Revisão da Teoria de Probabilidades

Introdução

⇒ Sinais determinísticos:

✓ Seus valores são conhecidos em todos os instantes de tempo: conhece-se uma descrição analítica ou gráfica.

⇒ Sinais aleatórios:

✓ Conhece-se somente algumas especificações parciais. Existem incertezas em relação ao seu comportamento. Eles são descritos com base em algumas médias estatísticas.

⇒ Probabilidade:

- ✓ Trata dos efeitos de possibilidades, utilizando médias de fenômenos que ocorrem sequencialmente ou simultaneamente.
- ✓ Exemplos: Emissão de elétrons, chamadas telefônicas, ruído, ...



Introdução

- ⇒ Propósito da teoria de probabilidades:
 - ✓ Descrever e predizer tais médias em termos das probabilidades dos eventos.

⇒ Estudo:

- ✓ Variáveis e processos aleatórios permitem trabalhar com quantidades que não são conhecidas totalmente, tais como:
 - > Ruído, interferências,
 - > Sinais de informação,
 - Sinais de voz, biológicos, etc...
 - > Em transmissão digital o desempenho é medido através da probabilidade de erro de bits.
- ✓ A base matemática é a teoria de probabilidades.



Espaço amostral e eventos

- ⇒ Espaço amostral [S] é o conjunto de todos os resultados possíveis de um experimento aleatório. Um elemento de S é chamado de ponto amostral (um resultado). Exemplos:
 - Considere o experimento do arremesso de um dado. Os resultados possíveis são: S = {1, 2, 3, 4, 5, 6}
 - Processamento de sinal. Num sistema de radar, a tensão de um ruído a qualquer tempo t pode ser vista como um numero real. O primeiro passo para modelar este ruído é considerar o espaço amorstral constituído de todos os números reais, i.e., S =(-∞,∞).
 - Sistems de comunicação óptica: Como a saída do fotodetector é um número de elétrons, o espaço amostral neste caso são os inteiros não negativos, S = {0,1,2,...}. 0 para considerar a possibilidade de não faver elétron observado.
 - Sistemas de comunicação sem fio: receptores não coerentes medem a energia do sinal recebido. Como esta energia é uma quantitade não negativa, a modelamos com espaço amostral dos números reais, S =[0,∞).



Espaço amostral e eventos

- ⇒ Evento: é um subconjunto dos resultados possíveis de um espaço amostral.
 - ✓ Exemplos: No arremesso de um dado:
 - \rightarrow A = {1, 2} é um evento.
 - > O = {o resultado é um número ímpar} é um evento.



- ⇒ Evento complementar: Ā = S A
 - \rightarrow $\bar{A} = \{3, 4, 5, 6\}$
 - Ō = {resultado é um número par}

Espaço amostral e eventos

- O conjunto de todos os resultados de um experimento é o evento certeza S.

 - ✓ Outro exemplo de espaço amostral:
 - > O tempo de duração, antes de se danificar, de um circuito integrado:
 - S = {τ : 0 ≤ τ ≤ ∞ } em que τ representa o tempo de duração do CI.

- Conceito de Probabilidade
 - ✓ A probabilidade P(A) é um número que mede a possibilidade de ocorrência de um evento A.
 - ✓ Tem-se três definições de probabilidade:



Definições de Probabilidade

1. Definição de Frequência Relativa

⇒ Considere o arremesso de uma moeda ideal:

- ✓ Tem-se a certeza que o resultado é CARA ou COROA,
- ✓ Eles são igualmente prováveis,
- ✓ Se a moeda for arremessada um grande número de vezes, pode-se interpretar estes resultados como uma média.
- ✓ Este exemplo é uma pista da definição de frequência relativa:
- ⇒ A Probabilidade de ocorrência de um evento A é o seguinte limite:

$$P(A) = \lim_{N \to \infty} \frac{n_A}{N}$$

- em que: n_A é o número de ocorrências de A, e N é o número de tentativas
 - ✓ Segue desta definição que P(A) é um número positivo tal que:

$$0 \le P(A) \le 1$$



Eventos Mutuamente Exclusivos

- ⇒ Dois eventos são mutuamente exclusivos se a ocorrência de um deles elimina a ocorrência do outro.
- ⇒ Exemplo: Arremesso de dois dados
 - √ A1: o número total de pontos é 10: [4,6] [6,4] [5,5]
 - ✓ A2: o número total de pontos é 11: [5,6] [6,5]
 - √ A3: pelo menos um dos resultados é 6
 - [A1 e A2]: são mutuamente exclusivos.
 - > [A1 e A3] e [A2 e A3]: não são mutuamente exclusivos.

Probabilidade Total

- ⇒ Considere um evento cujo resultado é um dos dois eventos A ou B.
 - ✓ Tal evento é denotado por A + B ou A ∪ B
 - ✓ Se eles forem mutuamente exclusivos então:



$$P(A+B) = \lim_{N \to \infty} \frac{n_A + n_B}{N} = P(A) + P(B)$$

⇒ Se um experimento apresenta N resultados : A₁, A₂, A_N, mutuamente exclusivos, e nenhum mais, então:

$$P(A_1 + A_2 + \cdots A_N) = 1$$

- ✓ desse modo, $S = \{A_1, A_2, ..., A_N\}$, é o evento certeza.
- ⇒ Se A₁, A₂, A_N, não forem mutuamente exclusivos, então:

$$P(A_1 + A_2 + \dots + A_N) < P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_N)$$

2. Definição Axiomática

- Na definição axiomática o conceito de probabilidade não é inicialmente definido. São postulados três axiomas e nada mais:
 - ✓ A probabilidade é um número positivo: $P(A) \ge 0$,
 - ✓ A probabilidade do Evento certeza é 1: $P(S) = 1 e P(A) \le 1$,
 - ✓ Para dois eventos mutuamente exclusivos: P(A+B) = P(A) + P(B).
- ⇒ Todas as outras leis saem destes três axiomas.
- **⇒** Propriedades:
 - \checkmark 0 \leq P(A) \leq 1,
 - ✓ Evento Impossível: $P(\phi) = 0$,
 - ✓ $P(\bar{A}) = 1 P(A)$, em que \bar{A} é o evento complementar de A,
 - \checkmark P(A) ≤ P(B) se A \subset B,

✓ Para A e B eventos quaisquer que não sejam mutuamente exclusivos:

- $P(A \cup B) = P(A + B) = P(A) + P(B) P(AB),$
- ✓ Se A₁, ... Aₙ são n eventos não mutuamente exclusivos em S então:

$$P(A_1 + \dots + A_n) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i \neq j} P(A_i A_j)$$
$$+ \sum_{i \neq j \neq k} P(A_i A_j A_k) - \dots$$

> Para eventos mutuamente exclusivos:

$$P(A_1 + \dots + A_n) = \sum_{i=1}^n P(A_i)$$

⇒ A definição axiomática utiliza a definição de frequência relativa, mas evita a responsabilidade de uma definição imprecisa.



3. Definição Clássica de Probabilidade

"A probabilidade de ocorrência de um evento A é igual à razão dos resultados favoráveis ao evento A dividido pelo número total dos resultados, dado que eles sejam igualmente prováveis." Assim:

$$P(A) = \frac{n_A}{N}$$

- **⇒** Exemplo:
 - ⇒ No arremesso de um dado, determine a probabilidade de se obter um resultado impar:
 - ⇒ são três resultados ímpares em um total de seis, assim:

$$P(impar) = \frac{n_A}{N} = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$$



Probabilidade Conjunta

⇒ É a probabilidade de observação de um resultado particular A de um conjunto, e a probabilidade de se observar um resultado B do mesmo ou de um outro conjunto.

⇒ Exemplo:

- ✓ Retirar duas cartas em sucessão (com ou sem reposição em um baralho:
 - > EVENTO A: retirar um ás na primeira tentativa.
 - > EVENTO B: retirar um ás na segunda tentativa.
 - ➤ A ∩ B ou AB é o evento de se retirar dois ases.
- ✓ A probabilidade de se obter o evento A e o B é chamada de Probabilidade Conjunta do evento AB (A∩B) e é denotada por:

$$P(A \cap B) = P(AB)$$



Probabilidade Condicional

- A probabilidade de um evento está condicionada à de um outro evento:
- ⇒ Exemplo: Considere o exemplo anterior da retirada de duas cartas em sucessão de um baralho:
 - ✓ Caso a primeira carta não é recolocada no baralho:
 - Fica evidente então que a segunda tentativa está condicionada à primeira.
- ⇒ Define-se então a Probabilidade Condicional:
 - ✓ "Probabilidade de ocorrência de um evento A dado que o evento B
 ocorreu.": P(A/B)

$$P(A/B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$
 ou $P(B/A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$



Regra de Bayes

⇒ Combinando as duas equações anteriores chega-se à regra de Bayes:

$$P(A/B) = \frac{P(A)P(B/A)}{P(B)}$$

Eventos Independentes

⇒ Um evento A é independente do evento B se:

$$P(A/B) = P(A)$$

⇒ Se dois eventos A e B são independentes então:

$$P(A \cap B) = P(AB) = P(A)P(B)$$

⇒ No exemplo anterior do baralho:

⇒ A primeira carta retirada é recolocada novamente no baralho.



⇒ Generalizando, se {A₁, ..., Aₙ} é uma sequência de n eventos independentes, então:

$$P(A_1 \cap \cdots \cap A_n) = P(A_1.A_2 \cdots A_n) = \prod_{i=1}^n P(A_i)$$

Variáveis Aleatórias

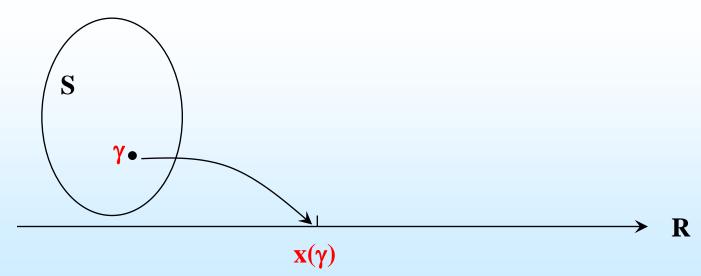
- ⇒ Definições
 - ✓ Espaço amostral (S):
 - É o conjunto dos elementos distintos de todos os resultados de um experimento.
 - ✓ Ponto amostral (x_i) :
 - É um resultado distinto de um experimento.
- ⇒ Em geral associa-se um número real x₁, ..., x₀ a cada resultado:
 - \checkmark Estes resultados formam uma variável aleatória "x(γ) ou x(x_i)", que assume N resultados distintos.
 - ✓ No sentido convencional uma variável aleatória é uma função.
- ⇒ Podemos definir de duas maneiras uma variável aleatória:

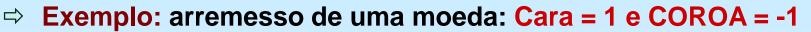
⇒ DEF 1:

Uma função cujo domínio é um espaço amostral, e cuja faixa de valores é um conjunto de números reais é chamada de variável aleatória do experimento.

⇒ DEF 2:

- ✓ Uma variável aleatória "x(γ) ou $x(x_i)$ ", é uma função real de um único valor que associa um número real chamado valor de x(γ) a cada ponto amostral γ ou x_i do espaço amostral S.
- ⇒ Figura: Variável aleatória como uma função.







- \succ $x_i \in S = \{1, -1\} = > x_i \text{ \'e um resultado particular},$
 - x(cara) = 1 e x(coroa) = -1
- > neste caso investiga-se a probabilidade de se observar um resultado particular.
- ⇒ Para cada ponto amostral γ de S tem-se:
 - \triangleright O conjunto { γ : x(γ) ≤ x } é um evento para todo real x.
 - $ightharpoonup P\{ \gamma : \mathbf{x}(\gamma) \leq \infty \} = 1$
 - $ightharpoonup P\{ \gamma : \mathbf{x}(\gamma) = -\infty \} = \mathbf{0}$
- ⇒ A variável aleatória X conduz as seguintes medidas de probabilidade:
 - > P(x = x_0) = P{ γ : x(γ) = x_0 }
 - ightharpoonup P (x \le x₀) = P{ γ : x(γ) \le x₀ }
 - P ($x_1 ≤ x ≤ x_2$) = P{ $y: x_1 ≤ x(y) ≤ x_2$ }

Tipos de Variáveis Aleatórias

- ⇒ Variável aleatória discreta
 - ✓ Faixa finita { 0, 1, 2, 3 } ou enumerável infinita { 0,1, 2, ... }
 - ✓ Investiga-se a probabilidade de se obter um resultado particular x_i.
- ⇒ Variável aleatória contínua
 - ✓ Faixa é contínua: incontável infinita { ∈ R }
 - Investiga-se a probabilidade de obter um resultado menor ou igual a \mathbf{x}_0 .
- **⇒** Descrição de uma variável aleatória
 - ✓ Nome: x (em geral, notação em negrito)
 - ✓ faixa de valores: $\{x \in R\}$
 - ✓ Descrição: através de sua função densidade de probabilidade.
- ⇒ Há sempre uma probabilidade associada a uma variável aleatória:



Variável Aleatória Discreta

⇒ Tem-se em geral um número finito de pontos amostrais

✓ A cada valor da variável associa-se uma probabilidade:

$$P_{x}(x_{i}) = Prob(x = x_{i})$$

⇒ Para um total de N eventos mutuamente exclusivos:

$$\sum_{i=1}^{N} P_{\mathbf{x}} \left(x = x_i \right) = 1$$



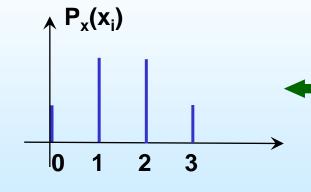
✓ Seja o evento: obtenção de k caras.



$$\sqrt{x_0} = 0$$
 cara - $x_1 = 1$ cara - $x_2 = 2$ caras $x_3 = 3$ caras

$$P_x(x_0) = \frac{1}{8}$$
 $P_x(x_1) = \frac{3}{8}$ $P_x(x_2) = \frac{3}{8}$ $P_x(x_3) = \frac{1}{8}$

$$\sum_{i=0}^{3} P_x(x_i) = \frac{1}{8} + \frac{3}{8} + \frac{3}{8} + \frac{1}{8} = 1$$



Função densidade de probabilidade.

Variável Aleatória Contínua

- ⇒ Tem-se um número infinito de pontos amostrais:
 - ✓ A probabilidade de se observar um dado valor é zero.
 - ✓ Neste caso investiga-se a probabilidade de se observar x abaixo de algum valor x_0 .

$$F_{\mathbf{x}}(x_0) = Prob(\mathbf{x} \le x_0) = Prob(\mathbf{x} \le x_0)$$

- ✓ Em que $F_x(x)$ é definida para todo x entre $\pm \infty$.
- ✓ F_x(x) é chamada de função distribuição de probabilidade ou distribuição cumulativa de x.
 - ✓ A maior parte das informações sobre um experimento aleatório é determinada pelo comportamento de $F_x(x)$.

Função Distribuição de Probabilidade

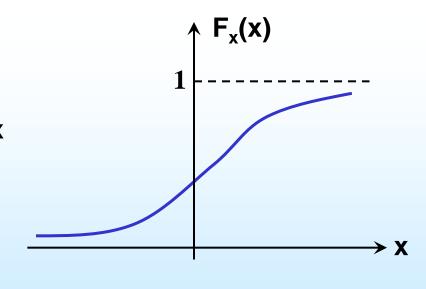
- ⇒ A probabilidade de observação de um resultado particular é nula,
- ⇒ DEF: "É a probabilidade de se observar uma v. a. x na faixa (-∞, x_0] ou $x \le x_0$ "

$$F_{\mathbf{x}}(x_0) = \Pr{ob(\mathbf{x} \le x_0)}$$

- **⇒** Propriedades:
 - $\triangleright F_x(-\infty) = 0$
 - $\succ F_{x}(\infty) = 1$
 - $ightharpoonup 0 \le F_x(x) \le 1$
 - F_x(x) é uma função crescente de x

$$\checkmark$$
 $F_x(x_1) < F_x(x_2)$ se $x_1 < x_2$

- $> P(x > x_0) = 1 F_x(x_0)$
- $ightharpoonup P(a < x \le b) = F_x(b) F_x(a)$



Função Densidade de Probabilidade - pdf

$$p_{\mathbf{x}}(x) = p(x) = \frac{dF(x)}{dx}$$

- ⇒ p(x) mede o quão rápido F(x) está aumentando ou o quanto é provável um resultado estar em torno de algum valor.
 - > Propriedades:

$$p_{\mathbf{x}}(x) \ge 0$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} p_{\mathbf{x}}(x) dx = 1$$

$$P(a < x \le b) = \int_{a}^{b} p_{\mathbf{x}}(x) dx$$

$$F(x_0) = \int_{-\infty}^{x_0} p_{\mathbf{x}}(x) dx$$

✓ O fato de que a probabilidade de se observar algum valor particular ser zero não significa que a variável aleatória não assuma aquele valor.

- ✓ Alguns tipos de funções densidade de probabilidade
 - Bernoulli
 - > Uniforme
 - > Poisson
 - > Gaussiana
 - Exponencial
 - > Rayleigh
 - > Chi-quadrado

Distribuição Conjunta

⇒ Sejam x e y duas variáveis aleatórias. A Função distribuição de probabilidade conjunta de x e y é a seguinte função:

$$F_{\mathbf{x}\mathbf{y}}(x, y) = Prob(\mathbf{x} \le x, \mathbf{y} \le y)$$

⇒ Função densidade de probabilidade conjunta

$$p_{\mathbf{x}\mathbf{y}}(x,y) = \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} F_{\mathbf{x}\mathbf{y}}(x,y)$$

$$Prob(x_1 < \mathbf{x} \le x_2, y_1 < \mathbf{y} \le y_2) = \int_{x_1, y_1}^{x_2} \int_{x_2}^{x_2} p_{\mathbf{x}\mathbf{y}}(x, y) dxdy$$

Propriedades:

Evento certeza =
$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} p_{xy}(x, y) dxdy = 1$$

$$p_{\mathbf{x}\mathbf{v}}(x,y) \ge 0$$

Densidades Marginais

⇒ São as densidades de probabilidades individuais:

$$p(x) = \int_{-\infty}^{\infty} p_{xy}(x, y) dy \qquad p(y) = \int_{-\infty}^{\infty} p_{xy}(x, y) dx$$

Densidades Condicionais

$$p(x/\mathbf{y} = y) = \frac{p_{\mathbf{x}\mathbf{y}}(x,y)}{p_{\mathbf{v}}(y)}$$

$$p(y/\mathbf{x} = x) = \frac{p_{\mathbf{x}\mathbf{y}}(x,y)}{p_{\mathbf{x}}(x)}$$

 \triangleright O evento de se observar x no intervalo ($-\infty$, ∞) é uma certeza:

$$\int_{-\infty}^{\infty} p_{\mathbf{x}}(x/\mathbf{y} = y) dx = 1$$

- ⇒ Independência:
 - Duas variáveis aleatórias são independentes se:

$$p_{\mathbf{x}}(x/\mathbf{y} = y) = p_{\mathbf{x}}(x)$$
 $p_{\mathbf{y}}(y/\mathbf{x} = x) = p_{\mathbf{y}}(y)$

> Como consequência: $p_{xy}(x, y) = p_x(x)p_y(y)$



Funções de variáveis aleatórias

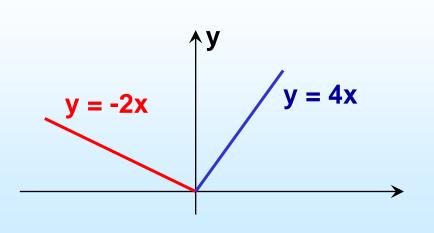
Seja X uma variável aleatória. Seja Y uma nova variável aleatória tal que:

$$Y = g(X)$$

⇒ Função densidade de probabilidade

$$p_Y(y) = \frac{p_X(x_1)}{|dy/dx_1|} + \dots + \frac{p_X(x_k)}{|dy/dx_k|}$$

⇒ Exemplo:



$$p_x(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-x^2/2\sigma^2}$$

$$p_{Y}(y) = ?$$

Valores Esperados (médias)

"é um modo de descrever uma v. a. de forma resumida."

> Valor médio:
$$m_x = E[x] = \int_{-\infty}^{\infty} x p_x(x) dx$$

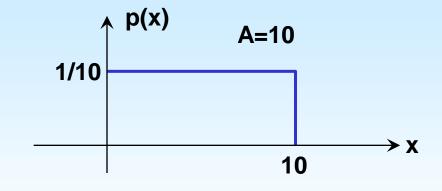
> Valor quadrático médio:
$$E[x^2] = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p_x(x) dx$$

> Variância:
$$\sigma_x^2 = E[(x - m_x)^2] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - m_x)^2 p_x(x) dx$$

> Com funções:
$$E[g(x)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)p_x(x)dx$$

exemplo: função densidade de probabilidade uniforme

$$p(x) = \begin{cases} 1/A, & 0 \le x \le A \\ 0, & c.c. \end{cases}$$



Valor médio:

$$m_x = \int_{-\infty}^{\infty} xp(x)dx = \int_{0}^{10} x \frac{1}{10} dx = 5$$

Variância:

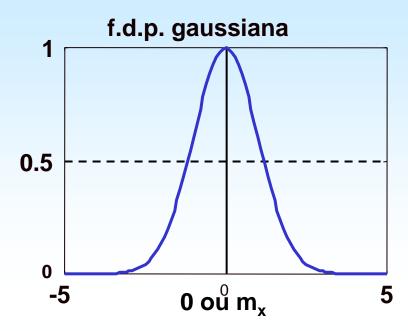
$$\sigma_x^2 = \int_0^{10} (x-5)^2 \frac{1}{10} dx = \frac{5}{6}$$

➤ **Probabilidade:** $P(6 < x \le 9) = \int \frac{1}{10} dx = 0.3$



exemplo: função densidade de probabilidade gaussiana

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} (e)^{\frac{-(x-m_x)^2}{2\sigma_x^2}}$$



"Uma v. a. gaussiana é completamente determinada pela sua média e pela sua variância"

$$\triangleright$$
 P(- σ < x< σ) \approx 0.7

$$\triangleright$$
 P(x < 4) \approx 1

O ruído branco é modelado como uma pdf Gaussiana.

Teorema do limite central

- ⇒ Sejam X₁ , X₂ , ... X_N um conjunto de v. a. independentes, todas com pdf iguais.
- ⇒ Seja Y uma v. a. que é a soma das v. a. acima:

$$\Rightarrow$$
 Y = X₁ + X₂ + ... + X_N

⇒ Neste caso, a pdf de Y será dada por:

$$p_{\mathbf{y}}(y) = p_{\mathbf{x_1}}(x_1) * p_{\mathbf{x_2}}(x_2) * \cdots * p_{\mathbf{x_N}}(x_N)$$

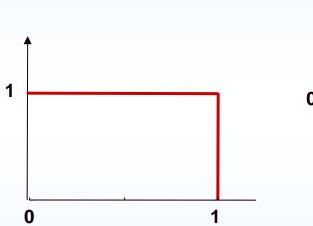
- ✓ A operação de convolução tende a "alisar" as funções.
- ✓ Assim, conforme N tende ao infinito a v. a. Y tende a apresentar, no limite, uma pdf gaussiana.
- ✓ Este resultado é conhecido como o "TEOREMA DO LIMITE CENTRAL".

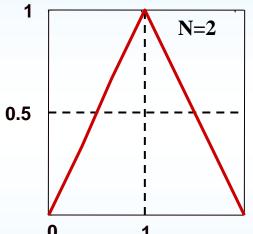


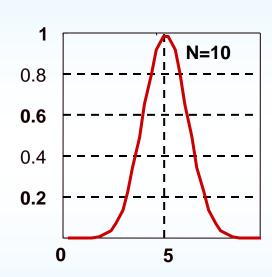
teorema do limite central

⇒ Na prática N = 10 é suficiente para observar esta tendência.

$$m_x = \sum m_{xi}$$
 // $\sigma_x^2 = \sum \sigma_{xi}^2$







⇒ Exemplo:

✓ O ruído térmico resulta do movimento aleatório dos elétrons livres em um dispositivo elétrico. Como existem muitos elétrons, ele é bem modelado por uma distribuição gaussiana.