

# ESTATÍSTICA

**Michelle Hanne Soares de Andrade**

**[michellehanne.andrade@gmail.com](mailto:michellehanne.andrade@gmail.com)**

## Padronizando uma Variável Aleatória

- suponha que, dada uma variável aleatória  $X$ , definamos uma nova variável aleatória subtraindo sua média  $\mu$  e dividindo o resultado por seu desvio-padrão  $\sigma$ .

$$Z \equiv \frac{X - \mu}{\sigma},$$

- que podemos escrever como  $Z = aX + b$ , onde  $a \equiv (1/\sigma)$  e  $b \equiv -(\mu/\sigma)$ . Então, de acordo com a propriedade 2 do Valor Esperado,

$$E(Z) = aE(X) + b = (\mu/\sigma) - (\mu/\sigma) = 0.$$

# Padronizando uma Variável Aleatória

- Da propriedade Variância 2,

$$\text{Var}(Z) = a^2 \text{Var}(X) = (\sigma^2 / \sigma^2) = 1.$$

- Portanto, a variável aleatória  $Z$  tem uma média zero e uma variância (e portanto um desvio-padrão) igual a um. Esse procedimento algumas vezes é referido como *padronização* da variável aleatória  $X$ , e  $Z$  é chamado uma **variável aleatória padronizada**.
- **Frequentemente utilizada na Inferência Estatística.**
- **Exemplo:** Como um exemplo específico, suponha que  $E(X) = 2$  e  $\text{Var}(X) = 9$ . Então,  $Z = (X - 2) / 3$  terá um valor esperado igual a zero e variância igual a um.

# Distribuição de Bernoulli

# Distribuição de Bernoulli

## Definição

Experimentos que admitem apenas dois resultados possíveis (sucesso ou fracasso) recebem o nome de ensaios de Bernoulli e originam uma variável aleatória com distribuição de Bernoulli.

---

## Função de probabilidade

Seja  $X$  uma variável aleatória com distribuição de Bernoulli com probabilidade de sucesso  $p$ , em que  $X = 1$  se o resultado é sucesso e  $X = 0$  se o resultado é fracasso. Então, a função de probabilidade de  $X$  fica dada por

$$P(X = x) = p^x(1 - p)^{(1-x)},$$

em que  $x = 0, 1$ .

---

# Ensaaios de Bernoulli

## Exemplos

- resultado da inspeção de uma peça, defeituosa ou não defeituosa
- opinião de um eleitor, favorável ou outra opinião
- resultado de um exame vestibular, aprovado ou não aprovado
- intenção de voto de um eleitor, partido A ou outra preferência
- assinatura de TV digital, sim ou não
- conclusão de uma corrida para pedestres, sim ou não
- pressão arterial de um paciente, normal ou alterada
- hábito de práticas esportivas, sim ou não

# Distribuição de Bernoulli

## Esperança

A esperança (ou valor médio) da distribuição de Bernoulli é dada por

$$\begin{aligned} E(X) &= 0 \times P(X = 0) + 1 \times P(X = 1) \\ &= 0 \times (1 - p) + 1 \times p = p. \end{aligned}$$

## Variância

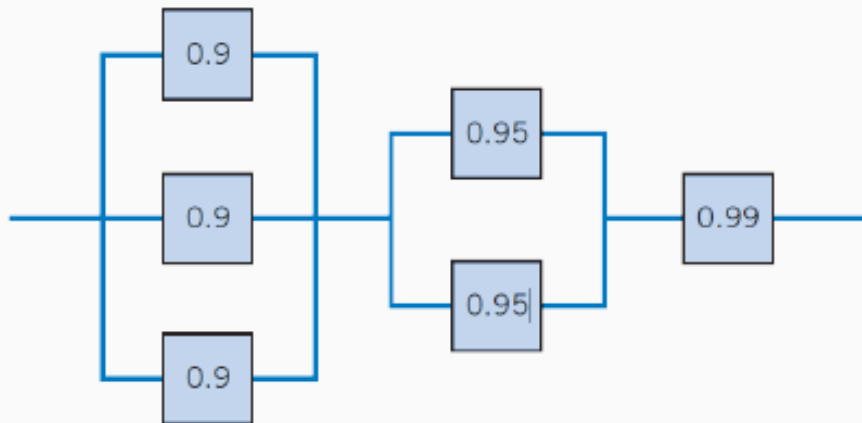
A variância de  $X$  é definida por  $\text{Var}(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$ . Temos que

$$\begin{aligned} E(X^2) &= 0^2 \times P(X = 0) + 1^2 \times P(X = 1) \\ &= 0 \times (1 - p) + 1 \times p = p. \end{aligned}$$

Assim,  $\text{Var}(X) = p - p^2 = p(1 - p)$  e portanto  $\text{DP}(X) = \sqrt{p(1 - p)}$ .

## Exemplo

- O seguinte circuito opera corretamente se houver um caminho funcional de dispositivos da esquerda para a direita.
- As probabilidades de cada dispositivo funcionar corretamente são dadas na figura abaixo



- Assumindo que os dispositivos funcionam de forma independente, descreva o funcionamento do circuito através de uma variável aleatória.



## Exemplo

- O problema pode ser modelado como uma v.a. de Bernoulli:
  - o sistema opera normalmente (sucesso):  $X = 1$ ;
  - o sistema apresenta falhas (fracasso):  $X = 0$ .
- Neste caso,

$$P(X = 1) = (1 - 0,1^3)(1 - 0,05^2)(0,99) = 0,9870$$

e

$$P(X = 0) = 1 - P(X = 1) = 0,0130.$$

- Portanto, temos uma v.a. de Bernoulli com função de probabilidade

$$f(x_i) = 0,9870^{x_i} \cdot 0,0130^{1-x_i}, \quad x_i = 0, 1.$$

# Distribuição Binomial

# Distribuição Binomial

## Motivação

Um dado é lançado 3 vezes de forma independente. Qual a probabilidade de obter a face 5 duas vezes?

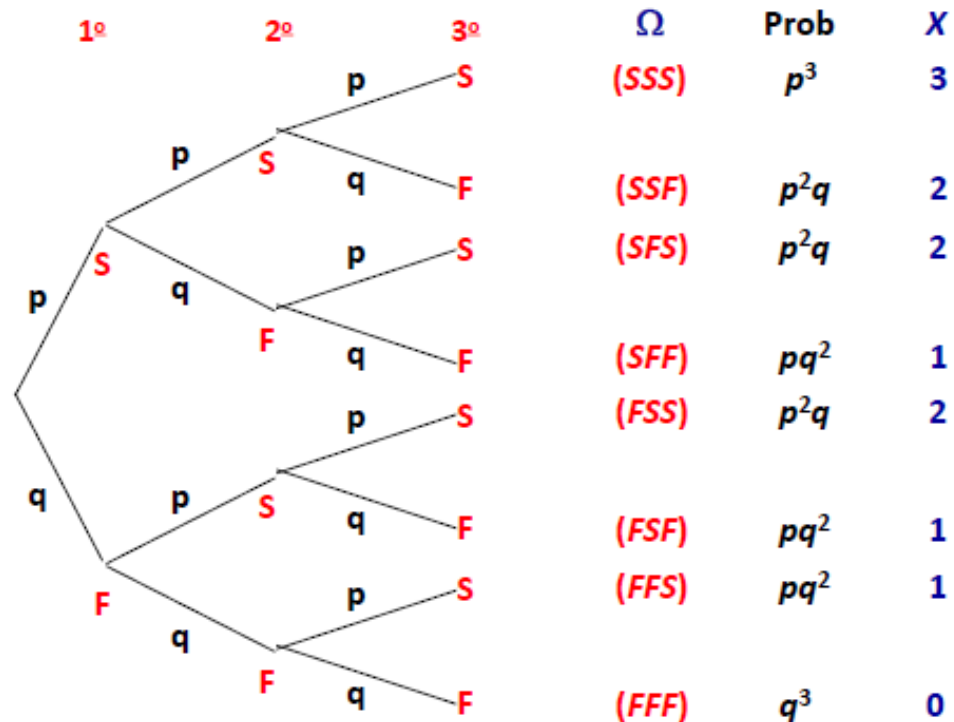
Denotando  $S$  como sendo sucesso (obter face 5 num lançamento) e  $F$  como sendo fracasso, o espaço amostral pode ser representado por

$$\Omega = \{(SSS), (SSF), (SFS), (FSS), (SFF), (FSF), (FFS), (FFF)\}.$$

Vamos considerar a variável aleatória  $X$ : número de sucessos nos três lançamentos, sendo  $p = P(S)$  e  $q = 1 - p = P(F)$  em cada lançamento.

# Distribuição Binomial

Diagrama de Árvore



# Distribuição Binomial

## Distribuição de probabilidade

Portanto, a função de probabilidade da variável aleatória  $X$ : número de sucessos nos três lançamentos fica dada por

$x$	0	1	2	3
$P(X = x)$	$q^3$	$3pq^2$	$3p^2q$	$p^3$

Assim, a função de probabilidade de  $X$  pode ser expressa na forma

$$P(X = x) = \binom{3}{x} p^x (1 - p)^{(3-x)},$$

para  $x = 0, 1, 2, 3$ .

## Distribuição Binomial

### Distribuição de probabilidade

Em particular, para um dado equilibrado  $p = \frac{1}{6}$  obtemos

$x$	0	1	2	3
$P(X = x)$	0,5787	0,3472	0,0694	0,0046

Assim, a probabilidade da face 5 aparecer duas vezes (para um dado equilibrado) fica dada por  $P(X = 2) = 0,0694$ .

# Distribuição Binomial

- A **variável aleatória X** correspondente ao número de sucessos em  $n$  ensaios de Bernoulli independentes (no sentido probabilístico) e com mesma **probabilidade  $p$**  de sucesso em cada ensaio, tem distribuição binomial **com parâmetros  $n$  e  $p$** .
- A função de probabilidade de  $X$  é expressa na forma:

$$P(X = x) = \binom{n}{x} p^x (1 - p)^{(n-x)},$$

- em que  $x = 0, 1, \dots, n$ . Denotamos  $X \sim B(n, p)$ .

# Distribuição Binomial

## Esperança

Se  $X \sim B(n, p)$  podemos escrever  $X = X_1 + \cdots + X_n$ , em que  $X_i \sim \text{Be}(p)$  para  $i = 1, \dots, n$ . Assim, obtemos

$$\mu = E(X) = E(X_1) + \cdots + E(X_n) = np.$$

---

## Variância

Similarmente como temos  $n$  ensaios independentes, então

$$\sigma^2 = \text{Var}(X) = \text{Var}(X_1) + \cdots + \text{Var}(X_n) = np(1 - p).$$

E daí segue que  $\sigma = \text{DP}(X) = \sqrt{np(1 - p)}$ .



## Distribuição Binomial - Exemplo

### Aplicação

Considere uma prova com 12 questões, cada uma com 4 alternativas. Suponha que o aluno escolha a resposta ao acaso. Qual é a probabilidade de que ele acerte pelo menos 6 questões?

Vamos considerar a variável aleatória  $X$ : número de questões que o aluno acerta. Vamos supor que  $X \sim B(n, p)$ , em que  $n = 12$  e  $p = 0,25$ .

## Distribuição Binomial - Exemplo

### Aplicação

Portanto, a função de probabilidade de  $X$  fica dada por

$$P(X = x) = \binom{12}{x} 0,25^x 0,75^{(12-x)},$$

em que  $x = 0, 1, \dots, 12$ . Portanto, usando uma tabela binomial obtemos  $P(X \geq 6) = P(X = 6) + \dots + P(X = 12) \cong 0,0544$ .

---

Adicionalmente, temos que o valor esperado de  $X$  fica dado por  $\mu = n \times p = 12 \times 0,25 = 3$ . Ou seja, espera-se que o aluno acerte 3 questões.

# Distribuição Geométrica

# Distribuição Geométrica

## Definição

Supor que  $X$  representa o número de ensaios independentes até a ocorrência do primeiro sucesso que ocorre com probabilidade  $p$ . A função de probabilidade de  $X$  fica dada por

$$P(X = x) = p(1 - p)^{(x-1)},$$

em que  $x = 1, 2, \dots$ . Denotamos  $X \sim G(p)$ . É um exemplo de variável aleatória discreta com um número enumerável de valores.

---

- Valor esperado

$$\mu = E(X) = \frac{1}{p}$$

- Variância

$$\sigma^2 = \text{Var}(X) = \frac{1-p}{p^2}, \text{ logo } \text{DP}(X) = \frac{\sqrt{1-p}}{p}$$

---

## Distribuição Geométrica - Exemplo

### Aplicação

Num jogo a probabilidade de um jogador ganhar algum prêmio em cada tentativa é de 0,10. Supondo tentativas independentes, qual a probabilidade do jogador ganhar algum prêmio antes de 5 tentativas? Seja  $X$ : número de tentativas até a ocorrência do primeiro sucesso (ganhar algum prêmio). Vamos supor que  $X \sim G(0, 10)$ .

## Distribuição Geométrica - Exemplo

### Aplicação

Portanto, queremos saber  $P(X \leq 4) = \sum_{x=1}^4 P(X = x)$ , em que

$$P(X = x) = p(1 - p)^{(x-1)} = 0,10 \times 0,90^{(x-1)}.$$

para  $x = 1, 2, 3, 4$ .

---

Daí obtemos

$$\begin{aligned} P(X \leq 4) &= 0,10 \times \{0,90^0 + 0,90^1 + 0,90^2 + 0,90^3\} \\ &= 0,10 \times \{1 + 0,9 + 0,81 + 0,729\} \\ &= 0,10 \times 3,439 \\ &\cong 0,344(34,4\%). \end{aligned}$$

---

## Distribuição de Poisson

- O modelo de Poisson é amplamente utilizado para a contagem de elementos ao longo de um domínio contínuo: número de ligações por minuto, número de casos de dengue por unidade de área, etc.
- Surge quando o número de ensaios em um modelo binomial tende ao infinito (sendo a probabilidade de sucesso mantida constante).
- $X$  é uma v.a. aleatória que pode assumir os valores  $k = 0, 1, 2, 3, \dots$
- Função de probabilidade:

$$\begin{aligned} f(k) &= P(X = k) \\ &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}. \end{aligned}$$

## Distribuição de Poisson

- A função de probabilidade pode ser simplificado se trocarmos o conceito de probabilidade de sucesso pela ideia de taxa média de sucesso.
- Seja  $\lambda = np$  o número médio de sucessos ao longo de  $n$  ensaios de Bernoulli. Neste caso,  $p = \lambda/n$  e:

$$\begin{aligned}f(k) &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \binom{n}{k} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\&= \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{n(n-1)\cdots(n-k+1)}{n \cdot n \cdots n \cdot k!} \cdot \lambda^k \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k} \\&= 1 \cdot \frac{1}{k!} \cdot \lambda^k \cdot e^{-\lambda} \cdot 1 = \frac{e^{-\lambda} \cdot \lambda^k}{k!}.\end{aligned}$$

- Desta forma, o modelo de Poisson é completamente especificado pelo parâmetro  $\lambda$  (a taxa média de sucessos esperados).



# Distribuição de Poisson

## Definição

Se  $X$  representa o número de ocorrências de um evento no tempo ou no espaço e se  $X$  segue distribuição de Poisson de parâmetro  $\lambda$ , então a função de probabilidade de  $X$  fica dada por

$$P(X = x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!},$$

em que  $x = 0, 1, \dots$ . Denotamos  $X \sim P(\lambda)$ . Temos também aqui uma variável aleatória discreta com um número enumerável de valores.

---

- Valor esperado

$$\mu = E(X) = \lambda$$

- Variância

$$\sigma^2 = \text{Var}(X) = \lambda, \text{ logo } \text{DP}(X) = \sqrt{\lambda}$$

# Distribuição de Poisson

## Exemplos

- $n^o$  de acidentes numa rodovia num determinado período
- $n^o$  de chamadas telefônicas por minuto
- $n^o$  de mensagens que chegam a um servidor por minuto
- $n^o$  de pedidos de empréstimo num banco num mês
- $n^o$  de defeitos num tecido por metro quadrado
- $n^o$  de bactérias numa lâmina de microscópio
- $n^o$  de automóveis vendidos numa concessionária num dia

## Distribuição de Poisson - Exemplo

### Aplicação

Sabe-se que em média ocorrem 1,5 acidentes por dia numa rodovia. Qual a probabilidade de ocorrerem dois ou mais acidentes num dia qualquer?. Seja  $X$ : número de acidentes num dia na rodovia. Vamos supor que  $X \sim P(1,5)$ .

Temos que  $P(X \geq 2) = 1 - P(X = 0) - P(X = 1)$ ,  
em que  $P(X = 0) = e^{-1,5} = 0,223$  e  $P(X = 1) = e^{-1,5} \times 1,5 = 0,335$ .  
Daí obtemos

$$P(X \geq 2) = 1 - 0,223 - 0,335 = 0,442.$$

## Distribuição de Poisson - Exemplo

### Aproximação da Binomial para a Poisson

Se  $X \sim B(n, p)$  então para  $n$  grande e  $p$  pequeno temos que

$$P(X = x) \cong \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!},$$

em que  $\lambda = np$ ,  $x = 0, 1, \dots, n$  e  $np < 10$ .

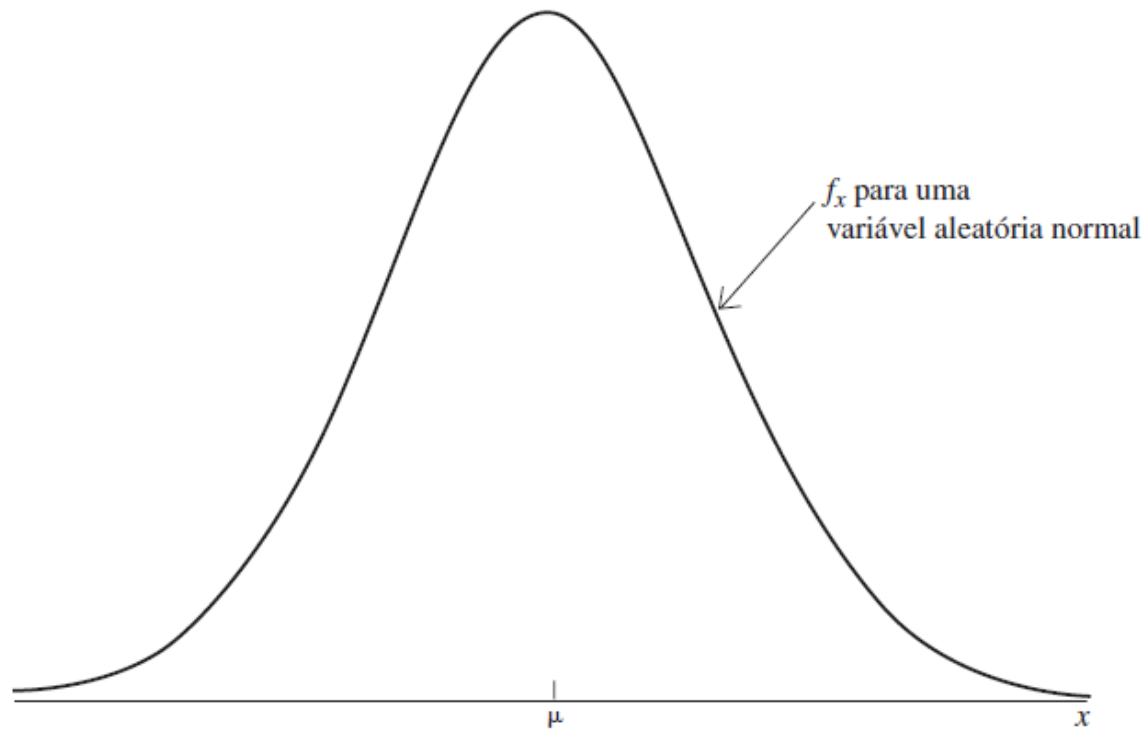
# Distribuição Normal

# Distribuição Normal

- A distribuição normal e as suas derivadas são as distribuições mais amplamente usadas em estatística. **Assumir que variáveis aleatórias definidas para populações são normalmente distribuídas simplifica os cálculos de probabilidade.**
- Uma variável aleatória **normal** é uma **variável aleatória contínua** que pode assumir qualquer valor.
- Sua função de densidade de probabilidade tem a forma familiar de um sino traçada conforme imagem.

# Distribuição Normal

A forma geral de uma função de densidade de probabilidade normal.



# Distribuição Normal

- A distribuição normal e as suas derivadas são as distribuições mais amplamente usadas em estatística. **Assumir que variáveis aleatórias definidas para populações são normalmente distribuídas simplifica os cálculos de probabilidade.**
- Uma variável aleatória **normal** é uma **variável aleatória contínua** que pode assumir qualquer valor.
- Sua função de densidade de probabilidade tem a forma familiar de um sino traçada conforme imagem.



# Distribuição Normal

- Matematicamente, a fdp de  $X$  pode ser escrita como

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp[-(x - \mu)^2/2\sigma^2], \quad -\infty < x < \infty,$$

- onde  $\mu = E(X)$  e  $\sigma^2 = \text{Var}(X)$ . Dizemos que  $X$  tem uma **distribuição normal** com valor esperado  $\mu$  e variância  $\sigma^2$ .
- Como a distribuição normal é simétrica em relação a  $\mu$ ,  $\mu$  também é a mediana de  $X$ . A distribuição normal é algumas vezes chamada de **distribuição de Gauss** em homenagem ao famoso estatístico C. F. Gauss.

# Distribuição Normal

Algumas variáveis aleatórias parecem seguir em linhas gerais uma distribuição normal.

**Exemplo:** As alturas e pesos do ser humano, resultados de provas e índices de desemprego municipais possuem fdps com aproximadamente a forma na anterior.

Outras distribuições, **como as da renda**, não parecem seguir a função de probabilidade normal. Na maioria dos países, a renda **não é simetricamente distribuída em torno de qualquer valor**; a distribuição é inclinada em direção à extremidade superior.

# Distribuição Normal

Em alguns casos, uma variável pode ser transformada para atingir a normalidade. **Uma transformação popular é o log natural**, que faz sentido para variáveis aleatórias positivas.

Se  $X$  for uma variável aleatória positiva, tal como a renda, e  $Y = \log(X)$  tiver uma distribuição normal, então, dizemos que  $X$  tem uma ***distribuição lognormal***.

**Exemplo de lognormal:** distribuição de renda de muitos países e preços de mercadorias.

## A Distribuição Normal Padrão

Um caso especial da distribuição normal ocorre quando a média for zero e a variância (e, portanto, o desvio-padrão) for a unidade. Se uma variável aleatória **Z** tiver uma **distribuição Normal(0,1)**, dizemos que ela tem um **distribuição normal padrão**.

# A Distribuição Normal Padrão

- A fdp de uma variável aleatória normal padrão é representada por  $\phi(z)$ ; com  $\mu = 0$  e  $\sigma^2 = 1$ , ela é dada por:

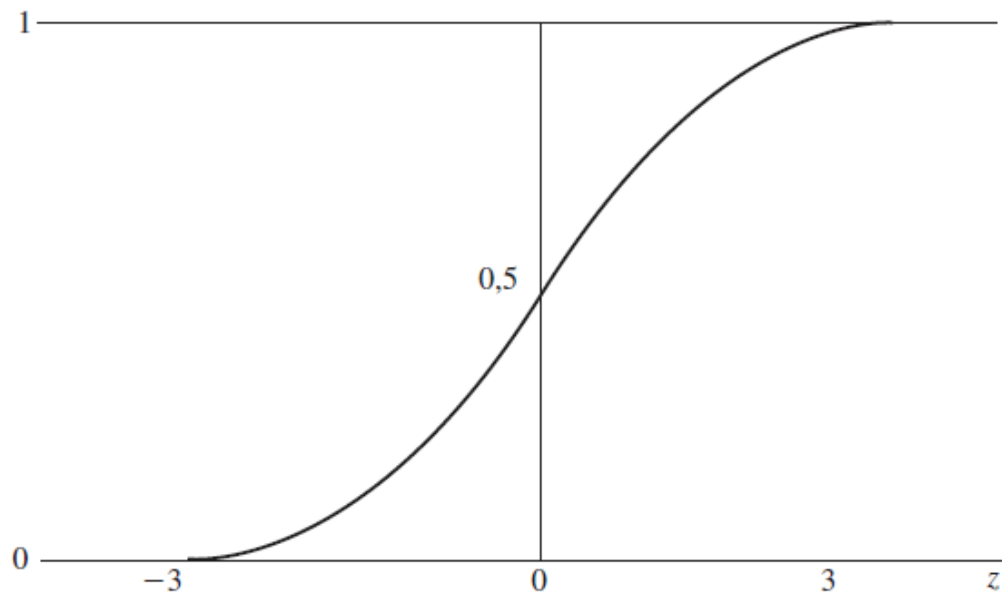
$$\phi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(-z^2/2), \quad -\infty < z < \infty.$$

$\Phi(z)$  é a integral da função.

- **A função de distribuição cumulativa normal** padrão é representada por  $\Phi(z)$  e é obtida como a área sob  $\phi$ , à esquerda de  $z$ ;
- Lembre-se de que  $\Phi(z) = P(Z \leq z)$ ; como  $Z$  é contínua,  $\Phi(z) = P(Z < z)$  também é contínua

# A Distribuição Normal Padrão

A função de distribuição cumulativa normal padrão.



## A Distribuição Normal Padrão

- Os valores de  $\Phi(z)$  são facilmente tabulados; eles estão dados para  $z$  entre -3,1 e 3,1. Para  $z \leq -3,1$ ,  $\Phi(z)$  será menor que 0,001, e para  $z \geq 3,1$ ,  $\Phi(z)$  será maior que 0,999. Para evitar tabelas grandes, programas de computador fazem esses cálculos.
- *Usando fatos básicos da probabilidade, podemos usar a fdc normal padrão para calcular a probabilidade de qualquer evento envolvendo uma variável aleatória normal padrão.*

## A Distribuição Normal Padrão

$$P(Z > z) = 1 - \Phi(z),$$

$$P(Z < -z) = P(Z > z)$$

E,

$$P(a \leq Z \leq b) = \Phi(b) - \Phi(a).$$