

Material Didático

Série

Probabilidade



Parte II

Enfoque:
Engenharia de Produção

Prof. Lorí Viali, Dr.



SUMÁRIO

1. VARIÁVEIS ALEATÓRIAS CONTÍNUAS	2
1.1. CÁLCULO DE PROBABILIDADE COM UMA VAC.....	2
1.2. A FUNÇÃO DE DISTRIBUIÇÃO ACUMULADA.....	3
1.3. VARIÁVEL ALEATÓRIA CONTÍNUA (CARACTERIZAÇÃO)	4
1.3.1. Expectância, esperança, média ou valor esperado de X	4
1.3.2. A variância de X	4
1.3.3. O desvio padrão.....	4
1.3.4. A variância relativa e o coeficiente de variação	4
1.4. DISTRIBUIÇÕES ESPECIAIS DE PROBABILIDADE CONTÍNUAS.....	5
1.4.1. A distribuição uniforme	5
1.4.2. Propriedades da distribuição uniforme.....	5
1.4.3. A distribuição exponencial	7
1.4.4. Propriedades da distribuição Exponencial	8
1.4.5. A distribuição normal.....	9
1.4.6. Propriedades da distribuição normal.....	9
1.4.7. Outras propriedades.....	10
1.4.8. Tabelas	11
1.4.9. Relação entre as distribuições Binomial e Normal	13
2. PROPRIEDADES DA MÉDIA E VARIÂNCIA DE VARIÁVEIS ALEATÓRIAS	14
2.1. MÉDIA.....	14
2.2. VARIÂNCIA.....	15
2.3. A MEDIANA E A MODA.....	15
2.4. DESIGUALDADES DE TCHEBYCHEFF E CAMP-MEIDELL	15
3. EXERCÍCIOS	17
4. RESPOSTAS DOS EXERCÍCIOS	21
5. REFERÊNCIAS.....	22



ELEMENTOS DE PROBABILIDADE

1. VARIÁVEIS ALEATÓRIAS CONTÍNUAS

Seja E um experimento e S um espaço amostra associado. Se X é uma variável aleatória definida em S tal que $X(S)$ seja infinito não-enumerável, isto é, $X(S)$ seja um intervalo de números reais, então X é dita uma variável aleatória contínua.

Definição

Seja X uma variável aleatória contínua (VAC). A função $f(x)$ que associa a cada $x \in X(S)$ um número real que satisfaz as seguintes condições:

(a) $f(x) \geq 0$, para todo $x \in X(S)$ e

(b) $\int_{X(S)} f(x) dx = 1$

É denominada de **função densidade de probabilidade (fdp)** da variável aleatória X .

Neste caso $f(x)$ representa apenas a densidade no ponto x , ao contrário da variável aleatória discreta, $f(x)$ aqui **não** é a probabilidade de a variável assumir o valor x .

1.1. CÁLCULO DE PROBABILIDADE COM UMA VAC

Seja X uma variável aleatória contínua com função densidade de probabilidade $f(x)$. Sejam $a < b$, dois números reais. Define-se:

$P(a < X < b) = \int_a^b f(x) dx$, isto é, a probabilidade de que X assumira valores entre os números “a” e “b” é a área sob o gráfico de $f(x)$ entre os pontos $x = a$ e $x = b$.

Neste caso, tem-se também:

(a) $P(X = a) = 0$, isto é, a probabilidade de que uma variável aleatória contínua assumira um valor isolado é igual a zero. Para variáveis contínuas só faz sentido falar em probabilidade em um intervalo, uma vez, que a probabilidade é definida como sendo a área sob o gráfico. $f(x)$ não representa nenhuma probabilidade. Somente quando ela for integrada entre dois limites produzirá uma probabilidade.

(b) Se $a < b$ são dois números reais então:

$$P(a < X < b) = P(a \leq X < b) = P(a < X \leq b) = P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x) dx,$$



(c) Se uma função f^* satisfizer às condições $f^*(x) \geq 0$ para todo x e $\int_{-\infty}^{\infty} f^*(x)dx = k$, onde “ k ” é um número real positivo, mas não igual a 1, então $f^*(x)$ pode ser transformada numa fdp mediante a seguinte transformação:

$$f(x) = f^*(x) / k, \text{ para todo } x.$$

Neste caso a $f(x)$ será uma função densidade de probabilidade.

(d) Se X assumir valores apenas num intervalo finito $[a; b]$, pode-se simplesmente por $f(x) = 0$ para todo $x \notin [a; b]$. como consequência a fdp ficará definida para todos os valores reais de x e pode-se exigir que $\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1$. Assim, sempre que a $f(x)$ for especificada apenas num intervalo finito, deve-se supor que seja zero para todos os demais valores não pertencentes ao intervalo.

Exemplo 1.1

Seja X uma VAC com fdp dada por:

$$f(x) = 2x \quad \text{se } 0 < x < 1 \\ = 0, \quad \text{para quaisquer outros valores.}$$

Determinar a $P(X < 1/2)$

Solução:

$$P(X < 1/2) = \int_0^{1/2} (2x)dx = 1/4 = 25\%$$

1.2. A FUNÇÃO DE DISTRIBUIÇÃO ACUMULADA

Seja X uma VAC com função densidade de probabilidade $f(x)$. Então a **função de distribuição acumulada** (FDA), ou simplesmente **função de distribuição** (FD) de X é a função F definida por:

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(u)du$$

Solução:

Suponha-se que X seja uma VAC com fdp dada por:

$$f(x) = 2x \quad \text{se } 0 < x < 1 \\ = 0, \quad \text{para quaisquer outros valores.}$$

Determinar a FD de X

Solução:

A função de distribuição de X é a função F tal que:



$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(u)du = \int_{-\infty}^x 2udu = \begin{cases} 0 & \text{se } x \leq 0 \\ x^2 & \text{se } 0 < x \leq 1 \\ 1 & \text{se } x > 1 \end{cases}$$

1.3. VARIÁVEL ALEATÓRIA CONTÍNUA (CARACTERIZAÇÃO)

Considere X uma variável aleatória contínua com função densidade de probabilidade $f(x)$.

1.3.1. Expectância, esperança, média ou valor esperado de X

A média, expectância, **valor esperado** ou esperança matemática da variável aleatória contínua X , representada por μ ou $E(X)$, é calculada por:

$$\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x.f(x)dx$$

Obs. Não é garantido que esta integral exista (converja) sempre.

1.3.2. A variância de X

Seja X uma variável aleatória contínua com média $\mu = E(X)$. Então a variância de X , anotada por σ^2 ou $V(X)$ é definida por:

$$\sigma^2 = V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x-\mu)^2 .f(x)dx = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 .f(x)dx - \mu^2 = E(X^2) - \mu^2$$

1.3.3. O desvio padrão

O desvio padrão da variável aleatória contínua X , anotado por σ , é a raiz quadrada da variância.

1.3.4. A variância relativa e o coeficiente de variação

Seja X uma variável aleatória contínua com média $\mu = E(X)$ e variância $\sigma^2 = V(X)$. Então a variância relativa de X , anotada por: γ^2 , é definida por:

$$\gamma^2 = \sigma^2 / \mu^2$$

O coeficiente de variação de X é definido como a raiz quadrada da variância relativa:

$$\gamma = \sigma / \mu$$

Exemplo 1.2

Determinar a expectância e a variância da VAC cuja fdp é dada por:



$$f(x) = 3x^2 \quad \text{se } -1 \leq x \leq 0$$
$$= 0 \quad \text{caso contrário}$$

Solução:

$$\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx = \int_{-1}^0 x \cdot (3x^2) dx = \int_{-1}^0 (3x^3) dx = 3 \cdot \left[\frac{x^4}{4} \right]_{-1}^0 = -3/4 = -0,75$$

$$\sigma^2 = V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \cdot f(x) dx - \mu^2 = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \cdot (3x^2) dx - (3/4)^2 = \int_{-\infty}^{\infty} 3x^4 dx - (3/4)^2 = 3 \cdot \left[\frac{x^5}{5} \right]_{-1}^0 - (3/4)^2$$

= 3/80.

1.4. DISTRIBUIÇÕES ESPECIAIS DE PROBABILIDADE CONTÍNUAS

Assim como ocorre com as variáveis discretas, existem algumas distribuições especiais de probabilidade contínuas que por sua freqüência de uso vale a pena estudar mais detalhadamente. Entre elas vale destacar as distribuições: uniforme, exponencial e normal.

1.4.1. A distribuição uniforme

Definição:

Seja X uma VAC que pode tomar todos os valores num intervalo $[a, b]$. Se a probabilidade de a variável assumir valores num subintervalo for a mesma que para qualquer outro subintervalo de mesmo comprimento teremos então uma distribuição uniforme. A função densidade de probabilidade de uma VAC deste tipo será:

$$f(x) = 1 / (b - a) \quad \text{para } a \leq x \leq b$$
$$= 0 \quad \text{para qualquer outro valor.}$$

1.4.2. Propriedades da distribuição uniforme

As principais medidas para a distribuição uniforme podem ser determinadas de uma forma geral em termos dos extremos “a” e “b” do intervalo.

Média, expectância ou valor esperado

$$\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx = \int_a^b x \cdot \frac{1}{b-a} dx = (a + b) / 2$$



1.4.3. A distribuição exponencial

Definição:

Uma variável aleatória contínua T tem uma distribuição exponencial de parâmetro λ se sua função densidade de probabilidade $f(t)$ for do tipo:

$$f(t) = \lambda e^{-\lambda t} \quad \text{para } t > 0$$
$$= 0 \quad \text{caso contrário}$$

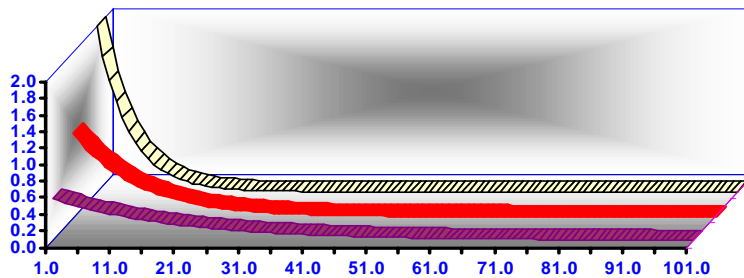


Figura 1.1 – Exemplos de distribuições exponenciais: $P(2)$, $P(1,5)$ e $P(0,6)$.

Exemplo 1.4

Suponha que um componente eletrônico tenha um tempo de vida T (em unidades de 1000 horas) que segue uma distribuição exponencial de parâmetro $\lambda = 1$. Suponha que o custo de fabricação do item seja R\$ 2,00 e que o preço de venda seja R\$ 5,00. O fabricante garante total devolução se $t < 0,90$. Qual o lucro esperado por item?

Solução:

Neste caso, tem-se:

$$f(t) = e^{-t} \quad \text{para } t > 0$$

A probabilidade de um componente durar menos de 900 horas é dada por:

$$P(T < 0,90) = \int_0^{0,9} e^{-t} dt = \left[-e^{-t} \right]_0^{0,9} = -e^{-0,9} + e^0 = 1 - 1/e^{0,9} = 59,34\%$$

Desta forma o lucro do fabricante será uma VAD X com a seguinte distribuição:



x	-2	3
f(x)	0,5934	0,4066

Então o lucro esperado será:

$$E(X) = -2 \cdot 0,5934 + 3 \cdot 0,4066 = \text{R\$ } 0,03$$

1.4.4. Propriedades da distribuição Exponencial

Se T for uma VAC com distribuição Exponencial, então:

Média, expectância ou valor esperado

$$\mu = E(X) = \int_0^{\infty} t \cdot f(t) dt = \int_0^{\infty} t \cdot \lambda e^{-\lambda t} dt = 1/\lambda$$

Variância

$$\sigma^2 = E(X^2) - \mu^2 = \int_0^{\infty} t^2 \cdot \lambda e^{-\lambda t} dx - \lambda^2 = 1/\lambda^2$$

O desvio padrão

$$\sigma = \sqrt{1/\lambda^2} = 1/\lambda$$

A FDA da distribuição Exponencial

A FDA da distribuição Exponencial é dada por:

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_0^x \lambda e^{-\lambda u} du = \begin{cases} 0, & \text{se } x < 0 \\ 1 - e^{-\lambda x}, & \text{se } x \geq 0 \end{cases}$$

$$\text{Portanto } P(X \geq x) = 1 - F(x) = 1 - [1 - e^{-\lambda x}] = e^{-\lambda x}$$

A distribuição Exponencial não tem memória

A distribuição Exponencial apresenta uma propriedade interessante que é denominada de falta de memória, ou seja:

$$P(X \geq s + t / X \geq s) = P(X \geq s + t \cap X \geq s) / P(X \geq s) = P(X \geq s + t) / P(X \geq s) = e^{-\lambda(s+t)} / e^{-\lambda s} = e^{-\lambda t}$$

$$\text{Portanto } P(X \geq s + t / X \geq s) = P(X \geq t)$$



Relação com a distribuição de Poisson

Deve-se observar inicialmente que fixado um tempo, a probabilidade de não ocorrências de eventos neste intervalo é dado por:

$$f(0) = P(X = 0) = [(\lambda t)^0 e^{-\lambda t}] / 0! = e^{-\lambda t}$$

Se a variável aleatória contínua T representar o tempo passado entre a ocorrência de dois eventos de Poisson, então a probabilidade da não ocorrência no tempo “ t ” é igual a probabilidade de que o tempo T entre ocorrências seja maior que “ t ”, isto é:

$$P(T > t) = e^{-\lambda t}$$

Tem-se ainda que:

$$P(T \leq t) = 1 - e^{-\lambda t}$$

Que conforme já visto é a função acumulada da variável aleatória exponencial de parâmetro λ , isto é:

$$F(t) = P(T \leq t) = 1 - e^{-\lambda t}$$

1.4.5. A distribuição normal

Um dos principais modelos de distribuição contínua é a curva normal ou de Gauss. Sua importância para a Estatística (prática) reside no fato que muitas variáveis encontradas na natureza se distribuem de acordo com o modelo normal. Este modelo também tem uma importância teórica devido ao fato de ser uma *distribuição limite*.

Uma variável aleatória contínua X tem uma distribuição normal (ou Gaussiana) se sua função densidade de probabilidade for do tipo:

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2}, \text{ para } -\infty \leq x \leq \infty$$

1.4.6. Propriedades da distribuição normal

Se X for uma VAC com distribuição Normal, então:

Média, expectância ou valor esperado

$E(X) = \mu$, isto é, o parâmetro μ é a média da distribuição normal.



Variância

$V(X) = \sigma^2$, isto é, a variância da distribuição normal é o parâmetro σ ao quadrado.

O desvio padrão

O desvio padrão da distribuição normal é o parâmetro σ .

FDA da distribuição Normal

A função de distribuição (FDA) da normal reduzida é representada por:

$$\Phi(z) = P(Z \leq z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-u^2/2} du$$

Esta integral, e aliás como de qualquer outra normal, não pode ser avaliada pelo método tradicional (teorema fundamental do cálculo). Ela só pode ser calculada por métodos numéricos. E por isso ela é encontrada tabelada em qualquer livro texto de Probabilidade ou Estatística.

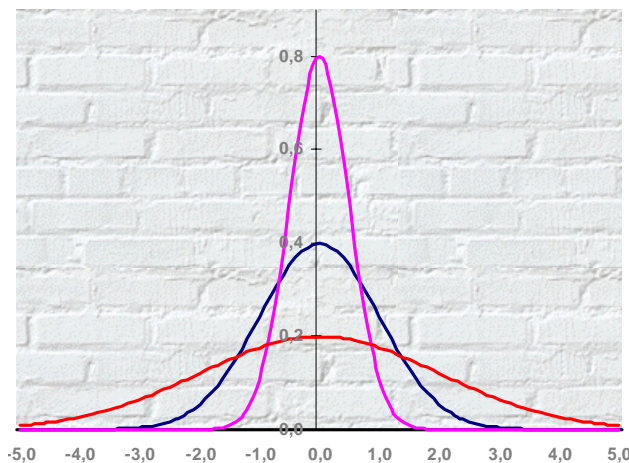


Figura 1.2 – Distribuições normais: $N(0; 1/2)$, $N(0; 1)$ e $N(0; 2)$

1.4.7. Outras propriedades

(a) Transformação linear de uma variável aleatória normal

Se X tiver uma distribuição $N(\mu, \sigma)$ e se $Y = aX + b$, então Y terá a distribuição $N(a\mu + b, a\sigma)$

(b) Combinação linear de variáveis aleatórias normais independentes

A combinação linear de variáveis aleatórias normais independentes será uma variável aleatória normalmente distribuída.

(c) $f(x) \rightarrow 0$ quando $x \rightarrow \infty$ ou $-\infty$.



(d) $\mu - \sigma$ e $\mu + \sigma$ são os pontos de inflexão da função $f(x)$, isto é, são os valores onde o gráfico da função muda o sinal da curvatura.

(e) $x = \mu$ é o ponto de máximo de $f(x)$ e este máximo vale $\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}$.

(f) $f(x)$ é simétrica ao redor de $x = \mu$, isto é: $f(\mu + x) = f(\mu - x)$

(g) Se X tem uma distribuição normal de média μ e desvio padrão σ se escreverá:

$$X : N(\mu, \sigma)$$

(h) Quando $\mu = 0$ e $\sigma = 1$, tem-se uma distribuição normal padrão ou normal reduzida. A variável normal +padrão será anotada por Z . Então $Z : N(0, 1)$. A função densidade de probabilidade da variável aleatória Z será representada por:

$$\varphi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2}, \text{ para } -\infty \leq z \leq \infty$$

(i) Se X é uma $N(\mu, \sigma)$, então $Z = (X - \mu) / \sigma$ é a normal padrão ou reduzida. Isto significa que qualquer curva normal poderá ser padronizada, mediante esta transformação.

1.4.8. Tabelas

A forma de se calcular probabilidade com qualquer distribuição normal é através da tabela da normal padrão. Assim se $X : N(\mu, \sigma)$ então primeiro é necessário padronizar X , isto é, fazer:

$$Z = (X - \mu) / \sigma.$$

Em seguida obter em uma tabela o valor da probabilidade, isto é, o valor:

$$P(Z \leq z) = \Phi(z)$$

Este valor $\Phi(z)$ pode ser lido como “valor tabelado de z ” e significa a probabilidade de a variável aleatória contínua $Z = (X - \mu) / \sigma$ assumir valores à esquerda (abaixo de) do valor particular “ z ”.

Lembrar que qualquer tabela é construída fornecendo os valores da FDA de Z . A maioria delas fornece as probabilidades de $Z \leq z$ para valores de z entre $-3,09$ e $+3,09$ e com aproximação centesimal. Algumas fornecem valores de z entre 0 e $3,09$

Assim o primeiro valor tabelado é em geral $\Phi(-3,09) = P(Z \leq -3,09)$ que vale $0,0000$, isto é, é zero com uma aproximação de 4 decimais. O valor seguinte seria $\Phi(-3,08) = P(Z \leq -3,08) = 0,0001$.

O último valor tabelado é, em geral, $\Phi(3,09) = P(Z \leq 3,09) = 1,000$, pois é o valor acumulado, isto quer dizer, que até este valor tem-se a totalidade da área útil sob a curva avaliada com uma aproximação de 4 decimais.

**Solução:**

Neste caso, antes de se poder procurar os valores na tabela é necessário padronizar cada valor de X , através da expressão:

$$Z = (X - \mu) / \sigma = (X - 10) / 2$$

$$(a) P(X < 10) = P((X - 10) / 2 < (10 - 10) / 2) = P(Z < 0) = \Phi(0) = 50\%$$

$$(b) P(X > 11,50) = P(Z > (11,50 - 10) / 2) = P(Z > 0,75) = 1 - \Phi(0,75) = 22,66\%$$

$$(c) P(8 < X \leq 12) = P(-1 < Z \leq 1) = \Phi(1) - \Phi(-1) = 0,8413 - 0,1587 = 68,26\%$$

$$(d) P(6,08 \leq X \leq 13,92) = P(-1,96 < Z \leq 1,96) = \Phi(1,96) - \Phi(-1,96) = 0,9750 - 0,0250 = 95\%$$

1.4.9. Relação entre as distribuições Binomial e Normal

Seja X uma variável aleatória distribuída binomialmente com parâmetros “ n ” e “ p ”. Isto é:

$$P(X = x) = \binom{n}{x} \cdot p^x \cdot q^{n-x}$$

Quando o número de provas “ n ” cresce (tende ao infinito) a distribuição binomial tende a uma distribuição normal de média $\mu = np$ e desvio padrão $\sigma = \sqrt{npq}$

Em geral admite-se que para $np \geq 5$ e $nq \geq 5$, “ n ” já será suficientemente grande para se poder aproximar uma distribuição binomial pela normal.

No entanto, devido ao fato de se estar aproximando uma distribuição discreta, através de uma contínua, recomenda-se para se obter maior precisão, realizar uma *correção de continuidade* que consiste em transformar, por exemplo, $P(X = x)$ no intervalo $P(x - 0,5 < X < x + 0,5)$ e o mesmo em qualquer outra situação.

Exemplo 1.7

No lançamento de 30 moedas honestas, qual a probabilidade de saírem:

(a) Exatamente 12 caras?

(b) Mais de 20 caras?

Solução:

(a) A probabilidade de saírem 12 caras é dada pela distribuição binomial por:

$$P(X = 12) = \binom{30}{12} \cdot 0,5^{12} \cdot 0,5^{18} = 8,06\%$$



Aproximando pela normal tem-se:

$$\mu = np = 30 \cdot (1/2) = 15$$

$$\sigma = \sqrt{npq} = \sqrt{30 \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}} = 2,7386$$

Então $P(X=12)$ calculado pela normal com utilização da correção de continuidade será:

$P(X=12) \cong P(11,5 < X < 12,5) = P(-1,28 < Z < -0,91) = 0,3997 - 0,3186 = 8,11\%$, que não é muito diferente do valor exato 8,06%.

$$(b) P(X > 20) = \sum_{i=21}^{30} \binom{30}{i} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^i \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{30-i} = 2,14\%$$

Aproximando pela normal, tem-se:

$$P(X > 20,5) = 0,5000 - 0,4778 = 2,22\%$$

2. PROPRIEDADES DA MÉDIA E VARIÂNCIA DE VARIÁVEIS ALEATÓRIAS

2.1. MÉDIA

(1) A média de uma constante é igual a própria constante.

$$E(k) = k, \text{ onde } k = \text{constante}$$

(2) Se multiplicarmos os valores de uma variável aleatória por uma constante, a média fica multiplicada por esta constante.

$$E(kX) = k \cdot E(X)$$

(3) Se os valores de uma variável aleatória forem somados a uma constante a média ficará igualmente somada dessa constante.

$$E(X \pm k) = E(X) \pm k$$

(4) A média de uma soma ou diferença de duas variáveis aleatórias é igual a soma ou diferença das médias dessas variáveis.

$$E(X \pm Y) = E(X) \pm E(Y)$$

(5) A média do produto de duas variáveis aleatórias **independentes** é igual ao produto das médias dessas variáveis.

$$E(X \cdot Y) = E(X) \cdot E(Y)$$



2.2. VARIÂNCIA

(1) A variância de uma constante é nula

$$V(k) = 0$$

(2) Se multiplicarmos os valores de uma variável aleatória por uma constante, a variância fica multiplicada pelo quadrado da constante.

$$V(kX) = k^2 \cdot V(X)$$

(3) Se os valores de uma variável aleatória forem somados a uma constante a variância não se altera.

$$V(X \pm k) = V(X)$$

(4) A variância de uma soma ou diferença de duas variáveis aleatórias **independentes** é igual a soma das variâncias dessas variáveis.

$$V(X \pm Y) = V(X) + V(Y)$$

2.3. A MEDIANA E A MODA

A **mediana** de uma variável aleatória é o valor que divide a distribuição em duas partes equi-prováveis. Será representada por **md**. Então:

$$P(X < md) = P(X > md) = 0,50.$$

Este ponto sempre existe se a variável é contínua, onde a mediana pode ser definida como sendo o ponto tal que $F(md) = 0,50$. No caso discreto pode haver todo um intervalo que satisfaz a relação acima, convencionou-se em geral adotar o ponto médio deste intervalo. Pode-se ainda, neste caso, definir a mediana como sendo o menor valor para o qual $F(md) > 0,5$.

A **moda** é o(s) ponto(s) de maior probabilidade, no caso discreto, ou maior densidade de probabilidade no caso contínuo. É representada por **mo**.

2.4. DESIGUALDADES DE TCHEBYCHEFF E CAMP-MEIDELL

Pode-se demonstrar que, para qualquer distribuição de probabilidade que possua média μ e desvio padrão σ , tem-se, para qualquer número “ $k > 1$ ”:

$P(|X - \mu| \geq k\sigma) \leq 1/k^2$ (Desigualdade de **Tchebycheff**, Tchebichev ou Chebyshev, 1821 - 1894), ou de forma equivalente

$$P(|X - \mu| < k\sigma) \geq 1 - 1/k^2$$

Se a distribuição for unimodal e simétrica, então:



$$P(|X - \mu| \geq k\sigma) \leq 4/9k^2 \text{ (Desigualdade de Camp-Meidell)}$$

Estas desigualdades fornecem as probabilidades de que os valores de uma variável aleatória (qualquer) esteja num intervalo simétrico em torno da média de amplitude igual a $2k$ desvios padrões. Assim se $k = 2$, por exemplo, a desigualdade de Tchebycheff estabelece que o percentual de valores da variável aleatória que está compreendida no intervalo $\mu \pm 2\sigma$ é de pelo menos $1 - 1/4 = 75\%$. Conforme visto pela normal este percentual vale exatamente $95,44\%$. Mas como a normal é simétrica e unimodal, neste caso, um resultado mais próximo é dado pela desigualdade de Camp-Meidell, isto é, $1 - 4/9k^2 = 1 - 1/9 = 88,89\%$.

Exemplo 2.1

Compare o limite superior da probabilidade $P(|X - \mu| \geq 2\sigma)$, obtida pela desigualdade de Tchebycheff, com a probabilidade exata se X for uniformemente distribuída sobre $(-1, 3)$.

Solução:

Para uma distribuição uniforme tem-se $\mu = (a + b) / 2 = (-1 + 3) / 2 = 1$ e

$$V(X) = (b - a)^2 / 12 = 4/3$$

Então: $P(|X - \mu| \geq k\sigma) = P(|X - 1| \geq 4 \frac{\sqrt{3}}{3}) = 0$ é a probabilidade exata.

Por Tchebycheff, teríamos:

$$P(|X - \mu| \geq k\sigma) = P(|X - 1| \geq 4 \frac{\sqrt{3}}{3}) = 1/4.$$



3. EXERCÍCIOS

(78) Uma variável aleatória contínua tem a seguinte função densidade de probabilidade:

$$f(x) = 3x^2 \quad \text{se } 0 < x < 1 \\ = 0 \quad \text{caso contrário.}$$

Calcular a probabilidade dessa variável assumir um valor maior ou igual a $1/3$.

(79) Sendo $f(x) = kx^3$ a densidade de uma variável aleatória contínua no intervalo $0 < x < 1$, determine o valor de “k”.

(80) Uma variável aleatória contínua X é definida pela seguinte função densidade:

$$f(x) = \frac{3}{2}(x-1)^2 \quad \text{para } 0 \leq x < 2. \text{ Determinar:}$$

(80.1) A média

(80.2) A variância

(81) Uma variável aleatória contínua tem a seguinte fdp: $f(x) = \begin{cases} 2kx & \text{se } 0 \leq x < 3; \\ kx & \text{se } 3 \leq x < 5; \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$

Determinar o valor de k , a média, a mediana e a variância da variável aleatória.

(82) Uma variável X é uniformemente distribuída no intervalo $[10, 20]$. Determine a expectância e a variância de X e calcule ainda a $P(12,31 < X < 16,50)$.

(83) Suponha que X seja uniformemente distribuída entre $[-\alpha, \alpha]$, onde $\alpha > 0$. Determinar o valor de α de modo que as seguintes relações estejam satisfeitas:

$$(83.1) P(X > 1) = 1/3$$

$$(83.2) P(X < 1/2) = 0,7$$

(84) Suponha que um mecanismo eletrônico tenha um tempo de vida X (em unidades de 1000 horas) que é considerado uma variável aleatória com fdp dada por:

$$f(x) = e^{-x}, \quad x > 0 \\ = 0, \quad \text{caso contrário.}$$

Suponha ainda que o custo de fabricação de um item seja 2,00 um e o preço de venda seja 5,00 um. O fabricante garante total devolução se $x \leq 0,8$. Qual o lucro esperado por item?

(85) Uma lâmpada tem duração de acordo com a seguinte densidade de probabilidade:

$$f(t) = 0,001e^{-0,001t} \quad \text{para } t > 0 \\ = 0 \quad \text{caso contrário}$$



Determinar

- (85.1) A probabilidade de que uma lâmpada dure mais do que 1200 horas.
- (85.2) A probabilidade de que uma lâmpada dure menos do que sua duração média.
- (85.3) A duração mediana.
- (86) Se as interrupções no suprimento de energia elétrica ocorrem segundo uma distribuição de Poisson com a média de uma por mês (quatro semanas), qual a probabilidade de que entre duas interrupções consecutivas haja um intervalo de:
- (86.1) Menos de uma semana. (86.2) Mais de três semanas.
- (87) Se $X : N(10, 2)$ Calcular:
- (87.1) $P(8 < X < 10)$ (87.2) $P(9 \leq X \leq 12)$ (87.3) $P(X > 10)$ (87.4) $P(X < 8 \text{ ou } X > 11)$
- (88) Se X tem uma distribuição normal com média 100 e desvio padrão 10, determine:
- (88.1) $P(X < 115)$ (88.2) $P(X \geq 80)$ (88.3) $P(X > 100)$
- (88.4) O valor de “a” tal que $P(100 - a \leq X \leq 100 + a) = 0,9544$
- (89) Na distribuição $N(\mu; \sigma)$, encontre:
- (89.1) $P(X < \mu + 2\sigma)$ (89.2) $P(|X - \mu| \leq \sigma)$
- (89.3) O número “a”, tal que $P(\mu - a\sigma < X < \mu + a\sigma) = 0,90$
- (89.4) O número “a”, tal que $P(X > a) = 0,95$
- (90) A alturas de 10000 alunos de um colégio têm distribuição aproximadamente normal com média de 170 cm e desvio padrão de 5 cm.
- (90.1) Qual o número esperado de alunos com altura superior a 1,65 m?
- (90.2) Qual o intervalo simétrico em torno da média, que conterà 75% das alturas dos alunos?
- (91) As vendas de determinado produto têm distribuição aproximadamente normal, com média de 500 e desvio padrão de 50. Se a empresa decide fabricar 600 unidades no mês em estudo, qual é a probabilidade de que não possa atender a todos os pedidos desse mês, por estar com a produção esgotada?
- (92) O número de pedidos de compra de certo produto que uma cia recebe por semana distribui-se normalmente, com média 125 e desvio padrão de 25. Se em uma dada semana o estoque disponível é de 150 unidades, qual é a probabilidade de que todos os pedidos sejam atendidos? Qual deveria ser o estoque para se tivesse 99% de probabilidade de que todos os pedidos fossem atendidos?



(93) Uma enchedora automática de garrafas de refrigerantes está regulada para que o volume médio de líquido em cada garrafa seja de 1000 cm^3 , com desvio padrão de 10 cm^3 . Pode-se admitir que a distribuição da variável seja normal.

(93.1) Qual a percentagem de garrafas em que o volume de líquido é menor que 990 cm^3 ?

(93.2) Qual a percentagem de garrafas em que o volume do líquido não se desvia da média em mais do que dois desvios padrões?

(93.3) O que acontecerá com a percentagem do item (b) se a máquina for regulada de forma que a média seja 1200 cm^3 e o desvio padrão 20 cm^3 ?

(94) O diâmetro de certo tipo de anel industrial é uma variável aleatória com distribuição normal de média $0,10 \text{ cm}$ e desvio padrão $0,02 \text{ cm}$. Se o diâmetro do anel diferir da média de mais do que $0,03 \text{ cm}$, ele é vendido por R\$ 5,00, caso contrário, é vendido por R\$ 10,00. Qual o preço médio de venda de cada anel?

(95) Suponha que as amplitudes de vida de dois aparelhos elétricos D_1 e D_2 , tenham distribuições $N(42; 6)$ e $N(45; 3)$, respectivamente. Se o aparelho é para ser utilizado por um período de 45 horas, qual aparelho deve ser preferido? E se for por um período de 51 horas?

(96) A distribuição dos pesos de coelhos criados em uma granja pode muito bem ser representada por uma distribuição normal, com média de 5 kg e desvio padrão de $0,8 \text{ kg}$. Um abatedouro comprará 5000 coelhos e pretende classificá-los de acordo com o peso, do seguinte modo: 20% dos leves como pequenos, os 55% seguintes como médios, os 15% seguintes como grandes e os 10% mais pesados como extras. Quais os limites de pesos para cada classificação?

(97) Uma distribuição normal tem desvio padrão igual a 5 e é tal que 1,5% dos valores estão abaixo de 35. Determine sua média.

(98) Numa prova de vestibular com 50 questões objetivas de 5 alternativas cada, qual a probabilidade de que um candidato, que responde ao acaso (chuta) todas as questões, acerte mais do que 15 questões?

(99) Um dado equilibrado é lançado 120 vezes. Determinar a probabilidade que a face 4 (quatro) apareça:

(99.1) 18 vezes ou menos

(99.2) Mais de 14 vezes

(100) No lançamento de 30 moedas equilibradas, qual a probabilidade de saírem:

(100.1) Exatamente 12 caras?

(100.2) Mais de 20 caras?

(101) Uma variável aleatória tem média igual a 5 e desvio padrão igual a 3. Determine:

(101.1) $P(|X - 5| \leq 3)$

(101.2) h tal que $P(|X - 5| > h) = 0,01$



(101.3) $P(-1 \leq X \leq 11)$

(101.4) $P(|X - 5| \leq 7,5)$

(102) Supondo que a média de uma variável aleatória X seja igual a 4 e o desvio padrão igual a 2, determine:

(102.1) A probabilidade de X estar no intervalo de **0** a **8**. (102.2) Qual o valor mínimo de $P(-2 \leq X \leq 10)$.



4. RESPOSTAS DOS EXERCÍCIOS

(78) $P(X > 1/3) = 26/27$

(79) $k = 4$

(80) (80.1) $E(X) = 1$ (80.2) $\sigma^2 = 0,60$

(81) $1/17; 2,98; 2,92$ e $1,50$

(82) $E(X) = 15$ $V(X) = 8,33$ $P(12,31 < X < 16,50) = 41,90\%$

(83) (83.1) 3 (83.2) $5/4$

(84) $5e^{-0,8} - 2 = 0,25$ um

(85) (85.1) $30,12\%$ (85.2) $63,21\%$. (85.3)

(86) (86.1) $22,12\%$ (86.2) $47,24\%$

(87) (87.1) $34,13\%$ (87.2) $53,28\%$ (87.3) 50% (87.4) $46,72\%$

(88) (88.1) $93,32\%$ (88.2) $97,72\%$ (88.3) 50% (88.4) $a = 20$

(89) (89.1) $97,72\%$ (89.2) $68,26\%$ (89.3) $1,645$ (89.4) $a = \mu - 1,645\sigma$

(90) (90.1) 8413 (90.2) $(164,25; 175,75)$

(91) $0,0228 = 2,28\%$

(92) (92.1) $84,13\%$ (92.2) 184

(93) (93.1) $15,87\%$ (93.2) $95,44\%$ (93.3) Não se altera

(94) $9,33$ u.m.

(95) $P(D_1 > 45) = 30,85\%$ $P(D_1 > 51) = 6,68\%$

$P(D_2 > 45) = 50\%$ $P(D_2 > 51) = 2,28\%$

(96) $4,33$ kg; $5,54$ kg e $6,02$ kg

(97) $45,85$

(98) $2,62\%$

(99) (99.1) $35,57\%$ (99.2) $91,15\%$

(100) (100.1) $8,11\%$ ($8,06\%$ exato) (100.1) $2,22\%$ ($2,14\%$ exato)

(101) (101.1) Zero (101.2) $h = 30$ (101.3) 75% (101.4) 84%

(102) (102.1) $3/4 = 75\%$ (102.2) $8/9 = 88,89\%$



5. REFERÊNCIAS

- [BUS86] BUSSAB, Wilton O, MORETTIN, Pedro A. *Estatística Básica*. 3ª ed. São Paulo: Atual, 1986.
- [COS74] COSTA NETO, Pedro Luís de Oliveira, CYMBALISTA, Melvin. *Probabilidades: resumos teóricos, exercícios resolvidos, exercícios propostos*. São Paulo: Editora Edgard Blücher, 1977.
- [FEL68] FELLER, William. *An Introduction to Probability Theory and Its Applications (vol. 1)*. John New York: Wiley & Sons, 1968. 509 p.
- [HAZ77] HAZZAN, Samuel. *Matemática Elementar: Combinatória e Probabilidades*. São Paulo: Atual, 1977.
- [HIL88] HILLIER, Frederick S., LIEBERMAN, Gerald J. *Introdução à Pesquisa Operacional*. São Paulo: Campus e Editora da Universidade de São Paulo, 1988.
- [LIP74] LIPSCHUTZ, Seymour. *Teoria e Problemas de Probabilidade*. São Paulo: McGraw-Hill, 1974. 225 p.
- [MAR87] MARKLAND, Robert E., SWEIGART, James R. *Quantitative Methods: Applications to Managerial Decision Making*. New York: John Wiley & Sons, 1987. 827p.
- [MAS90] MASON, Robert D., DOUGLAS, Lind A. *Statistical Techniques in Business And Economics*. IRWIN, Boston, 1990.
- [MEY78] MEYER, Paul L. *Probabilidade: aplicações à Estatística*. Rio de Janeiro: Livros Técnicos e Científicos, 1978.
- [MIL90] MILLER, Charles D., HEEREN, Vern E., HORNSBY Jr., E. John. *Mathematical Ideas*. USA: Harper Collins Publishers, 1990.
- [REA93] *The Statistics Problem Solver*. Research and Education Association, Piscataway, New Jersey, 1993.
- [ROT91] ROTHENBERG, Ronald I. *Probability and Statistics*. Orlando (FL), Hartcourt Brace Jovanovich Publishers, 1991.
- [ROS85] ROSS, Sheldon M. *Introduction to Probability Models*. Orlando (FL): Academic Press, 1985, 502 p.