



Análise de Risco

Sessão 2

Conceitos básicos

Prof. E.A.Schmitz



Probabilidade – visão empírica

- **Espaço amostral:** conjunto de pontos que representa o resultado de um experimento.
 - Quando o experimento é repetido - cada resultado aparece com uma determinada frequência.
 - Aumentando o número de vezes do experimento : cada resultado começa a aparecer com uma determinada frequência com relação aos outros.
- **Probabilidade:** frequência relativa de ocorrência de cada resultado quando o número de experimentos $\rightarrow \infty$



Variável aleatória

- Variável aleatória (VA): variável cujo domínio é o espaço amostral .
- Variável aleatória discreta (X):
 - o número de valores para os quais X tem probabilidade diferente de zero é finita
 - cada intervalo da escala real contém um número finito de valores



Função de probabilidade

$$X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\} \text{ e } \{p_1, p_2, \dots, p_n\}$$

- $f(x_i) = p_i$ se $x = x_i$ ($f(x_i) = 0$ se $x \neq x_i$)
- $f(x)$ é a função de probabilidade de X .

$$\sum f(x_i) = 1$$

$$P(a < X < b) = \sum f(x_i) \text{ } x_i \text{ in } \{a..b\}$$

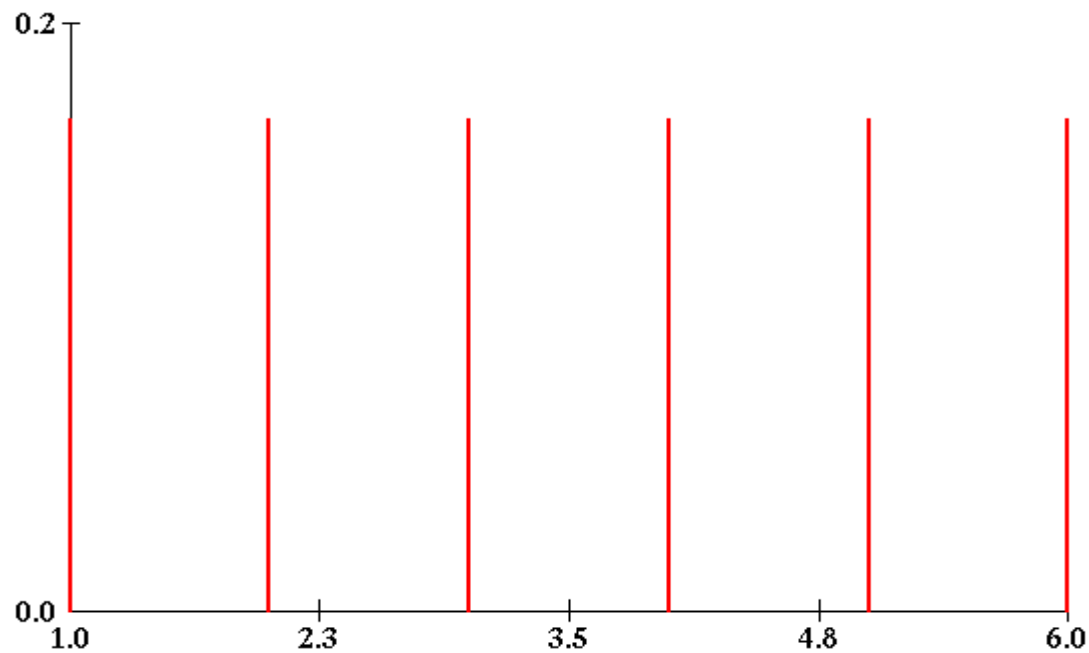
- Se a variável aleatória X é contínua:

$$f(x) \geq 0$$

$$\int f(x) dx = 1$$

Exemplo 1

- Função de probabilidade para a variável aleatória X = "total de pontos obtidos ao jogar um dado".





Função distribuição cumulativa

- Funções discretas

- $F(b) = P(X \leq b) = \sum f(x_i)$ onde x_i in $\{ -\infty..b \}$

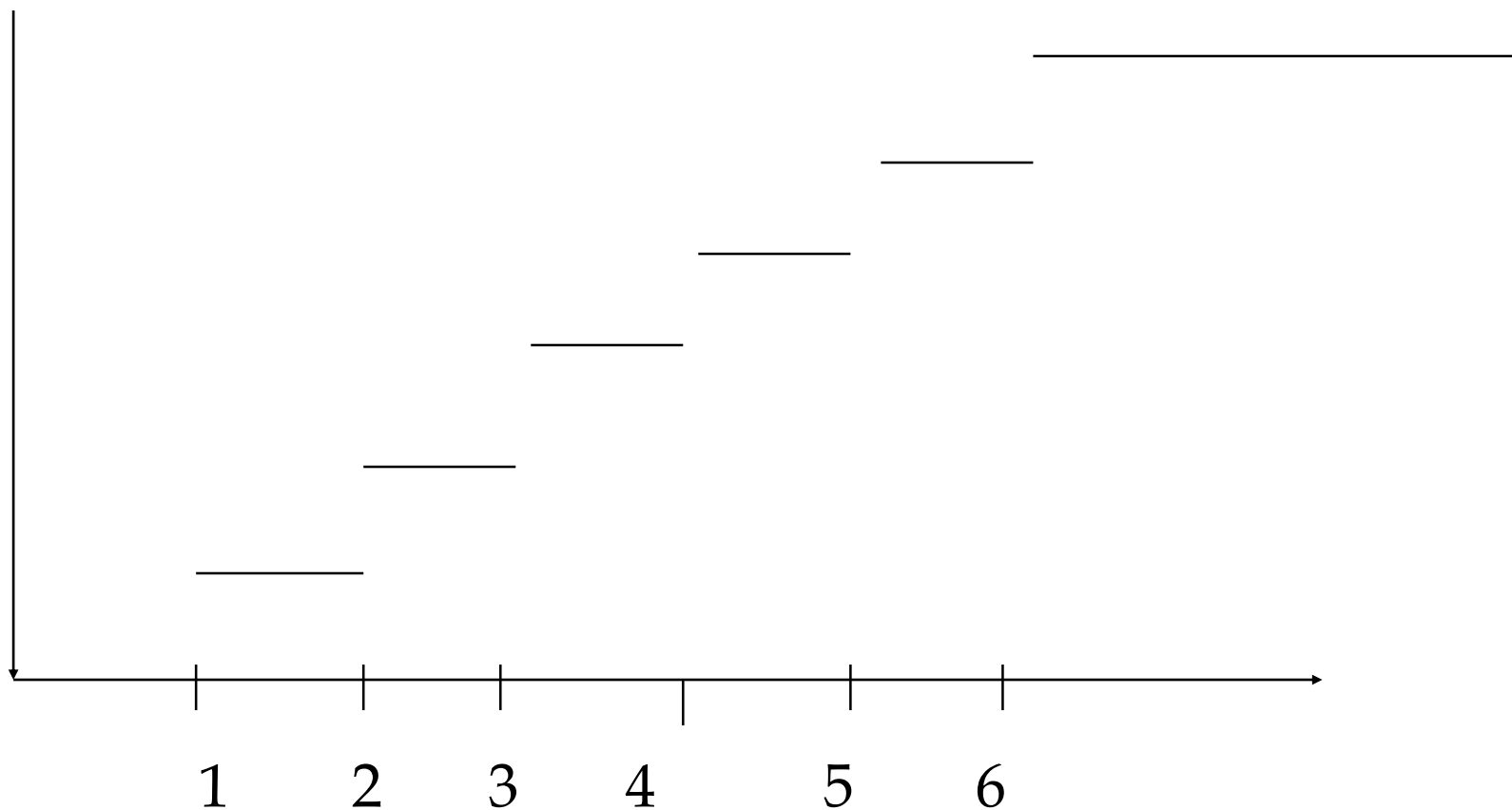
- Funções contínuas

- $F(b) = \int f(x) dx$ x in $\{ -\infty..b \}$

- $P(a < X < b) = F(b) - F(a)$

Exemplo 2

Função distribuição cumulativa para o total de pontos obtidos ao jogar um dado.



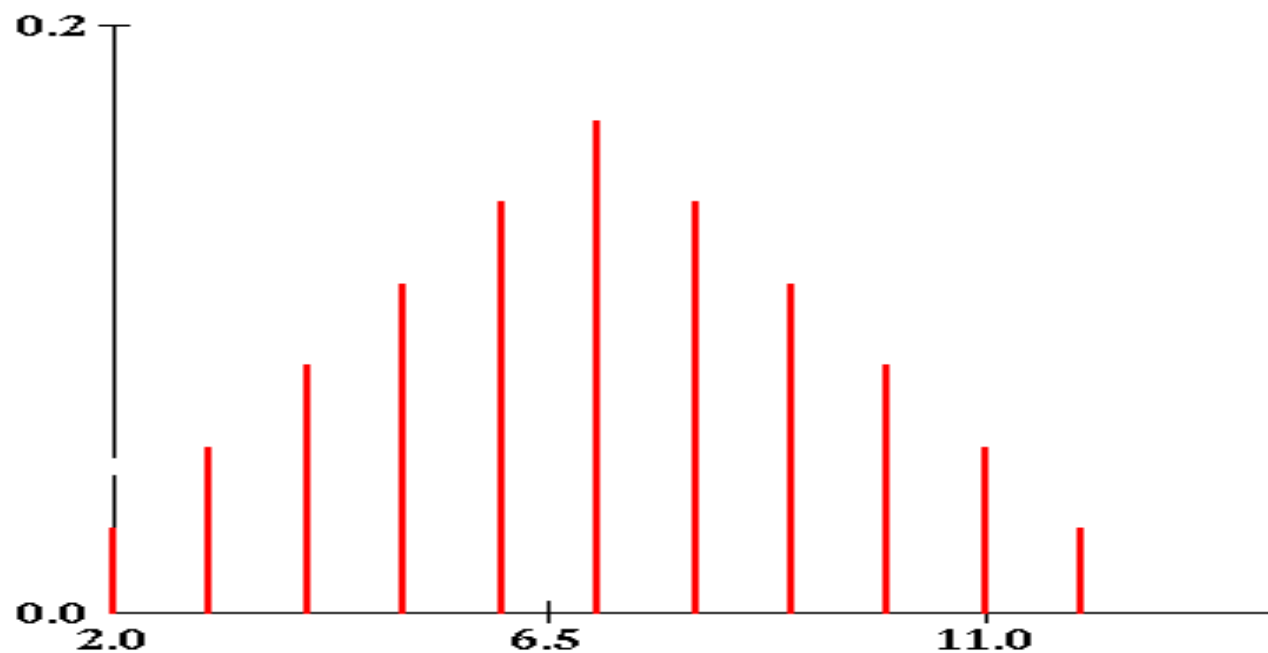


Exemplo 3-Total de pontos ao jogar dois dados

	1	2	3	4	5	6
1						
2						
3						
4						
5						
6						

Exemplo 3

Função de probabilidade para o total de pontos obtidos ao jogar dois dados.





Parâmetros das distribuições: Média

$$m = \sum x_i * f(x_i) \text{ - discreta}$$

$$m = \int x * f(x) dx \text{ - discreta}$$

- Média representa o centro de massa do gráfico



Parâmetros das distribuições:

Variância

$$s^2 = \sum (x_i - m)^2 * f(x_i) \text{ - discreta}$$

$$s^2 = \int (x - m)^2 * f(x) dx \text{ - contínua}$$

Variância representa a dispersão

$$\text{desvio padrão} = s = \sqrt{s^2} =$$



Exemplo 4

- X = “valor obtido ao jogar uma moeda”.
- Cara = 0, Coroa = 1

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

$$m = 0 \cdot 1/2 + 1 \cdot 1/2 = 1/2$$

$$s^2 = (0 - 1/2)^2 \cdot 1/2 + (1 - 1/2)^2 \cdot 1/2 = 1/4$$

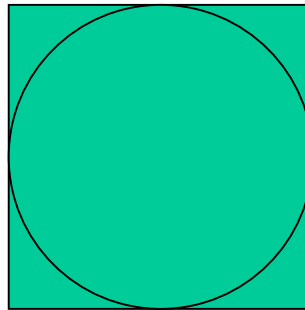


Distribuições de probabilidade usadas na análise de risco

- Uniforme
 - Valores possíveis encontram-se numa faixa
- Discreta
 - Conjunto de valores possíveis é finito
- Triangular
 - Estimativa de 3 pontos

Técnica de Monte Carlo

- Idéia: conseguir soluções aproximadas para funções complexas através de amostragem computacional.
- Algoritmo para calcular valor de π por amostragem:
 1. Lançar N dardos ao acaso dentro do quadrado
 2. Contar o número de acertos A dentro do círculo.
 3. $\pi \cong 4*(A/N)$





Monte Carlo em R

- Gerar “sorteios” de valores aleatórios
- Coletar os resultados amostrados
- Agregar resultados

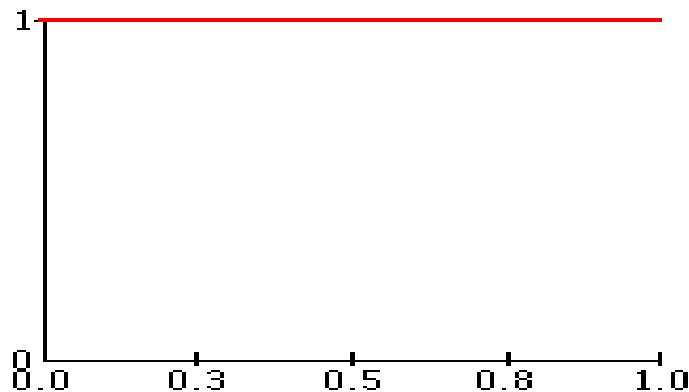


Distribuição uniforme

- Sabemos a faixa de valores e assumimos todos igualmente prováveis
- Função do R: $(n, \min = 0, \max = 1)$
- Exemplo: Valor da taxa Selic em Janeiro/2017

Distribuição contínua 0..1

- X = variável contínua entre 0..1 onde todos os valores são eqüiprováveis.
- $m = \int x^* f(x) dx = \int x^* 1 dx = x^2/2] = 1/2$
- $s^2 = \int (x - m)^2 * f(x) dx = 1/12$





Distribuição de probabilidade triangular

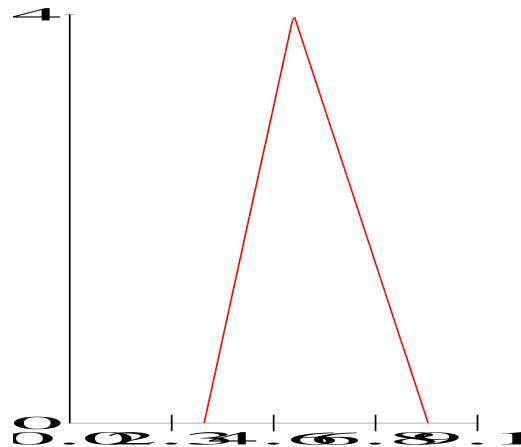
- Valor estimado é definido por:
 - limite inferior que aumenta até um máximo e decai até um limite superior
- Função do R: `rtriangle(min, max, mprov)`
 - Package: triangle
- Exemplo: preço do barril de petróleo em dezembro/2017

Distribuição Triangular

X = variável contínua onde : otimista (a), mais provável(m) e pessimista (b)

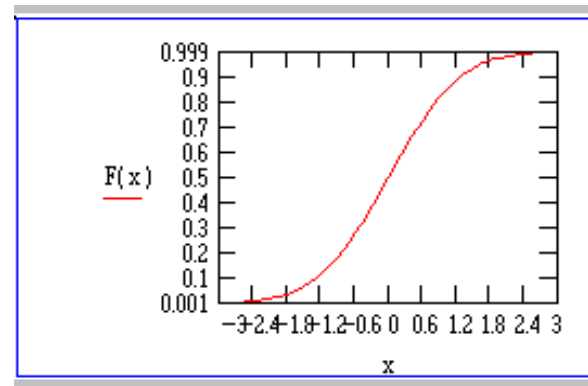
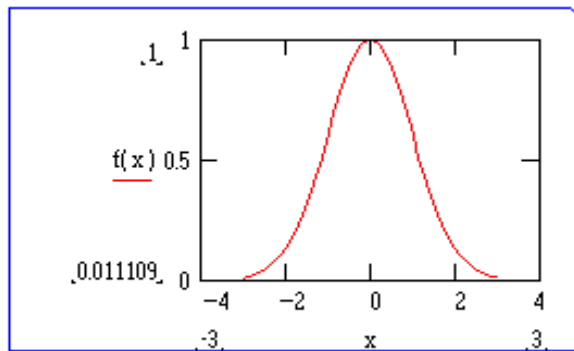
- $m = (a+m+b)/3$

- $s^2 = (a(a-m) + b(b-a) + m(m-b))/18$

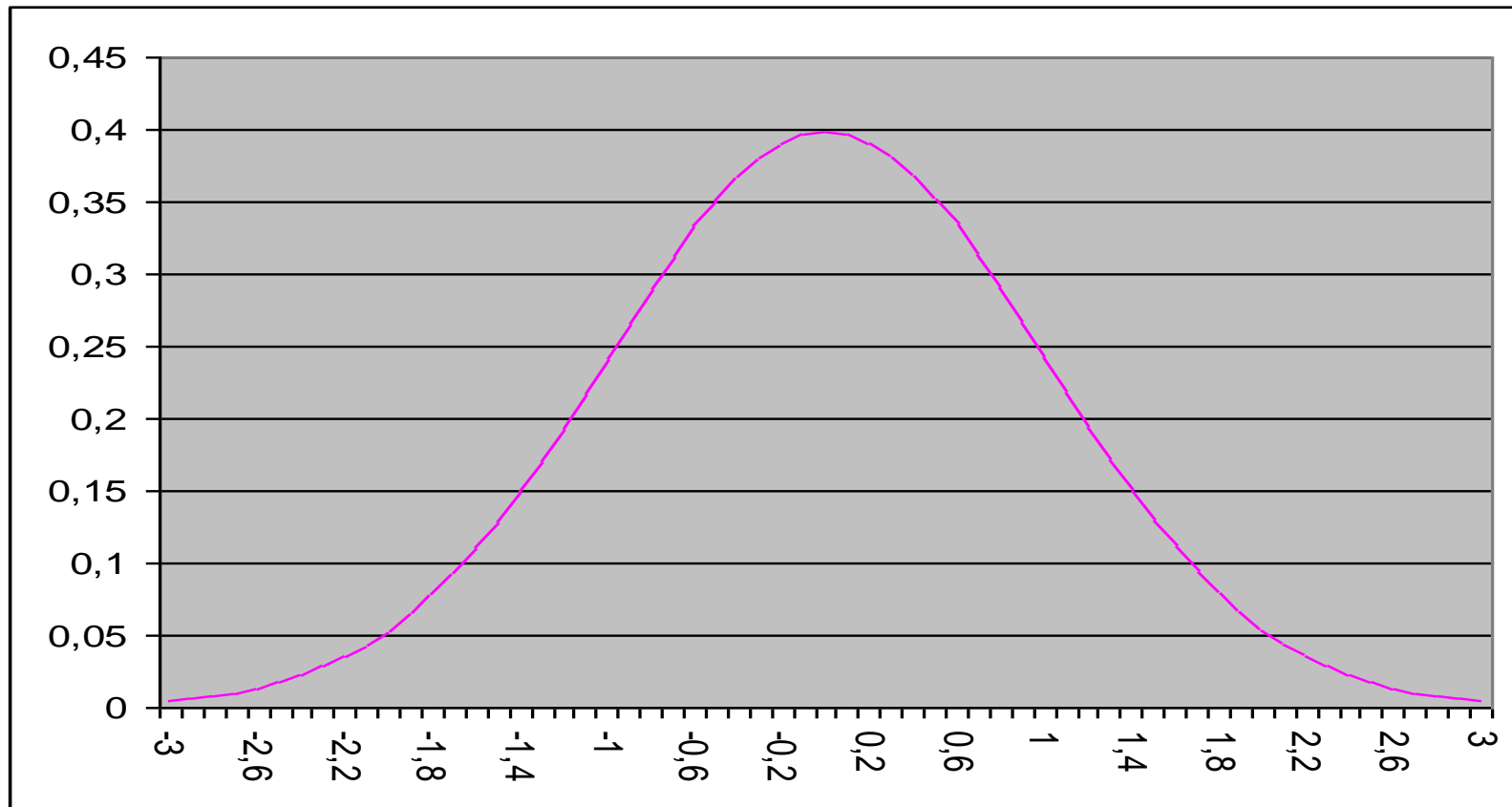


Distribuição Normal (1)

- $f(x) = k * e^{-1/2 ((x - m)/s)^2}$
- $k = 1/(s * \sqrt{2\pi})$

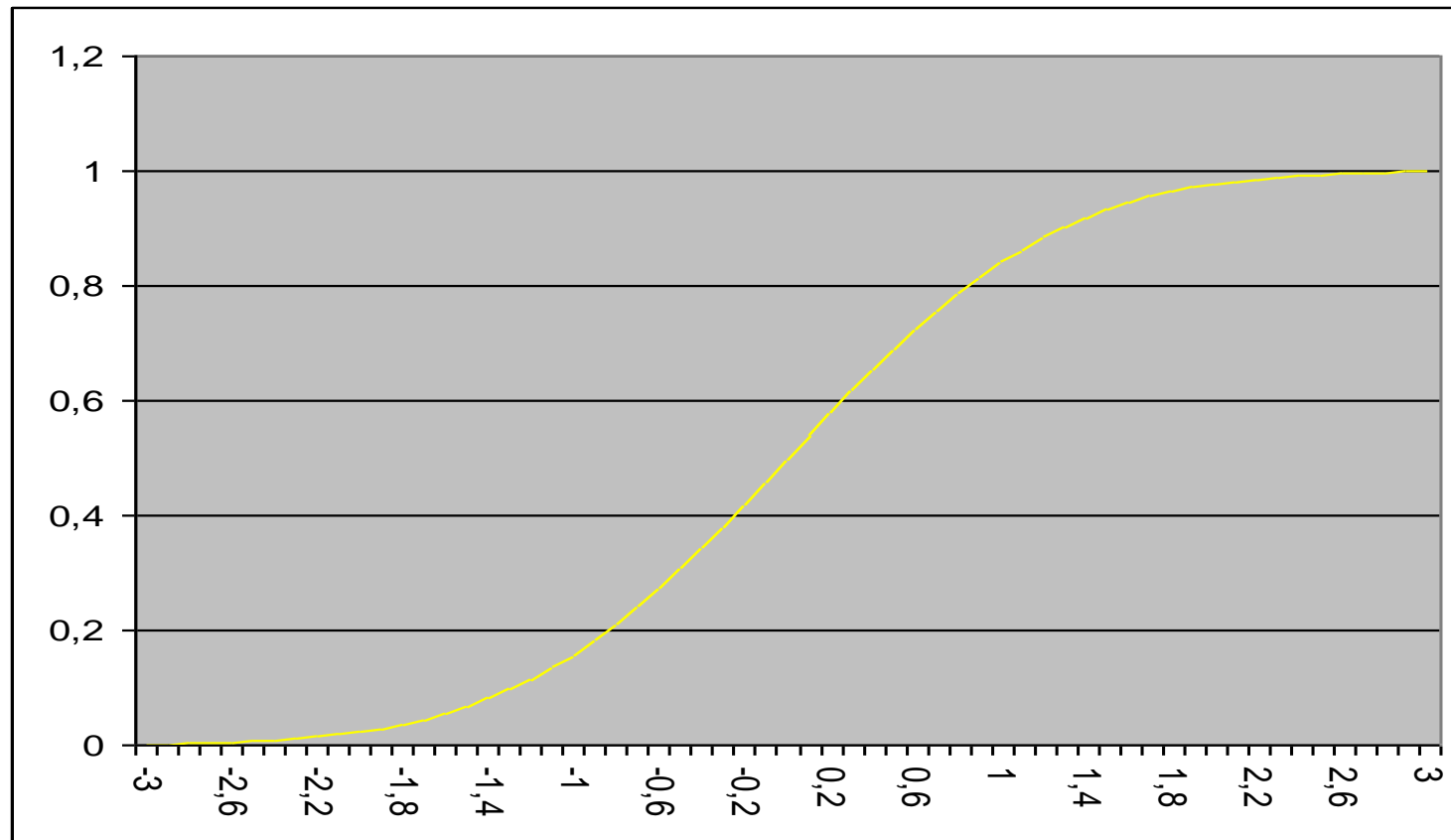


Distribuição Normal (3)



Normal Reduzida (0,1)

Distribuição Normal (4)



Φ = cumulativa da normal reduzida



Distribuição Normal (5)

- Números importantes da normal reduzida:

$$P(m-s \leq x \leq m+s) = 0.68 \text{ (68\%)}$$

$$P(m-2s \leq x \leq m+2s) = 0.95 \text{ (95\%)}$$

$$P(m-2.3s \leq x \leq m+2.3s) = 0.98 \text{ (98\%)}$$

$$P(m-3s \leq x \leq m+3s) = 0.995 \text{ (99,5\%)}$$



Teoremas importantes (1)

Transformações lineares de VAs

- Teorema 1: Seja X uma VA com média= m e desvio padrão $=s$

se $X_1 = c_1 * X + c_2$

- então X_1 têm como parâmetros

- $m_1 = c_1 * m + c_2$

- $s_1^2 = c_1^2 * s^2$

- Se $c_1 = (1/s)$ e $c_2 = (-m/s)$ então...



Teoremas importantes (2)

Soma de n variáveis aleatórias independentes

$$Z = \sum x_i \quad i \in \{1..n\}$$

- Teorema 2: Se (m_i, s_i) são os parâmetros de x_i , então Z tem como parâmetros:

- $m = \sum m_i$

- $s^2 = \sum s_i^2$



Teoremas importantes (3)

Uso da distribuição normal reduzida

■ Teorema 3:

- Seja X normal e sua distribuição cumulativa com parâmetros $F(m, s)$.
- Seja Φ a normal cumulativa reduzida ($m=0$ e $s=1$), então:
- $P(a < X \leq b) = F(b) - F(a) = \Phi((b - m)/s) - \Phi((a - m)/s)$



Teoremas importantes (4)

Soma de n variáveis aleatórias independentes

- Teorema 4: Sejam (m_i, s_i) são os parâmetros de x_i $i \in \{1..n\}$ onde x_i segue uma normal e $Z = \sum x_i$.

Então Z segue uma distribuição **Normal** com:

- Média(Z) = $m = \sum m_i$
- Variância(Z) = $s^2 = \sum s_i^2$



Teoremas importantes (5)

Teorema central do limite (TCL) (forma forte)

- Teorema 5: Se (m_i, s_i) são os parâmetros de x_i e $Z = \sum x_i$ $i \in \{1..n\}$ onde x_i segue uma distribuição qualquer.

Então **Z tende** a uma distribuição normal:

- Média(Z) = $m = \sum m_i$
- Variância(Z) = $s^2 = \sum s_i^2$

(vale para $n \rightarrow \infty$, na prática $n > 30$)