



Distribuições de Probabilidades

Variáveis aleatórias

✖ Cálculos probabilísticos envolvendo X são equivalentes aos cálculos com proposições.

Exemplo:

✖ Um engenheiro florestal está interessado na abundância de ninhos de uma espécie de ave em florestas da sua região. Ele seleciona aleatoriamente uma entre várias áreas de 400 m^2 previamente delimitadas e registra o número de ninhos que encontra $(0, 1, 2, 3, \dots)$. Alternativamente, ele poderia expressar seus dados em termos de densidade de ninhos em número por m^2 $(0; 0,0025; 0,005; 0,0075; \dots)$.

$A \equiv$ "na área florestal de 400m^2 selecionada existem exatamente 4 ninhos"

$X \equiv$ "número que expressa a quantidade de ninhos encontrados em uma área pesquisada de 400 m^2 "

$$P(A|H) = P(X = x_j|H)$$

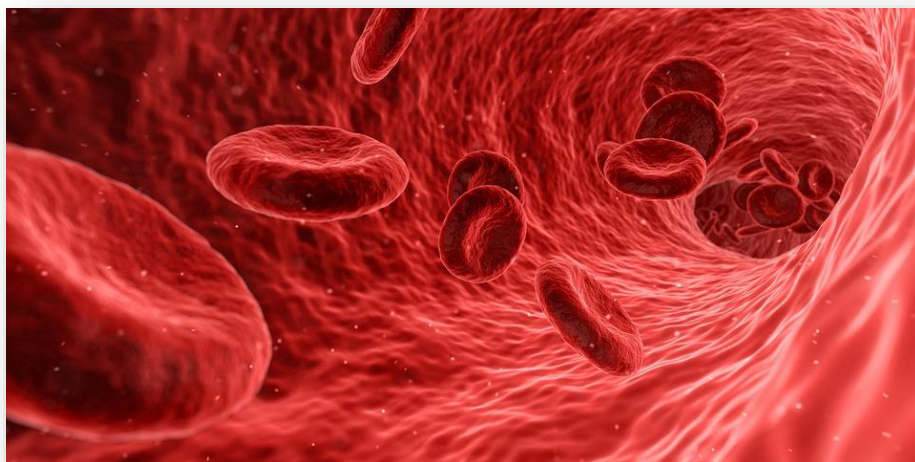
$$P(X = 4|H)$$

Variáveis aleatórias discretas	Variáveis aleatórias contínuas
Número de ninhos encontrados: $(0, 1, 2, 3 \dots)$	Densidade de ninhos por m^2 : $(0; 0,0025; 0,005; 0,0075 \dots)$

Variáveis aleatórias discretas

- ✧ Uma variável aleatória X é uma função que associa as proposições de interesse a um conjunto enumerável (não necessariamente finito) de valores.

Exemplo:



- ✧ X caracteriza o número de amostras de sangue avaliadas antes do aparecimento de uma amostra que contém um vírus de interesse.

$$X = \{0, 1, 2, \dots\}$$

- ✧ X representa o número de amostras que contém o vírus em um lote de 10 amostras.

$$X = \{0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10\}$$

- ✧ De modo geral:

- ✧ $P(X = x_j|H)$ denota a **massa de probabilidade** no ponto x_j .

$$E(X) = \sum_j x_j * P(X = x_j|H)$$

$$V(X) = \sum_j [x_j - E(X)]^2 * P(X = x_j|H)$$

Variáveis aleatórias contínuas

- ✧ Quando os valores de X formam um subconjunto que compreende pelo menos um intervalo de escala de números reais, a variável aleatória é denominada contínua.
- ✧ Variáveis aleatórias contínuas são caracterizadas pela sua **função de distribuição cumulativa** $F(x)$ que é definida para todo número real $X \in (-\infty, +\infty)$.

$$F(x) = P(X \leq x|H)$$

- ✧ Define-se $F(-\infty) = 0$ e $F(+\infty) = 1$.

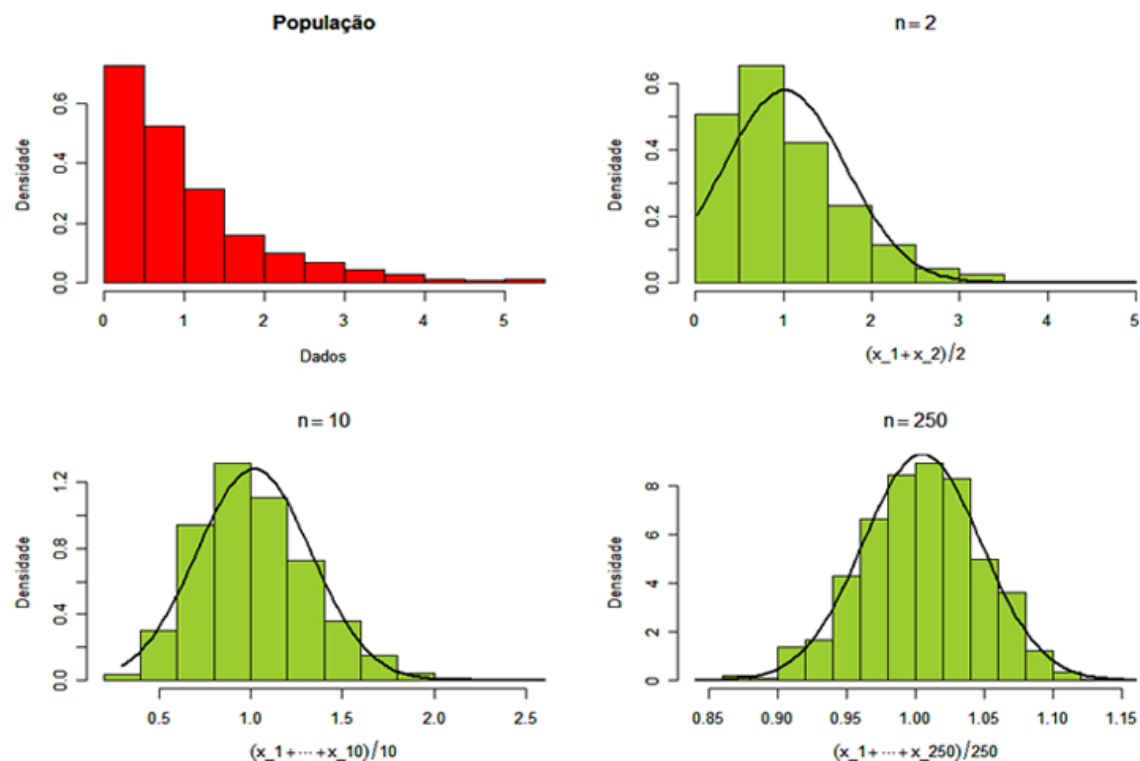
$$E(X) = \int x * f(x) * dx \qquad V(X) = \int [x - E(x)]^2 * f(x) * dx$$

- ✧ Para uma variável aleatória contínua a probabilidade para determinado ponto da variável X é zero.

$$P(X|H = x) = 0$$

Distribuições de probabilidade

- ✧ Denomina-se de distribuição de probabilidade de alguma variável aleatória, a regra geral que define a função de massa de probabilidade (variável discreta) ou de densidade de probabilidade (variável contínua) para a variável de interesse.



Fonte: portal action

Modelos probabilísticos discretos

Distribuição Uniforme Discreta

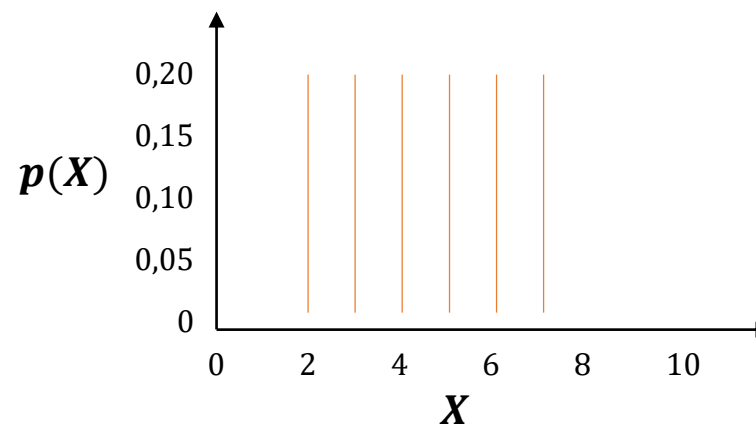
$UD(a, b)$

- ✘ Uma v.a. X tem distribuição de probabilidade uniforme discreta entre os números inteiros a e b (inclusive) se sua função de massa de probabilidade (f.m.p.) é definida por:

$$p(x) = \frac{1}{b - a + 1} I_{\{x=a, a+1, \dots, b-1, b\}} \quad E(X) = \frac{a + b}{2}; \quad V(X) = \frac{b(b-1)(2b+1) - a(a-1)(2a-1)}{6(b-a+1)} - \frac{(a+b)^2}{4}$$

- ✘ Este modelo de probabilidade tem dois parâmetros, a e b , os quais são números inteiros tal que $a < b$.
- ✘ Script no R para retirada de uma amostra de tamanho $m = 20$ com reposição de uma distribuição com $a = 2$ e $b = 7$.

```
> a <- 2  
> b <- 7  
> m <- 20  
> sample(a:b, size = m, replace = T)
```



Modelos probabilísticos discretos

Distribuição Binomial

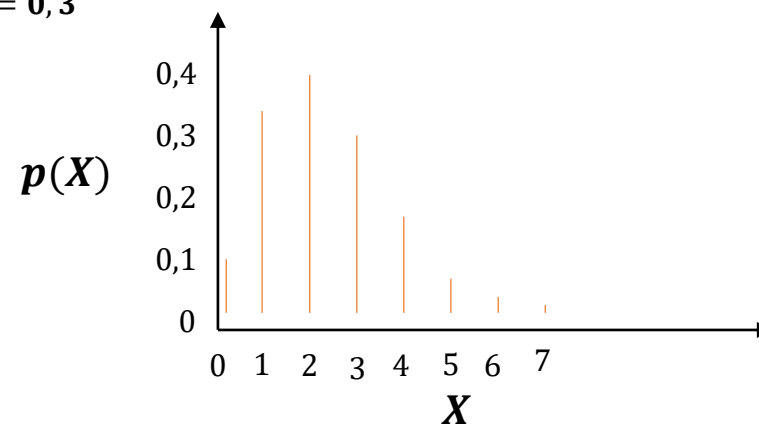
$Bin(n, \theta)$

- ✧ Uma v.a. X tem distribuição de probabilidade binomial $Bin(n, \theta)$ para números inteiros de 0 a n (inclusive) com $0 < \theta < 1$, se sua f.m.p. é definida por:

$$p(x) = \binom{n}{x} * \theta^x * (1 - \theta)^{n-x} * I_{\{x=0,1,2,\dots,n\}}; \quad E(x) = n\theta; \quad V(x) = n\theta(1 - \theta); \quad moda(X) = \lfloor (n + 1)\theta \rfloor$$

Exemplo:

- ✧ Uma população de animais em que cada um tem igual probabilidade de ser amostrado. Se X é o número de fêmeas entre os n animais amostrados ao acaso e com reposição de uma população com tamanho N em que há M fêmeas, então têm-se uma distribuição binomial com parâmetros n e $\theta = \frac{M}{N}$.
- ✧ **A densidade de probabilidade para $x = 2$ em uma binomial com $n = 7$ e probabilidade $\theta = 0,3$**
> `dbinom(x = 2, size = 7, prob = 0,3)`
- ✧ **A probabilidade acumulada $P(X \leq 2)$**
> `pbinom(q = 2, size = 7, prob = 0,3)`
- ✧ **O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,4$**
> `qbinom(p = 0,4, size = 7, prob = 0,3)`
- ✧ **Uma amostra aleatória de 12 números aleatórios**
> `rbinom(12, size = 7, prob = 0,3)`



Modelos probabilísticos discretos

Distribuição Hipergeométrica

$Hip(M, N, n)$

- ✧ Uma v.a. X tem distribuição de probabilidade hipergeométrica entre os números inteiros $X_I = \max(0, n - N + M)$ e $x_S = \min(n, M)$ (inclusive) se sua f.m.p. é definida por:

$$p(x) = \frac{\binom{m}{x} \binom{N-m}{n-x}}{\binom{N}{n}} * I_{\{x_I, x_I+1, \dots, x_S-1, x_S\}}; \quad E(x) = n \frac{M}{N}; \quad V(x) = n \frac{M}{N} \left(1 - \frac{M}{N}\right) \left(1 - \frac{n-1}{N-1}\right); \quad moda(X) = \left\lfloor \frac{(n+1)(M+1)}{(N+1)} \right\rfloor$$

Exemplo:

- ✧ A densidade de probabilidade para a retirada de uma amostra de tamanho $n = 10$ em que há $x = 2$ casos com a característica de interesse, de uma população que tem $M = 15$ casos com a característica de interesse e $N - M = 30$ casos sem a característica de interesse.

> `dhyper(2, 15, 30, 10)`

- ✧ A probabilidade acumulada $P(X \leq 3)$

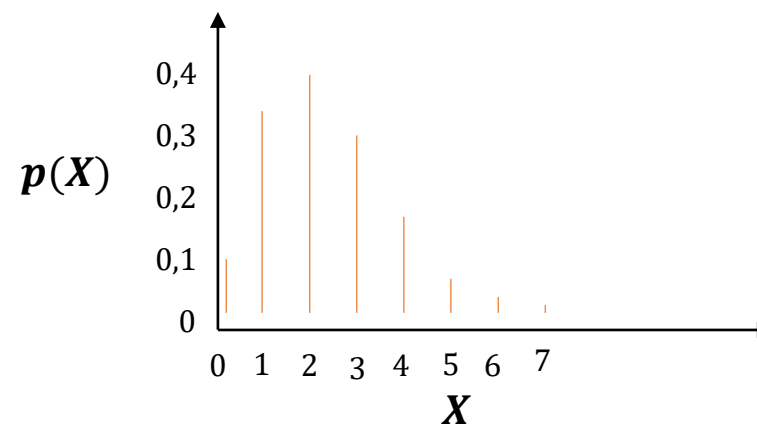
> `phyper(3, 15, 30, 10)`

- ✧ O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,1$

> `qhyper(0.1, 15, 30, 10)`

- ✧ Uma amostra aleatória de 12 números aleatórios

> `rhyper(12, 15, 30, 10)`



Modelos probabilísticos discretos

Distribuição de Poisson

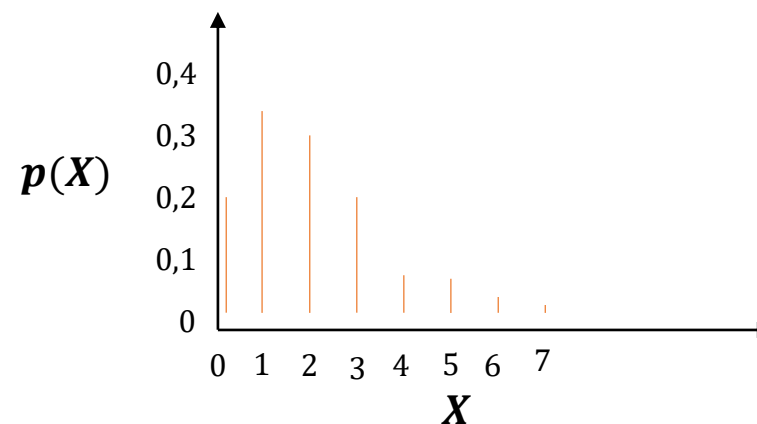
$Poi(\mu)$

- ✧ Uma v.a. X tem distribuição de probabilidade de Poisson sobre os números naturais incluindo zero, se sua f.m.p. é definida por:

$$p(x) = \frac{e^{-\mu}}{x!} * I_{\{x=0,1,2,\dots\}}; E(X) = V(X) = \mu; moda(X) = \lfloor \mu \rfloor$$

Exemplo:

- ✧ O modelo de $Poi(\mu)$ surge quando X é uma contagem por unidade de intervalo de tempo, espaço ou volume e, o parâmetro μ denota o número médio de ocorrências neste intervalo. Quando Y denota uma contagem em k unidades de intervalos então o parâmetro apropriado da distribuição de poisson de Y será $\mu_y = k\mu$.
- ✧ **A densidade de probabilidade $x = 2$ em uma distribuição de Poisson com média $\mu = 1,8$**
> `dpois(2, 1.8)`
- ✧ **A probabilidade acumulada $P(X \leq 3)$**
> `ppois(3, 1.8)`
- ✧ **O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,1$**
> `qpois(0.1, 1.8)`
- ✧ **Uma amostra aleatória de 8 números aleatórios**
> `rpois(8, 1.8)`



Modelos probabilísticos discretos

Distribuição Binomial Negativa

$BinN(a, \theta)$

- ✧ Uma v.a. X tem distribuição de probabilidade binomial negativa com parâmetros a e θ no conjunto dos números naturais se:

$$p(x) = \frac{(a+x-1)!}{x!(a-1)!} \theta^a (1-\theta)^x * I_{\{x=0,1,2,\dots\}}; E(X) = \frac{a(1-\theta)}{\theta}; V(X) = \frac{a(1-\theta)}{\theta^2}; moda(X) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ \left\lfloor \frac{(a-1)(1-\theta)}{\theta} \right\rfloor & x \geq 0 \end{cases}$$

Exemplo:

- ✧ **A densidade de probabilidade $x = 10$ fracassos antes de $a = 5$ sucessos com probabilidade de sucesso em cada ponto da amostra dada por $\theta = 0,3$**

> `dnbinom(10, 5, 0.3)`

- ✧ **A probabilidade acumulada $P(X \leq 15)$**

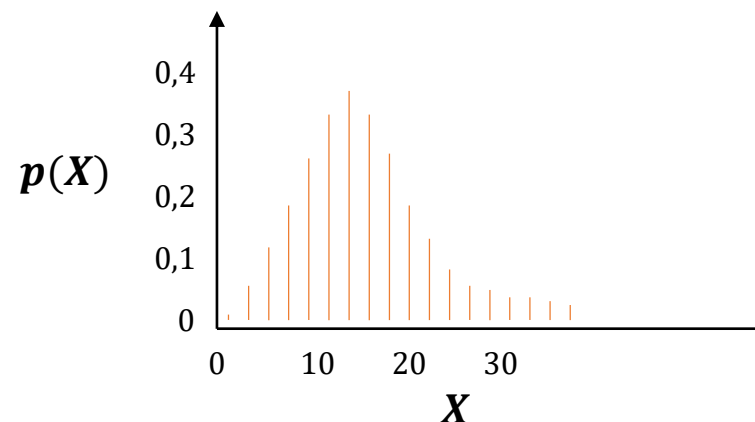
> `pnbinom(15, 5, 0.3)`

- ✧ **O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,1$**

> `qnbinom(0.1, 5, 0.3)`

- ✧ **Uma amostra aleatória de 8 números aleatórios**

> `rnbinom(8, 5, 0.3)`



Distribuições Contínuas

Distribuição Uniforme

$U(c, d)$

- ✧ Uma v.a. X tem distribuição de probabilidade uniforme no intervalo de números reais $[c, d]$ ($c < d$) se sua função densidade de probabilidade (f.d.p.) é definida por:

$$p(x) = \frac{1}{d - c} * I_{\{c \leq x \leq d\}}; E(X) = \frac{c + d}{2}; V(X) = \frac{(d - c)^2}{12}$$

Sintaxe no R para:

- ✧ A densidade de probabilidade para $x = 3$ em uma uniforme $U(2, 6)$

> `dunif(3, 2, 6)`

- ✧ A probabilidade acumulada $P(X \leq 3.5)$

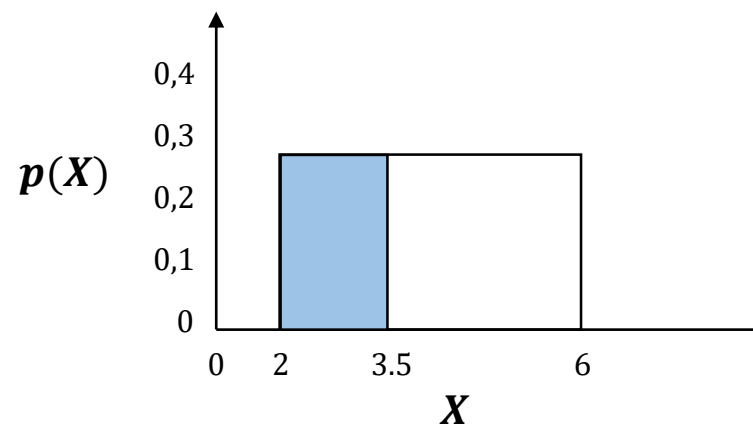
> `punif(3.5, 2, 6)`

- ✧ O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,1$

> `qunif(0.1, 2, 6)`

- ✧ Uma amostra aleatória de 9 números aleatórios

> `runif(9, 2, 6)`



Distribuições Contínuas

Distribuição Beta

$Beta(\alpha, \beta)$

✧ Uma v.a. $X \in [0,1]$ tem distribuição de probabilidade beta com parâmetros $\alpha > 0$ e $\beta > 0$ se sua f.d.p. é definida por:

$$p(x) = \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} \cdot I_{\{0 \leq x \leq 1\}}; E(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}; V(X) = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}; moda(X) = \frac{\alpha - 1}{\alpha + \beta - 2} \text{ (se } \alpha > 1 \text{ e } \beta > 1)$$

Sintaxe no R para:

✧ A densidade de probabilidade para $x = 0,2$ em uma $Beta(\alpha = 3, \beta = 10)$

> `dbeta(0.2, 3, 10)`

✧ A probabilidade acumulada $P(X \leq 0.2)$

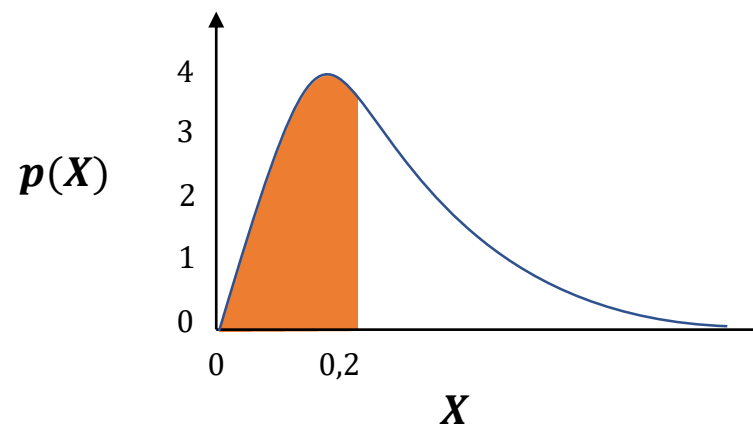
> `pbeta(0.2, 3, 10)`

✧ O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,15$

> `qbeta(0.15, 3, 10)`

✧ Uma amostra aleatória de 9 números aleatórios

> `rbeta(9, 3, 10)`

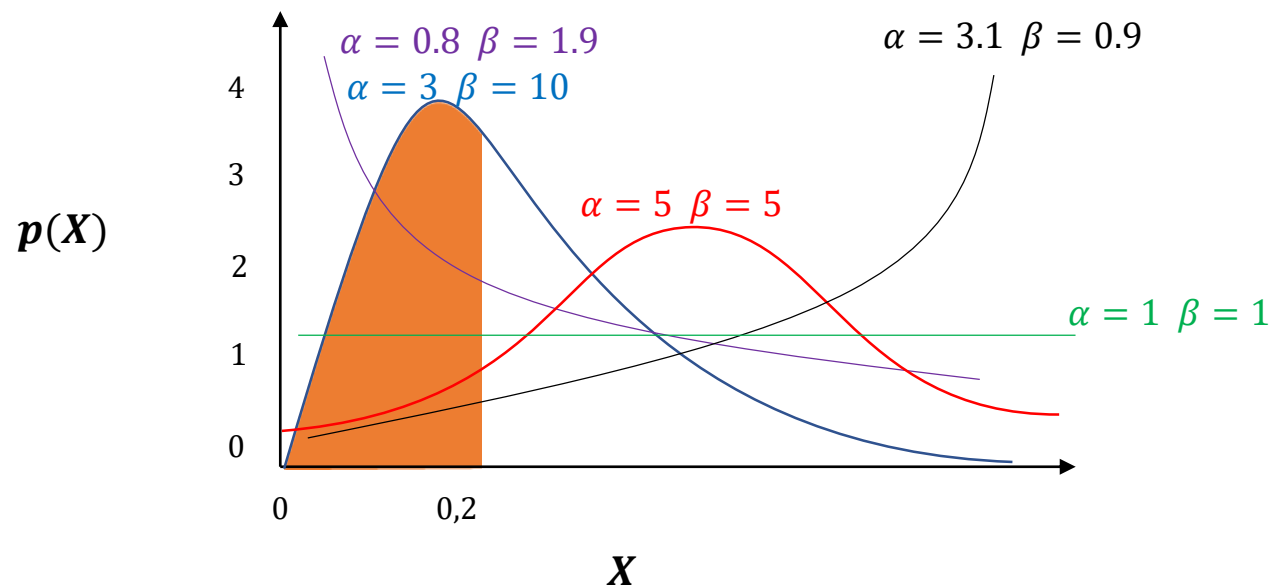


Distribuições Contínuas

Distribuição Beta Generalizada

$$\text{BetaG}(\alpha, \beta, c, d)$$

✧ A distribuição beta pode ser generalizada de um intervalo unitário $[0,1]$ para um intervalo arbitrário $[c,d]$.



Distribuições Contínuas

Distribuição Exponencial

$Exp(\beta)$

- ✧ Uma variável contínua assumindo valores reais não-negativos segue modelo exponencial com parâmetro $\beta > 0$ se sua f.d.p. é:

$$p(x) = \beta e^{\beta x} * I_{\{x \geq 0\}}; E(X) = \frac{1}{\beta}; V(X) = \frac{1}{\beta^2}$$

Sintaxe no R para:

- ✧ A densidade de probabilidade para $x = 2$ em uma $Exp(\beta = 0,5)$

> `dexp(2, 0.5)`

- ✧ A probabilidade acumulada $P(X \leq 3)$

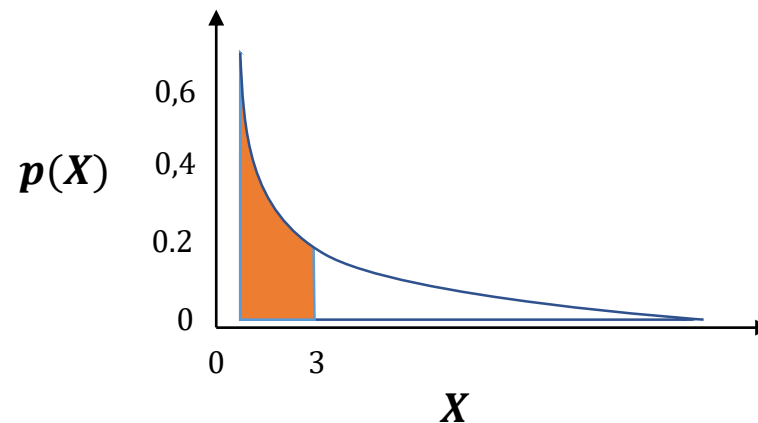
> `pexp(3, 0.5)`

- ✧ O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,35$

> `qexp(0.35, 0.5)`

- ✧ Uma amostra aleatória de 7 números aleatórios

> `rexp(7, 0.5)`



Distribuições Contínuas

Distribuição Gama

$Gama(\alpha, \beta)$

- ✧ A variável aleatória X segue um modelo gama com parâmetros $\alpha > 0$ e $\beta > 0$ no intervalo de números reais positivos se sua f.d.p. tem a forma:

$$p(x) = \frac{\beta^x}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x} * I_{\{x>0\}}; E(X) = \frac{\alpha}{\beta}; V(X) = \frac{\alpha}{\beta^2}; moda(X) = \begin{cases} \frac{\alpha-1}{\beta} & \text{se } \alpha > 1 \\ 0 & \text{se } \alpha \leq 1 \end{cases}$$

Sintaxe no R:

- ✧ A densidade de probabilidade para $x = 5$ em uma $Gama(\alpha = 2, \beta = 1)$

> `dgamma(5, 2, 1)`

- ✧ A probabilidade acumulada $P(X \leq 4)$

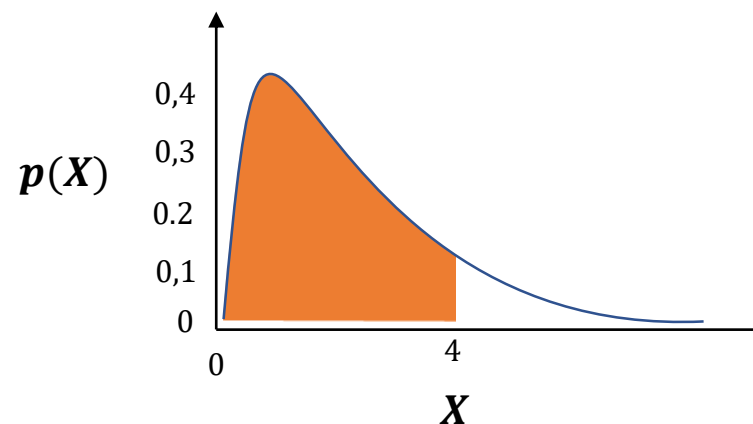
> `pgamma(4, 2, 1)`

- ✧ O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,15$

> `qgamma(0.15, 2, 1)`

- ✧ Uma amostra aleatória de 8 números aleatórios

> `rgamma(8, 2, 1)`



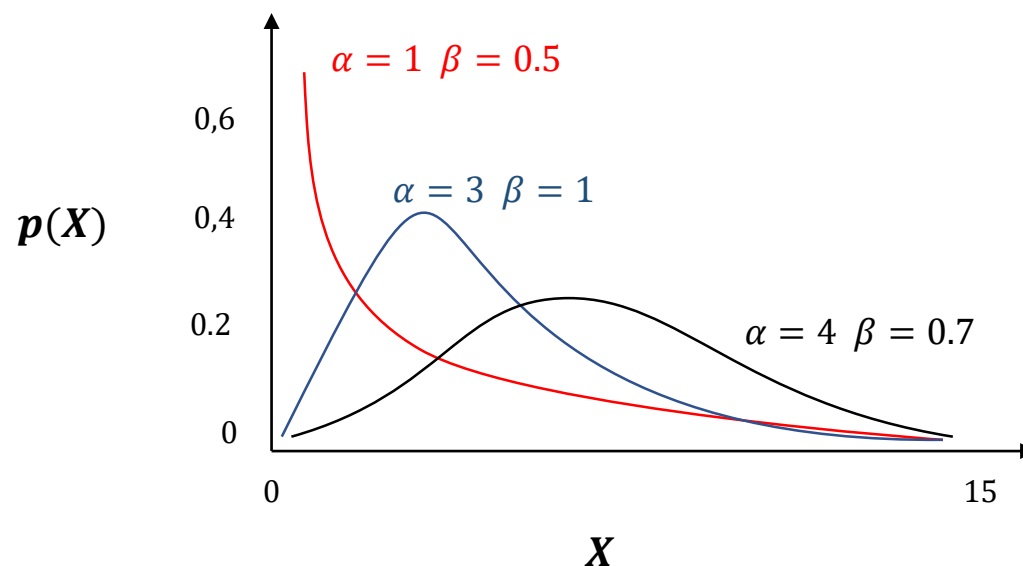
Distribuições Contínuas

Distribuição Gama-Inversa

$GInv(\alpha, \beta)$

✧ Se X^{-1} tem distribuição gama com parâmetros α e β , então X tem a distribuição gama-inversa com esses parâmetros e sua f.d.p. é:

$$p(x) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{-(\alpha+1)} e^{-\beta/x} * I_{\{x>0\}}; E(X) = \frac{\beta}{\alpha-1} \text{ para } \alpha > 1; V(X) = \frac{\beta^2}{(\alpha-1)^2(\alpha-2)} \text{ para } \alpha > 2; moda(X) = \frac{\beta}{\alpha+1}$$



Distribuições Contínuas

Distribuição Normal

$N(\mu, \sigma)$

- ✧ Uma variável aleatória X definida sobre o conjunto dos números reais segue o modelo normal com parâmetros $\mu \in (-\infty, +\infty)$ e $\sigma > 0$ se sua f.d.p. é:

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} * \sigma} \exp \left[-\frac{1}{2} \left(\frac{x - \mu}{\sigma} \right)^2 \right] * I_{\{-\infty < x < +\infty\}}; E(X) = \mu; V(X) = \sigma^2; moda(X) = \mu$$

Sintaxe no R:

- ✧ A densidade de probabilidade para $x = 5$ em uma $N(\mu = 3, \sigma = 1)$

> `dnorm(2, 3, 1)`

- ✧ A probabilidade acumulada $P(X \leq 2)$

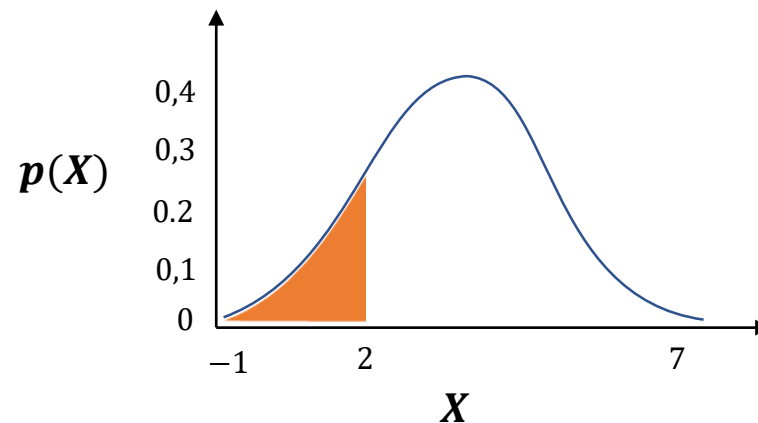
> `pnorm(2, 3, 1)`

- ✧ O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,15$

> `qnorm(0.15, 3, 1)`

- ✧ Uma amostra aleatória de 9 números aleatórios

> `rnorm(9, 3, 1)`



Distribuições Contínuas

Distribuição de Student

$St(g, \mu, \sigma)$

- ✧ Uma variável aleatória X definida sobre o conjunto dos números reais tem distribuição de Student com g graus de liberdade, média $\mu \in (-\infty, +\infty)$ e parâmetro de escala $\sigma > 0$ se sua f.d.p. é:

$$p(x) = \frac{\Gamma(\frac{g+1}{2})}{\Gamma(\frac{g}{2})\sqrt{g\pi\sigma}} \left[1 + \frac{1}{2} \left(\frac{x-\mu}{\sigma} \right)^2 \right]^{-(g+1)/2} * I_{\{-\infty < x < +\infty\}}; E(X) = \mu \text{ se } g > 1; V(X) = \frac{g}{g-2}; moda(X) = \mu$$

Sintaxe no R:

- ✧ A densidade de probabilidade para $x = 1$ em uma Student padronizada T com $g=18$ graus de liberdade

> `dt(1, 18)`

- ✧ A probabilidade acumulada $P(T \leq 1)$

> `pt(1, 18)`

- ✧ O quantil x_{100q} que satisfaz $P(X \leq x_{100q}) = 0,15$

> `qt(0.15, 18)`

- ✧ Uma amostra aleatória de 9 números aleatórios

> `rt(9, 18)`

