

Noções de Probabilidade e Estatística - Resolução Exercícios Pares

Gledson Luiz Picharski

August 6, 2007

Capítulo 3

Seção 3.1

Exercício 2

Existem várias respostas para este problema, faça então uma suposição para os itens e calcule as probabilidades.

a)

```
> freq = c(10, 20, 30, 35, 30, 15, 5)
> x <- data.frame(num.filhos = 0:6, freq, prob = freq/sum(freq))
> x
```

	num.filhos	freq	prob
1	0	10	0.06896552
2	1	20	0.13793103
3	2	30	0.20689655
4	3	35	0.24137931
5	4	30	0.20689655
6	5	15	0.10344828
7	6	5	0.03448276

b)

```
> freq = c(5, 10, 28, 32, 35, 20, 10, 5)
> x <- data.frame(num.filhos = 0:7, freq, prob = freq/sum(freq))
> x
```

	num.filhos	freq	prob
1	0	5	0.03448276
2	1	10	0.06896552
3	2	28	0.19310345
4	3	32	0.22068966
5	4	35	0.24137931
6	5	20	0.13793103
7	6	10	0.06896552
8	7	5	0.03448276

Exercício 4

Devem ser respeitados os axiomas de probabilidade para fazer esta suposição, uma solução possível seria:

```
> x <- data.frame(anos = 1:5, prob = c(0.3, 0.25, 0.2, 0.15, 0.1))
```

Exercício 6

	anos	prob
1	1	0.30
2	2	0.25
3	3	0.20
4	4	0.15
5	5	0.10

a)

$$f(x) = \begin{cases} 0, & \text{se } x < 10; \\ 0.2, & \text{se } 10 \leq x < 12; \\ 0.3, & \text{se } 12 \leq x < 13; \\ 0.4, & \text{se } 13 \leq x < 25; \\ 0.1, & \text{se } x \geq 25. \end{cases}$$

b) $P(X \leq 12) = P(X < 12) + P(X = 12) = 0.2 + 0.3 = 0.5$

c) $P(X < 12) = 0.2$

d) $P(12 \leq X \leq 20) = 0.3 + 7 \times \frac{0.4}{9} = 0.61$

e) $P(X > 18) = 6 \times \frac{0.4}{9} + 0.1 = 0.37$

Seção 3.2

Exercício 2

```
> x <- 1:10
```

a)

```
> mean(x >= 7)
```

```
[1] 0.4
```

b)

```
> mean(x <= 7 & x > 3)
```

```
[1] 0.4
```

c)

```
> mean(x < 2 | x >= 8)
```

```
[1] 0.4
```

d)

```
> mean(x > 5 | x > 8)
```

```
[1] 0.5
```

e)

```
> mean(x > 3 & x < 6)
```

```
[1] 0.2
```

f)

```
> mean(x[x >= 6] <= 9)
```

```
[1] 0.8
```

Exercício 4

Não existe resposta única, mas vou reproduzir possíveis respostas para os problemas.

- a) O modelo binomial não parece adequado para esta situação, pois existe uma chance diferente de cada aluno ser dorgado, para ser Binomial a chance de cada um ser drogado deveria ser a mesma.
- b) Neste caso o modelo Binomial não se aplica, pois cada lâmpada possui chance diferente de ter defeito.
- c) Por serem da mesma fábrica e mesmo modelo, podemos considerar que a chance que cada carro tem de ser poluente é a mesma, então o modelo Binomial poderia ser usado, visto que temos um número limitado de eventos e cada um pode ter apenas como resultado falha ou aprovado.
- d) Considerando que o motorista não está ganhando experiência durante o teste, podemos utilizar o modelo Binomial, pois cada evento, possui chance semelhante ao anterior, e temos duas possibilidades para cada evento que são acerto e erro.

Exercício 6

```

X ~ Binomial(n,p)
n = 15
p = 0.8
X : # de pessoas curadas.

```

```

> n <- 15
> p <- 0.8

```

- a) Basta calcular a Binomial para $X = 15$.

```

> pbinom(14, n, p, lower = F)
[1] 0.03518437

```

- b) Pelo menos 13 serão curados, então teremos $X \leq 13$.

```

> pbinom(13, n, p)
[1] 0.8328742

```

- c) Isto significa que teremos $X \geq 10$.

```

> pbinom(9, n, p, lower = F)
[1] 0.9389486

```

Seção 3.3

Exercício 2

```

X ~ Geomtrica(0.5).

```

- a)

```

> pgeom(2, 0.5)
[1] 0.875

```

- b)

```

> pgeom(1, 0.5, lower = F)
[1] 0.25

```

- c)

```

> sum(dgeom(4:5, 0.5))
[1] 0.046875

```

- d)

```

> qgeom(0.8, 0.5)
[1] 2

```

Exercício 4

```

X ~ poisson(1)

```

- a) $P(X \geq 1)$

```

> ppois(0, 1, lower = F)

```

```

[1] 0.6321206
b)  $P(X \leq 2)$ 
  > ppois(2, 1)
  [1] 0.9196986
c)  $P(2 \leq X \leq 4)$ 
  > sum(dpois(2:4, 1))
  [1] 0.2605813
d)  $P(X \leq 1)$ 
  > ppois(1, 1)
  [1] 0.7357589

```

Exercício 6

Observamos que neste caso para o R, n vai ser o número de peças boas e m o número de defeituosas.

```

a)
  > phyper(2, 3, 9, 4, lower = F)
  [1] 0.01818182
b)
  > phyper(4, 3, 9, 4)
  [1] 1
c)
  > phyper(3, 3, 9, 4)
  [1] 1

```

Seção 3.4

Exercício 2

Faço algumas simulações de valores para conseguir os dados que o livro deu de forma resumida, então obtenho a função de probabilidade e a função densidade.

```

> transporte <- matrix(c(3,3.5,4,0.5,0.3,0.2),ncol=2)
> estadia <- matrix(c(2,2.5,3,3.5,rep(0.25,4)),ncol=2)
> despesa <- matrix(c(rep(transporte[,1],each=4)+rep(estadia[,1],3),
+                   rep(transporte[,2],each=4)*rep(estadia[,2],3)),ncol=2,
+                   dim = list(rep("",12),c("valor","prob")))
> ##função de probabilidade da despesa de viagem.
> despesa
  valor prob
    5.0 0.125
    5.5 0.125
    6.0 0.125
    6.5 0.125
    5.5 0.075
    6.0 0.075
    6.5 0.075
    7.0 0.075
    6.0 0.050
    6.5 0.050
    7.0 0.050
    7.5 0.050
> for(i in 1:12){a <- paste("a",1:12,sep=""); assign(a[i],sum(despesa[1:i,2]))}
> distribuição.despesa <- matrix(c(despesa[,1],unlist(lapply(a,get))),
+                               ncol=2,dim = list(rep("",12),c("valor","prob")))
> ##função distribuição de probabilidade da despesa de viagem.
> distribuição.despesa

```

```

valor  prob
5.0  0.125
5.5  0.250
6.0  0.375
6.5  0.500
5.5  0.575
6.0  0.650
6.5  0.725
7.0  0.800
6.0  0.850
6.5  0.900
7.0  0.950
7.5  1.000

```

Exercício 4

O número 1 representa a ocorrência de falha na parte descrita, e 0 representa a não ocorrência de falha, as três primeiras colunas de prob são correspondente ao aparecimento ou não de falha, a coluna prob é obtida pelo produto das três probabilidades, visto que são eventos independentes.

```

> x <- data.frame(ele = rep(c(0, 1), each = 4), mec = rep(c(0,
+   1, 0, 1), each = 2), est = rep(c(0, 1), 4), prob1 = rep(c(0.9,
+   0.1), each = 4), prob2 = rep(c(0.9, 0.1, 0.9, 0.1), each = 2),
+   prob3 = rep(c(0.9, 0.1), 4))
> x$prob <- with(x, prob1 * prob2 * prob3)
> x$tempo <- with(x, ele * 10 + mec * 20 + est * 50)
> x$tempo[x$ele == 1 & x$mec == 1] <- x$tempo[x$ele == 1 & x$mec ==
+   1] + 20
> x

```

	ele	mec	est	prob1	prob2	prob3	prob	tempo
1	0	0	0	0.9	0.9	0.9	0.729	0
2	0	0	1	0.9	0.9	0.1	0.081	50
3	0	1	0	0.9	0.1	0.9	0.081	20
4	0	1	1	0.9	0.1	0.1	0.009	70
5	1	0	0	0.1	0.9	0.9	0.081	10
6	1	0	1	0.1	0.9	0.1	0.009	60
7	1	1	0	0.1	0.1	0.9	0.009	50
8	1	1	1	0.1	0.1	0.1	0.001	100

a) Basta somarmos as probabilidades onde onde tivermos o tempo menor que 25 minutos.

```

> with(x, sum(prob[tempo < 25]))
[1] 0.891

```

b) Soma-se as probabilidades correspondentes a tempos maiores que 40 minutos.

```

> with(x, sum(prob[tempo > 40]))
[1] 0.109

```

Exercício 6

a) A função de probabilidade pode ser obtida observando a probabilidade de cada classe mostrada pelo exercício.

$$f(x) = \begin{cases} 0, & \text{se } x < -1; \\ 0.2, & \text{se } -1 \leq x < 2; \\ 0.3, & \text{se } 2 \leq x < 5; \\ 0.2, & \text{se } 5 \leq x < 6; \\ 0.2, & \text{se } 6 \leq x < 15; \\ 0.1, & \text{se } x \geq 15. \end{cases}$$

b) $P(X \leq -2) = 0$

c) $P(X < 2) = 0.2$

$$d) P(3 \leq X \leq 12) = 2 \times \frac{0.3}{3} + 0.2 + 6 \times \frac{0.2}{9} = 0.533$$

$$e) P(X > 14) = 1 * \frac{0.2}{9} + 0.1 = 0.122$$

Exercício 8

Aqui podemos observar um caso particular de Bernoulli, pois em cada tentativa só pode dar certo ou errado, mas como temos 4 eventos possíveis, em que o experimento termina quando o macaco acerta na tarefa, e cada tentativa tem probabilidade diferente da anterior, então este modelo é desconhecido, mas podemos dizer que as chances de acurácia são cada vez maiores conforme aumentam o número de tentativas.

Exercício 10

Usando o número 0 para representar o sexo feminino e 1 para o masculino, construo uma matriz de casos possíveis e através disto obtenho as probabilidades.

```
> x <- data.frame(A = rep(c(0, 1), each = 4), B = rep(c(0, 1, 0,
+ 1), each = 2), C = rep(c(0, 1), 4), prob = rep(0.5^3, 8))
```

- a) Percebemos esta situação onde a soma entre as colunas A, B e C resultam em exatamente 2.

```
> with(x, sum(prob[A + B + C == 2]))
[1] 0.375
```

- b) Isso pode ser observado nas linhas onde a soma das três primeiras colunas é maior ou igual a 1.

```
> with(x, sum(prob[A + B + C >= 1]))
[1] 0.875
```

- c) Esta situação é observada onde a soma das colunas resulta em exatamente 0.

```
> with(x, sum(prob[A + B + C == 0]))
[1] 0.125
```

Exercício 12

temos 500 unidades deste equipamento, serão retirados 5 para inspeção, sabemos que 10 são defeituosos e 490 são bons, então basta colocar os dados em uma hipergeométrica que obtemos o resultado, assim verifico a probabilidade de haver um equipamento defeituoso entre os 5 retirados.

```
> phyper(1, 490, 10, 5)
[1] 4.041299e-07
```

Exercício 14

O cálculo pode ser feito usando a fórmula, mas de forma mais simples uso uma função do R para obter a resposta.

- a)

```
> ppois(0, 5)
[1] 0.006737947
```

- b)

```
> ppois(0, 5, lower = F)
[1] 0.993262
```

- c) queremos verificar $P(2 < X \leq 5)$, usa-se a mesma função.

```
> diff(c(ppois(2, 5), ppois(5, 5)))
[1] 0.4913086
```

Exercício 16

$X \sim \text{Binom}(n, p)$

$n = 20$

$p = 0.7$

X : # de pacientes imunizados

- a) Podemos usar o `lower.tail` do `pbinom` para calcular a probabilidade de ser acima do valor, ou então podemos usar o complementar da probabilidade de ser abaixo do valor. Talvez existam outras maneiras interessantes de resolver esta questão.

```
> pbinom(17, 20, 0.7, lower = F)
```

```
[1] 0.03548313
```

```
> 1 - pbinom(17, 20, 0.7)
```

```
[1] 0.03548313
```

b)

```
> pbinom(4, 20, 0.7)
```

```
[1] 5.550253e-06
```

c)

```
> pbinom(17, 20, 0.7)
```

```
[1] 0.9645169
```

Exercício 18

$X \sim \text{Binom}(n, p)$

$n = 12$

$p = 0.8$

X : # de pacientes completamente curados.

a) $P(X = 8)$

```
> dbinom(8, 12, 0.8)
```

```
[1] 0.1328756
```

b) $P(X < 3, X > 5)$

```
> sum(c(pbinom(2, 12, 0.8), pbinom(5, 12, 0.8)))
```

```
[1] 0.003907658
```

c) $P(X < 10)$

```
> pbinom(9, 12, 0.8)
```

```
[1] 0.4416543
```

Exercício 20

$X \sim \text{Pois}(\lambda)$

$\lambda = 1$

X : # de avies por minuto.

a) $P(X = 3)$

```
> dpois(3, 1)
```

```
[1] 0.06131324
```

b) Para que algum avião fique sem atendimento imediato já deve ter dois sendo atendidos, ou seja, temos que calcular $P(X > 2)$

```
> ppois(2, 1, lower = F)
```

```
[1] 0.0803014
```

c) Com o tráfego dobrando, teremos λ sendo 2, sendo 3 aviões a nova capacidade, devemos calcular: $P(X > 3)$

```
> ppois(3, 2, lower = F)
```

```
[1] 0.1428765
```

Exercício 22

$X \sim \text{Pois}(\lambda)$

$\lambda = 4$

X : # de acessos CPU por segundo.

a) Queremos calcular: $P(X > 2)$ e $P(X \leq 5)$

```
> ppois(2, 4, lower = F)
```

```
[1] 0.7618967
```

```
> ppois(5, 4)
```

```
[1] 0.7851304
```

b) Para $\lambda = 10$, queremos: $P(X = 50)$

```
> dpois(50, 10)
```

```
[1] 1.492727e-19
```

Exercício 24

$X \sim Geomtrica(p)$

$p = 0.8$

$$f(y) = \begin{cases} 0, & \text{se } y < 0; \\ 0.8(0.2)^y, & \text{se } 0 \leq y < 6; \\ 0.8(0.2)^6, & \text{se } y \geq 6. \end{cases}$$

```
> df <- function(y) {
+   if (y < 0)
+     0
+   else {
+     if (y >= 0 | y < 6)
+       dgeom(y, 0.8)
+     else {
+       dgeom(6, 0.8)
+     }
+   }
+ }
> pf <- function(y) {
+   sum(sapply(0:y, df))
+ }
```

a) Poderíamos observar a função de probabilidade para ver a condição e então calcular usando a função `dpois(q,p)`, ou podemos usar a função que criei.

```
> df(2)
```

```
[1] 0.032
```

b) A probabilidade acumulada até o ponto 2.5 pode ser obtida por: $P(X < 3)$

```
> pf(3)
```

```
[1] 0.9984
```

c) $\frac{P(Y = 3 \cap Y \leq 5)}{P(Y \leq 5)} = \frac{P(X = 3)}{P(Y \leq 5)}$

```
> df(3)/pf(5)
```

```
[1] 0.00640041
```

d) $P(3 \leq Y \leq 5)$

```
> diff(c(pf(2), pf(5)))
```

```
[1] 0.007936
```

Exercício 26

Temos aqui, uma hipergeométrica, com $m=4$, $n= 5$ e $r = 3$, sendo o total de jacarés $m+n$.

a)

```
> dhyper(3, 4, 5, 3)
```

```
[1] 0.04761905
```

b) $P(X \geq 1)$

```
> phyper(0, 4, 5, 3, lower = F)
```

```
[1] 0.8809524
```


c) $P(X \geq 2)$

```
> phyper(1, 4, 5, 3, lower = F)
[1] 0.4047619
```

Exercício 28

A tabela pode ser obtida com o diretamente do site, ou de um arquivo local, basta direcionar corretamente.

```
> tab <- read.table("http://www.ime.usp.br/~noproest/dados/questionario.txt",
+   head = T)
> head(tab)
```

	Id	Turma	Sexo	Idade	Alt	Peso	Filhos	Fuma	Toler	Exerc	Cine	OpCine	TV	OpTV
1	1	A	F	17	1.60	60.5	2	NAO	P	0	1	B	16	R
2	2	A	F	18	1.69	55.0	1	NAO	M	0	1	B	7	R
3	3	A	M	18	1.85	72.8	2	NAO	P	5	2	M	15	R
4	4	A	M	25	1.85	80.9	2	NAO	P	5	2	B	20	R
5	5	A	F	19	1.58	55.0	1	NAO	M	2	2	B	5	R
6	6	A	M	19	1.76	60.0	3	NAO	M	2	1	B	2	R

a) Verifico o mínimo e o máximo, então escolho o tamanho de cada classe e divido em classe.

```
> with(tab, range(Exerc))
[1] 0 10
> with(tab, table(cut(Exerc, c(0:5 * 2), right = F, include = T)))
 [0,2)  [2,4)  [4,6)  [6,8)  [8,10]
   11     14     12     8     5
```

b) A situação corresponde ao modelo hipergeométrico, onde podemos dividir casos favoráveis como sendo 6 horas ou mais de exercícios, e desfavoráveis o complementar disto.

```
> m <- with(tab, sum(Exerc >= 6))
> n <- with(tab, sum(Exerc < 6))
> dhyper(3, m, n, 5)
[1] 0.08989975
```

c)

```
> dhyper(5, m, n, 5)
[1] 0.0006074308
```

Exercício 30

```
> se <- read.xls("aeusp.xls", head = T)
> head(se)
```

	Num	Comun	Sexo	Idade	Ecivil	X.Reproce	X.Temposp	X.Resid	Trab	Ttrab	X.Itrab
1	1	JdRaposo	2	4	4	Nordeste	21	9	3	NA	20
2	2	JdRaposo	2	1	1	Sudeste	24	9	1	1	14
3	3	JdRaposo	2	2	1	Nordeste	31	3	1	1	14
4	4	JdRaposo	1	2	2	Nordeste	10	3	1	4	10
5	5	JdRaposo	2	4	2	Nordeste	31	6	1	1	11
6	6	JdRaposo	2	4	2	Sudeste	24	4	2	NA	15

	X.Renda	X.Acompu	X.Serief
1	1	2	1
2	2	2	7
3	5	2	7
4	5	2	11
5	6	1	4
6	4	2	4

```
> names(se) <- lapply(strsplit(names(se), "X."), function(x) x[length(x)])
> head(se)
```

	Num	Comun	Sexo	Idade	Ecivil	Reproce	Temposp	Resid	Trab	Ttrab	Itrab	Renda
1	1	JdRaposo	2	4	4	Nordeste	21	9	3	NA	20	1
2	2	JdRaposo	2	1	1	Sudeste	24	9	1	1	14	2
3	3	JdRaposo	2	2	1	Nordeste	31	3	1	1	14	5
4	4	JdRaposo	1	2	2	Nordeste	10	3	1	4	10	5
5	5	JdRaposo	2	4	2	Nordeste	31	6	1	1	11	6
6	6	JdRaposo	2	4	2	Sudeste	24	4	2	NA	15	4

Acompu Serief

1	2	1
2	2	7
3	2	7
4	2	11
5	1	4
6	2	4

```

> with(se, Sexo[Sexo != 1 & Sexo != 2] <- NA)
> with(se, Idade[Idade < 1 | Idade > 4] <- NA)
> with(se, Ecivil[Ecivil < 1 | Ecivil > 5] <- NA)
> with(se, Temposp[Temposp[Idade == 1] > 25] <- NA)
> with(se, Temposp[Temposp[Idade == 2] > 35] <- NA)
> with(se, Temposp[Temposp[Idade == 3] > 45] <- NA)
> with(se, Temposp[Temposp[Idade == 4] > Inf] <- NA)
> with(se, Idade[Temposp == NA] <- NA)
> with(se, Trab[Trab < 1 | Trab > 3] <- NA)
> with(se, Ttrab[Ttrab < 1 | Ttrab > 5] <- NA)
> with(se, Renda[Renda < 1 | Renda > 6] <- NA)
> with(se, Acompu[Acompu < 1 | Acompu > 2] <- NA)
> with(se, Serief[Serief < 1 | Serief > 12] <- NA)

```

- a) Observamos na Figura 1 que os dados parecem com a distribuição de poisson, e faz sentido, pois mostra uma relação com a faixa de tempo que as pessoas moram na região.

```

> with(se, range(Temposp))
[1] 1 67
> with(se, table(cut(Temposp, 0:7 * 10)))
(0,10] (10,20] (20,30] (30,40] (40,50] (50,60] (60,70]
  105    124    105     29     19     2     1
> with(se, hist(Temposp, breaks = 0:7 * 10, main = ""))

```

- b)

```

> R.obs <- with(se, table(Resid))
> R.obs <- c("0" = 0, R.obs)
> R.esp <- dbinom(0:10, size = 10, p = 0.5)
> barplot(rbind(R.obs/sum(R.obs), R.esp), bes = T, col = c("gray70",
+ "gray30"))
> legend("topright", c("Observados", "Esperados"), fill = c("gray70",
+ "gray30"))

```

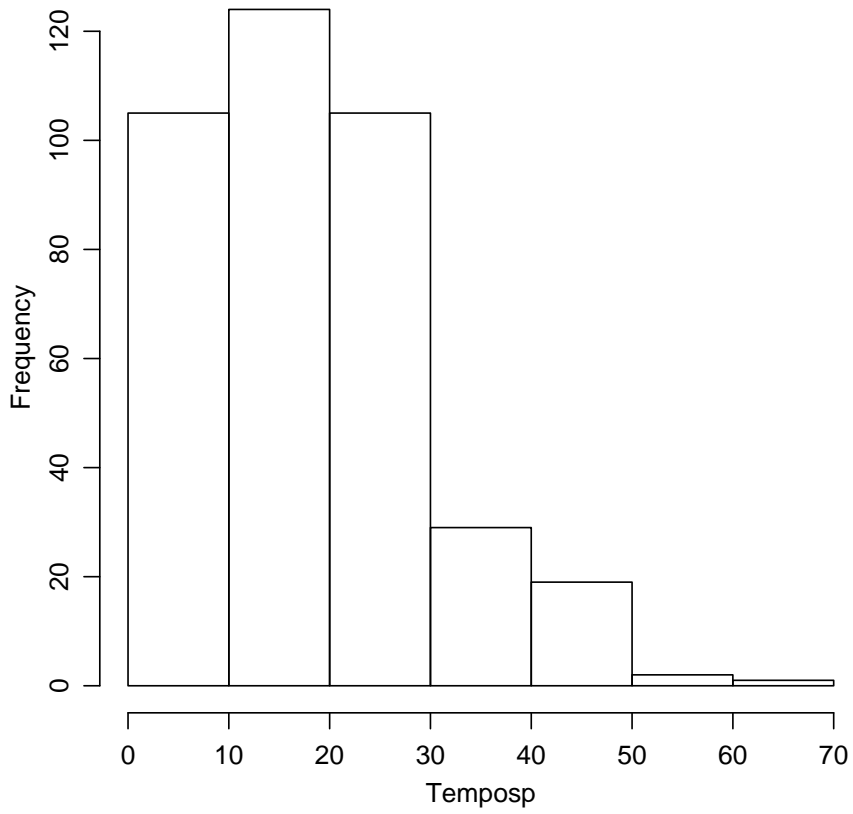


Figure 1: Histograma do tempo de residencia em SP

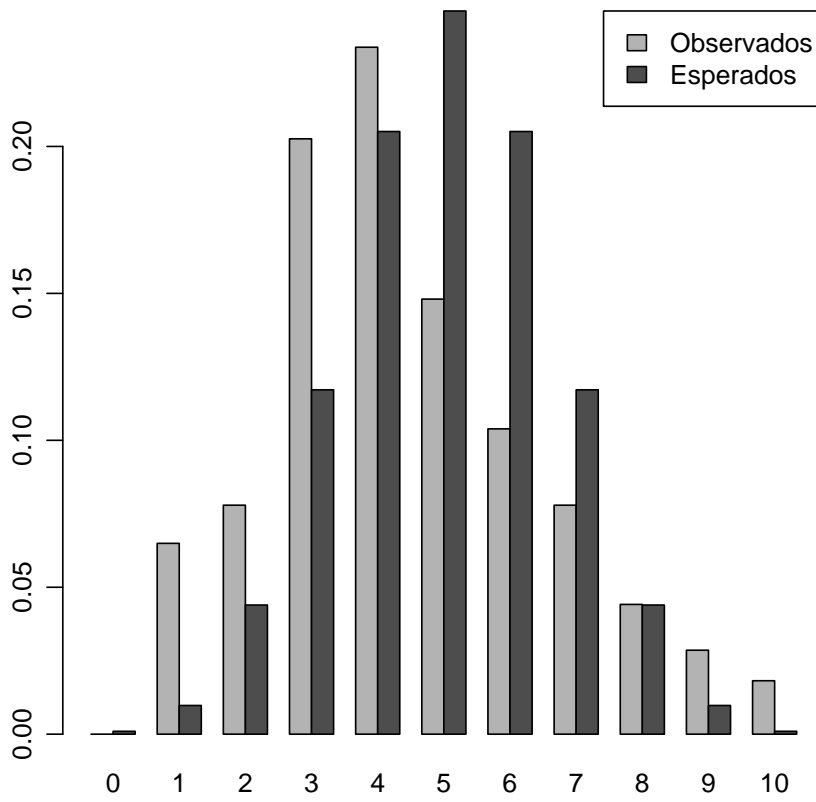


Figure 2: Comparativo entre o Modelo Binomial e a variavel número de residentes(Resid).