)^{n-k}$$
, para todo $k = 0, 1, 2, ..., n$.

■ Definição (Valor Esperado e Variância): Se a v.a. $X \sim Bin(n, p)$, então

$$E(X) = n \cdot p$$
; $Var(X) = n \cdot p \cdot (1-p)$; $e \sigma_X = \sqrt{n \cdot p \cdot (1-p)}$

Exemplo 2: Geralmente, em cerca de 80% das chamadas que um certo técnico em computação recebe para resolver panes nos computadores de clientes ele constata que o problema decorreu da presença de algum vírus. Suponha que, em um determinado dia, esse técnico vai visitar seis desses clientes cujos computadores necessitam de conserto, e admita também que os seis clientes não se comunicam por meio de computador (o que garante a independência da existência de vírus em cada computador). Calcule a probabilidade de que:

- i) Pelo menos quatro entre os seis computadores estejam com vírus.
- ii) No máximo dois dentre eles estejam com vírus.
- iii) Todos os seis estejam com vírus.

Resolução:

Exemplo 2: Geralmente, em cerca de 80% das chamadas que um certo técnico em computação recebe para resolver panes nos computadores de clientes ele constata que o problema decorreu da presença de algum vírus. Suponha que, em um determinado dia, esse técnico vai visitar seis desses clientes cujos computadores necessitam de conserto, e admita também que os seis clientes não se comunicam por meio de computador (o que garante a independência da existência de vírus em cada computador). Calcule a probabilidade de que:

- i) Pelo menos quatro entre os seis computadores estejam com vírus.
- ii) No máximo dois dentre eles estejam com vírus.
- iii) Todos os seis estejam com vírus.

Resolução: Seja X =número de computadores com vírus entre os 6 a serem consertados. Temos que n = 6, p = 0, 8 e 1 - p = 0, 2. Então $X \sim Bin(6; 0, 8)$;

Exemplos (Cont.):

i) Pelo menos quatro entre os seis computadores estejam com vírus.

$$\begin{split} P(X \ge 4) = & P(X = 4) + P(X = 5) + P(X = 6) \\ = & C_{6,4}0, 8^4 \times 0, 2^2 + C_{6,5}0, 8^5 \times 0, 2^1 + C_{6,6}0, 8^6 \times 0, 2^0 \\ = & 0,90112 \end{split}$$

ii) No máximo dois dentre eles estejam com vírus.

$$\begin{split} P(X \leq 2) = & P(X = 0) + P(X = 1 + P(X = 2) \\ = & C_{6,0}0, 8^{0} \times 0, 2^{6} + C_{6,1}0, 8 \times 0, 2^{5} + C_{6,2}0, 8^{2} \times 0, 2^{4} \\ = & 0,01696 \end{split}$$

iii) Todos os seis estejam com vírus.

$$P(X = 6) = C_{6,6}0, 8^6 \times 0, 2^0 = 0, 8^6 = 0, 26214.$$

Exemplo 3: Suponha Se 75% de todas as compras em uma determinada loja sejam feitas com cartão de crédito e X seja a quantidade de compras feitas com cartão de crédito entre 10 compras seleccionadas aleatoriamente. Então X tem distribuição Binomial com n=10, p=0,75 e 1-p=0,25, ou seja, $X\sim Bin(10;0,75)$. Calcule E(X), Var(X) e σ_X .

Resposta:

Exemplo 3: Suponha Se 75% de todas as compras em uma determinada loja sejam feitas com cartão de crédito e X seja a quantidade de compras feitas com cartão de crédito entre 10 compras seleccionadas aleatoriamente. Então X tem distribuição Binomial com $n=10,\ p=0,75$ e 1-p=0,25, ou seja, $X\sim Bin(10;0,75)$. Calcule E(X), Var(X) e σ_X .

Resposta:

$$E(X) = np = 10 \times 0,75 = 7,5$$

 $Var(X) = np(1-p) = 10 \times 0,75 \times 0,25 = 1,875; \quad \sigma_X = \sqrt{1,875}$

Note que apesar de X só poder assumir valores inteiros, $\mathsf{E}(\mathsf{X})$ não precisa ser um inteiro.

Resumo: Se X tem distribuição Binomial, $X \sim Bin(n, p)$, Então

$$P(X = k) = C_{n,k}p^k(1-p)^{n-k}$$
, para todo $x = 0, 1, 2, ..., n$.
 $E(X) = n \cdot p$; e $Var(X) = n \cdot p \cdot (1-p)$;

- Consideremos ainda as n realizações independentes de um mesmo experimento aleatório.
- **C**ada realização admite apenas dois resultados: "sucesso" com probabilidade p e "fracasso" com probabilidade 1 p.
- Agora, a v.a. de interesse X é o número de realizações até que o primeiro sucesso ocorra;
- Claramente, X poderá admitir os valores 1, 2, 3, 4, . . .;
- **X** assumirá o valor inteiro k se e somente se ocorrerem k-1 fracassos antes de ser obtido o primeiro sucesso.
- Nesses condições, diz-se que X tem uma distribuição Geométrica com parâmetro $p\ (0 . Simbolicamente,$

 $X \sim Geom(p)$

A função de probabilidade, valor esperado e variância de X são definidos como:

$$P(X = k) = p(1 - p)^{k-1}$$
, para $k = 1, 2, 3, ...$
 $E(X) = \frac{1}{p}$; e $Var(X) = \frac{(1 - p)}{p^2}$;

■ Proposições: Se a e b são dois inteiros, então

$$P(a \le X \le b) = (1-p)^{a-1} - (1-p)^b$$

 $P(X \ge a) = (1-p)^{a-1} \text{ (fazendo } b \to +\infty)$
 $P(X \le b) = 1 - (1-p)^b \text{ (com } a = 1)$

Exemplo 4: O engenheiro responsável pelo Controle da Qualidade de uma linha de produção examina, uma após a outra, as peças fabricadas. Se achar uma defeituosa, ele para a produção para detectar e corrigir as causas do defeito. Se após examinar 10 peças verificar que nenhuma é defeituosa, ele mantém a linha funcionando. Se a probabilidade de se achar uma peça defeituosa em cada exame é 0,05, qual é a probabilidade de:

- i) a produção ser interrompida antes que a quinta peça seja examinada?
- ii) a produção não precisar ser interrompida?

Resposta.: Seja a v.a. X= o número de peças examinadas até se achar a primeira peça defeituosa. Então X segue uma distribuição geométrica com p=0,05, $X\sim Geom(0,05)$.

Exemplo 4 (Cont.)

i) A produção é interrompida antes de a quinta peça ser examinada se e somente se X < 4.

$$P(X \le 4) = P(X = 1) + P(X = 2) + P(X = 3) + P(X = 4)$$

$$= 0,05 + 0,05 \times 0,95 + 0,05 \times (0,95)^{2} + 0,05 \times (0,95)^{3}$$

$$= 0,185$$

ii) A produção não é interrompida se $X \ge 11$. Ora, $X \ge 11$ se e somente se todas as 10 primeiras peças seleccionadas são perfeitas. Então

$$P(X \ge 11) = (0,95)^{10} = 0,599.$$

Distribuição Binomial Negativa (ou de Pascal)

- $lue{}$ Consideremos a mesma sequência anterior de n realizações $\underline{}$ independentes de um mesmo experimento aleatório.
- Cada realização admite apenas dois resultados: "sucesso" com probabilidade p e "fracasso" com probabilidade 1 p.
- Agora, a v.a. de interesse X é o número de realizações até que o r-ésimo sucesso ocorra;
- Assim, X assumir os valores $r, r+1, r+2, r+3, \ldots$;
- Note que X=k se e somente se nas k-1 primeiras realizações ocorrerem (r-1) sucessos (e, consequentemente, (k-1)-(r-1)=k-r fracassos) e ocorrer um sucesso na $k-\acute{e}sima$ (última) realização.
- Há $C_{(k-1),(r-1)}$ maneiras disso ocorrer, e para cada uma delas, a respectiva probabilidade é $p^r(1-p)^{k-r}$.

Distribuição Binomial Negativa (ou de Pascal)

Nesses condições, diz-se que X tem uma distribuição Binomial Negativa com parâmetros r e p (0 < p < 1). Simbolicamente,

$$X \sim BN(r, p)$$

A função de probabilidade, valor esperado e variância de X são definidos como:

$$P(X = k) = C_{(k-1),(r-1)}p^{r}(1-p)^{k-r}, \quad k = r, r+1, r+2, r+3, \dots$$

$$E(X) = \frac{r}{p}; \quad \text{e} \quad Var(X) = \frac{r(1-p)}{p^{2}};$$

- Exemplo 5: A probabilidade de que um semáforo de trânsito esteja aberto (verde) numa esquina é 0,20. Qual a probabilidade de que seja necessário passar pelo local 10 vezes para encontrá-lo aberto pela 4ª vez?
- Resolução: X= número de passagens pela esquina. r=4, p=0,2 e q=1-p=0,8. Então

$$P(X = 10) = C_{9.3} \times (0, 2)^4 \times (0, 8)^6 = 0,035232.$$

- Considere uma população com N elementos, dos quais r têm uma determinada característica (a retirada de um desses elementos corresponde "sucesso");
- Retira-se dessa população, sem reposição, uma amostra de tamanho n;
- Aqui, a v.a. de interesse X é o número de sucessos (k elementos com a característica) na amostra;
- O número total de possíveis amostras sem reposição é $C_{N,n}$;
- Os k sucessos na amostra podem ocorrer de $C_{r,k}$ maneiras e os fracassos de $C_{(N-r),(n-k)}$ modos;
- Nesse caso, diz-se que X tem uma distribuição Hipergeométrica com parâmetros n, N e r. Simbolicamente,

$$X \sim Hiper(n, N, r)$$

■ Se $X \sim Hiper(n, N, r)$ então sua função de probabilidade é:

$$P(X = k) = \frac{C_{r,k} \times C_{(N-r),(n-k)}}{C_{N,n}}, \quad 0 \le k \le n \quad e \quad k \le r$$

■ A esperança matemática e variância de X são então definidas como:

$$E(X) = np$$
 e $Var(X) = np(1-p)\frac{N-n}{N-1}$, onde $p = \frac{r}{N}$

■ Exemplo 6: Pequenos motores são guardados em caixas de 50 unidades. Um inspector de qualidade examina cada caixa, antes da posterior remessa, testando 5 motores. Se nenhum motor for defeituoso, a caixa é aceite. Se pelo menos um for defeituoso, todos os 50 motores são testados. Há 6 motores defeituosos numa caixa. Qual a probabilidade de que seja necessário examinar todos os motores dessa caixa?

■ Se X ~ Hiper(n, N, r) então sua função de probabilidade é:

$$P(X=k) = \frac{C_{r,k} \times C_{(N-r),(n-k)}}{C_{N,n}}, \quad 0 \le k \le n \quad e \quad k \le r$$

A esperança matemática e variância de X são então definidas como:

$$E(X) = np$$
 e $Var(X) = np(1-p)\frac{N-n}{N-1}$, onde $p = \frac{r}{N}$

- Exemplo 6: Pequenos motores são guardados em caixas de 50 unidades. Um inspector de qualidade examina cada caixa, antes da posterior remessa, testando 5 motores. Se nenhum motor for defeituoso, a caixa é aceite. Se pelo menos um for defeituoso, todos os 50 motores são testados. Há 6 motores defeituosos numa caixa. Qual a probabilidade de que seja necessário examinar todos os motores dessa caixa?
- Resolução: Seja X: "o número de motores defeituosos da amostra". N=50, r=6, n=5

Resolução (Cont.): Haverá necessidade de examinar todos os motores se $X \ge$ dentre 5 motores testados. Logo

$$P(X \ge 1) = 1 - P(X < 1) = 1 - P(X = 0)$$
$$= 1 - \frac{C_{6,0} \times C_{44,5}}{C_{50,5}} = 1 - 0,5126 = 0,4874$$

- Exemplo 7: Humberto deseja aumentar a capacidade de memória RAM do seu microcomputador. A placa mãe do PC de Humberto permite a instalação de até quatro pentes de memória e actualmente só possui um pente. Ele vai a um posto de revenda de computadores e solicita a compra e instalação de mais três pentes de memória, idênticos ao actual. Na loja há 12 pentes com essa característica. O que Humberto não sabe, e o técnico também não, é que entre os 12 há quatro pentes defeituosos. Se os três pentes novos forem escolhidos ao acaso, qual a probabilidade de que:
 - 1) o PC atinja a capacidade máxima de memória RAM?
 - 2) a capacidade de memória do PC realmente aumente?
 - 3) o PC continue com a capacidade de memória original?

Exemplo 7 (Resolução): Seja X: "Número de pentes bons". Parâmetros: N=12, n=3, r=8; Portanto $\#\Omega=C_{12,3}=220$.

1) O PC atingir a capacidade máxima de memória

$$P(X=3) = \frac{C_{8,3} \cdot C_{4,0}}{C_{12,3}} = \frac{56}{220} = 0,2545$$

2) a capacidade da memoria realmente aumentar

$$P(X \ge 1) = P(X = 1) + P(X = 2) + P(X = 3)$$

$$= \frac{C_{8,1} \times C_{4,2} + C_{8,2} \times C_{4,1} + C_{8,3} \times C_{4,0}}{C_{12,3}}$$

$$= \frac{48 + 112 + 56}{220} = 0,9818$$

3) O PC continuar com a capacidade original

$$P(X = 0) = \frac{C_{8,0} \cdot C_{4,3}}{C_{12,3}} = \frac{4}{220} = 0,01818$$

Distribuição Polinomial ou multinomial

- Considere um experimento aleatório e k eventos, $A_1, A_2, A_3, \ldots, A_k$, que formam uma partição do espaço amostral do experimento.
- Sejam $P(A_i) = p_i$, i = 1, 2, ..., k (probabilidade de sucessos).
- Considere n realizações independentes do mesmo experimento, sem que os p_i são constantes durante as repetições, com $\sum_{i=1}^k p_i = 1$
- Sejam X_1, X_2, \ldots, X_k o número de ocorrências (de sucessos) em A_1, A_2, \ldots, A_k , respectivamente, com $\sum_{i=1}^k X_i = n$;
- Nessas condições, diz-se que X_i tem distribuição multinomial cuja função de probabilidade é

$$P(X_1 = n_1, X_2 = n_2, \dots, X_k = n_k) = \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!} \times p_1^{n_1} \times p_2^{n_2} \times \dots p_k^{n_k}$$

$$\operatorname{\mathsf{Com}}\,\sum^n n_i=n;$$

Distribuição Polinomial ou multinomial

Quando k = 2, tem-se a distribuição binomial, pois

$$P(X_1 = n_1, X_2 = n_2) = \frac{n!}{n_1! n_2!} \times p_1^{n_1} \times p_2^{n_2}, \text{ com } n_2 = n - n_1; \text{ e } p_2 = 1 - p_1$$

Exemplo 7: Uma urna tem 6 bolas brancas, 4 pretas e 5 azuis. Retiram-se 8 bolas com reposição. Qual a probabilidade de sair 4 bolas brancas, 2 pretas e 2 azuis?

Distribuição Polinomial ou multinomial

Quando k = 2, tem-se a distribuição binomial, pois

$$P(X_1 = n_1, X_2 = n_2) = \frac{n!}{n_1! n_2!} \times p_1^{n_1} \times p_2^{n_2}, \text{ com } n_2 = n - n_1; \text{ e } p_2 = 1 - p_1$$

Exemplo 7: Uma urna tem 6 bolas brancas, 4 pretas e 5 azuis. Retiram-se 8 bolas com reposição. Qual a probabilidade de sair 4 bolas brancas, 2 pretas e 2 azuis?

Resolução: B: saída de uma bola brança; $P(B) = \frac{6}{15} = \frac{2}{5} = p_1$;

P: saída de uma bola preta; $P(P) = \frac{4}{15} = p_2$;

A: saída de uma bola Azul; $P(A) = \frac{5}{15} = \frac{1}{3} = p_3$.

Sejam X_1 : n° de bolas brancas;

 X_2 : n^{o} de bolas pretas; e

 X_3 : n^{Q} de bolas azuis. Então

$$P(X_1 = 4, X_2 = 2, X_3 = 2) =$$

$$= \frac{8!}{4!2!2!} \left(\frac{2}{5}\right)^4 \left(\frac{4}{15}\right)^2 \left(\frac{1}{3}\right)^2$$

- Envolve a contagem de algum evento de interesse em um intervalo de tempo ou espaço.
- Algumas situações nas quais se aplica a distribuição de Poisson
 - → Nº de chamadas telefônicas que chegam a uma Central em um dado intervalo de tempo;
 - → N° de defeitos de acabamento em um m^2 de uma chapa metálica;
 - → Nº necessário de ambulâncias em um bairro em uma certa noite;
 - → Nº de erros tipográficos por página, em um material impresso;

Suposições básicas:

- → A probabilidade da ocorrência de um sucesso no intervalo é proporcional ao intervalo.
- → A probabilidade de mais de um sucesso nesse intervalo é bastante pequena com relação à probabilidade de um sucesso.
- → Os eventos ocorrem independentemente, no mesmo intervalo ou entre intervalos consecutivos.

- Aqui, a v.a. de interesse X é o n° de sucessos no intervalo (tempo ou espaço)
- **Definição**: Diz-se que a v.a. X tem uma distribuição de Poisson com parâmetro λ ($\lambda > 0$) se sua função de probabilidade é

$$P(X = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$$
, para $k = 0, 1, 2, ...$

- lacktriangle Geralmente, O valor de λ é uma taxa média por unidade de tempo ou por unidade de área;
- O símbolo e é uma constante (base dos logaritmos naturais) cujo valor aproximado é 2,71828;
- Escreve-se $X \sim \mathsf{Poisson}(\lambda)$ para indicar que a v.a. X tem distribuição de Poisson com parâmetro λ
- Esperança matemática e variância de uma v.a. Poisson

$$E(X) = \lambda$$
 e $Var(X) = \lambda$

- Exemplo 8: Admita que o número de falhas no recapeamento de um fio condutor de electricidade obedece a uma distribuição de Poisson e que em média há duas falhas por metro. Qual a probabilidade de que:
 - 1) em um determinado metro de fio o recapeamento apresente três falhas?
 - 2) em sete metros de fio sejam encontradas no máximo 10 falhas?

- Exemplo 8: Admita que o número de falhas no recapeamento de um fio condutor de electricidade obedece a uma distribuição de Poisson e que em média há duas falhas por metro. Qual a probabilidade de que:
 - 1) em um determinado metro de fio o recapeamento apresente três falhas?
 - 2) em sete metros de fio sejam encontradas no máximo 10 falhas?

Resolução:

1) Seja X: "número de falhas num dado metro de fio". Então $X \sim \text{Poisson}(2)$. Assim

$$P(X=3) = \frac{e^{-2}2^3}{3!} = 0,1804.$$

2) Para essa nova situação, tem-se Y: "número de falhas em sete metros de fios". A nova taxa média por unidade é $\lambda=2\times7=14$. Então $Y\sim \text{Poisson}(14)$. Assim

$$P(Y \le 10) = \sum_{k=0}^{10} \frac{e^{-14}14^k}{k!} = 0,1757.$$

- Exemplo 9: Numa central telefônica chegam em média 300 telefonemas por hora. Qual a probabilidade de que:
 - 1) num minuto não haja nenhuma chamada?
 - 2) em dois minutos haja duas chamadas?
 - 3) em t minutos não haja chamadas?

- Exemplo 9: Numa central telefônica chegam em média 300 telefonemas por hora. Qual a probabilidade de que:
 - 1) num minuto não haja nenhuma chamada?
 - 2) em dois minutos haja duas chamadas?
 - 3) em t minutos não haja chamadas?

Resolução:

1) Seja X: "número de chamadas por minuto"; $\lambda = \frac{300}{60} = 5$. Então $X \sim \text{Poisson}(5)$. Assim

$$P(X = 0) = \frac{e^{-5}5^0}{0!} = 0,006738.$$

2) Seja Y: "número de chamadas em dois minutos"; $\lambda=2\times 5=10$. Então $Y\sim \text{Poisson}(10)$. Assim

$$P(X = 2) = \frac{e^{-10}10^2}{2!} = 0,002270.$$

3) Seja Z: "número de chamadas em t minutos"; $\lambda = 5t$

$$P(Z=0) = \frac{e^{-5t}(5t)^0}{0!} = e^{-5t}$$

Aproximação da dist. binomial pela dist. de Poisson

Proposição: Suponha que na fmp Bin(n,p), tenhamos $n \to \infty$ e $p \to 0$ de tal forma que np se aproxime de um valor $\lambda > 0$. Então $Bin(n,p) \to {\sf Poisson}(np)$.

 Como regra prática, a aproximação da binomial pela distribuição de Poisson pode ser aplicada se

$$\begin{cases} 1. & n \to \infty & (n > 30); \\ 2. & p \to 0 & (p < 0, 1) \\ 3. & 0 < np \le 10 & . \end{cases}$$

- Nesse caso a distribuição binomial produz probabilidades muito aproximadas das obtidas por meio da distribuição de Poisson com $\lambda = np$.
- Ou seja, se $X \sim Bin(n,p)$, então $P(X=k) = C_{n,k}p^k(1-p)^{n-k}$ é aproximado de $P(X=k) = \frac{e^{-np}(np)^k}{k!}$

Aproximação da dist. binomial pela dist. de Poisson

Exemplo 10: Seja $X \sim Bin(200; 0, 01)$. Calcule P(X = 10) usando binomial e aproximação pela Poisson.

Aproximação da dist. binomial pela dist. de Poisson

Exemplo 10: Seja $X \sim Bin(200; 0, 01)$. Calcule P(X = 10) usando binomial e aproximação pela Poisson.

Resolução: Binomial

$$P(X = 10) = C_{200,10}(0,01)^{10}(0,99)^{190} = 0,000033$$

Aproximação pela Poisson: $\lambda = np = 200 \times 0, 01 = 2$

$$P(X = 10) = \frac{e^{-2} \times 2^{10}}{10!} = 0,000038$$

Observe que a aproximação é bastante boa, com o erro de apenas 0,000005.