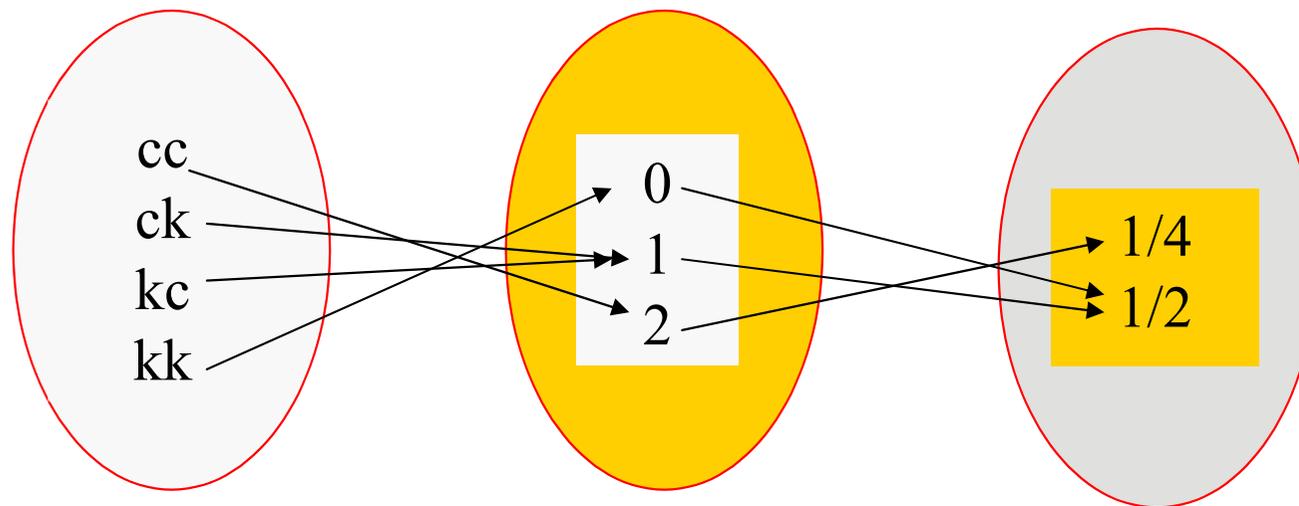
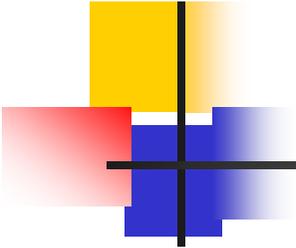


Variáveis Aleatórias - VA



Prof. Adriano Mendonça Souza, Dr.

Departamento de Estatística
- PPGEMQ / PPGE - UFSM -

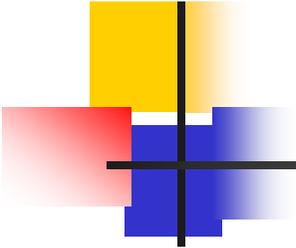


Introdução

Se entende por **VA** ou **V. indicadoras** uma lista de valores ou uma função genérica que associa um número conveniente aos eventos componentes do **S**, sejam qualitativos ou quantitativos.

Se $\mathbf{X} = f(\mathbf{x})$; a probabilidade a elas associada é indicada por $P[\mathbf{X} = f(\mathbf{x})]$.

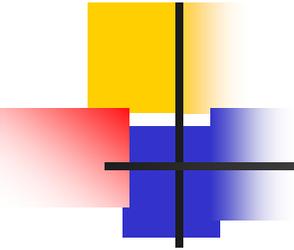
$P(\mathbf{x} = \mathbf{a})$ indicará a probabilidade da **VA** **X** se encontrar num ponto qualquer entre **a** e **b**.



Exemplo

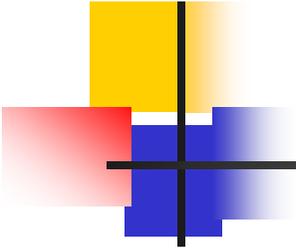
Seja o experimento “lançamento de 3 moedas”, determine a probabilidade de dar “pelo menos uma coroa”.

O espaço amostral desse experimento, visto abaixo, mostra os eventos possíveis e as respectivas frequências ou probabilidades, agrupados pelo número de vezes que ocorre o evento “cara”.



$X = VA = \text{Número de caras}$

X	Número de caras	Eventos característicos	Frequência
0	Nenhuma	KKK	1/8
1	Uma	CKK,KCK,KKC	3/8
2	Duas	KCC,CKC,CCK	3/8
3	Três	CCC	1/8
	C=cara K=coroa	(espaço amostral)	8/8



Definição 1

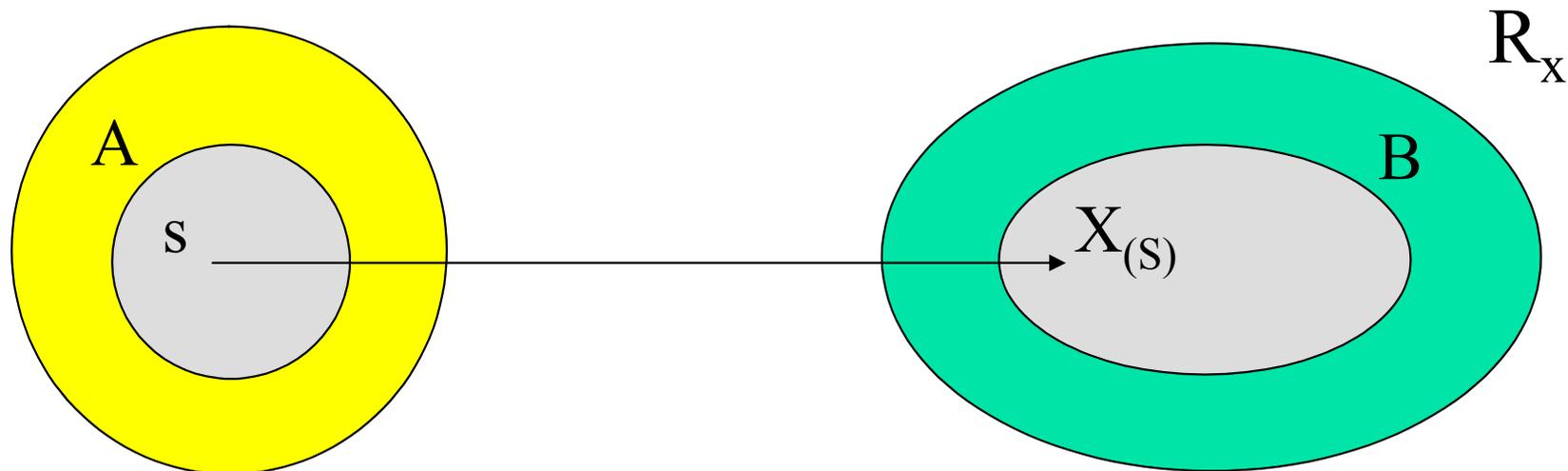
Seja um experimento E seu espaço amostral S e X uma VA definida em S , onde R_X é seu contradomínio.

Se B é um evento definido em relação a R_X , isto é, $B \subset R_X$. Então, A será definido assim:

$$A = \{ s \in S / X(s) \in B \}$$

Explicando:

A será constituído por todos os resultados em **S**, para os quais $\mathbf{X}(s) \in \mathbf{B}$. Neste caso, diremos que **A** e **B** são eventos equivalentes.



A e **B** serão equivalentes sempre que ocorrerem juntos, isto é, **A ocorreu, B ocorre** e vice-versa.

(A ocorre se e somente se $X(s)$ ocorreu)

Exemplo

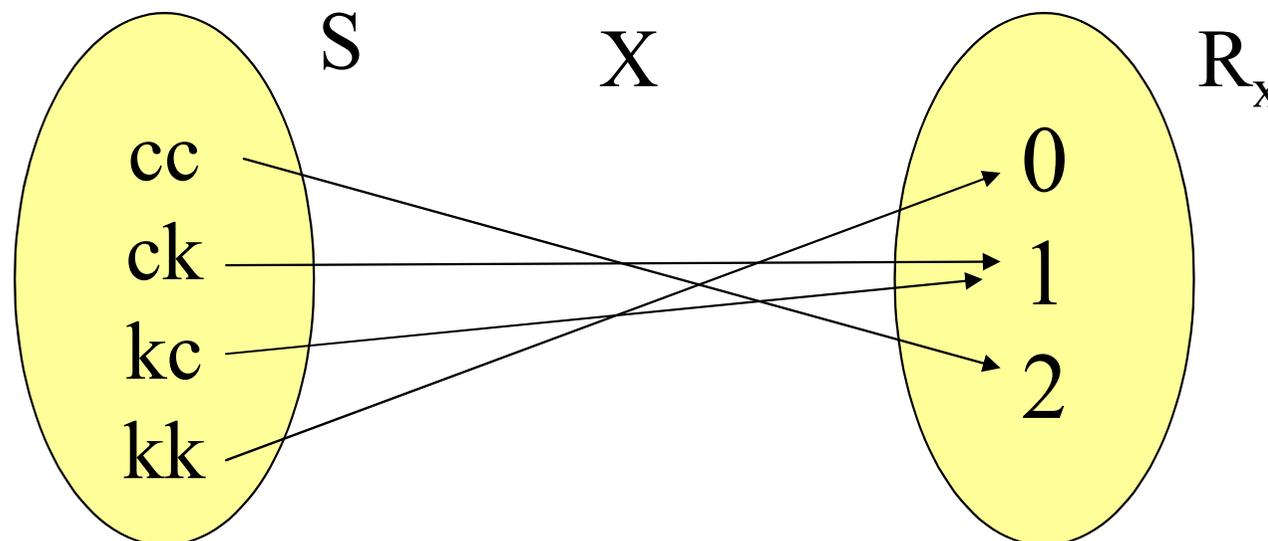
Seja o seguinte experimento:

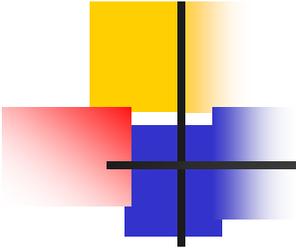
E: Uma jogada de duas moedas

$S = \{cc, ck, kc, kk\}$

X: V.A: número de caras obtidas; $R_x = \{0, 1, 2\}$

*Seja $B = \{1\}$, logo $X(kc) = 1$ se e somente se $X(s) = 1$,
temos que $A = \{kc, ck\}$ é equivalente a B .*





Definição 2

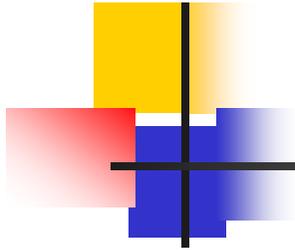
Seja **B** um evento no contradomínio **R_x**.

Nesse caso a **P(B)** será:

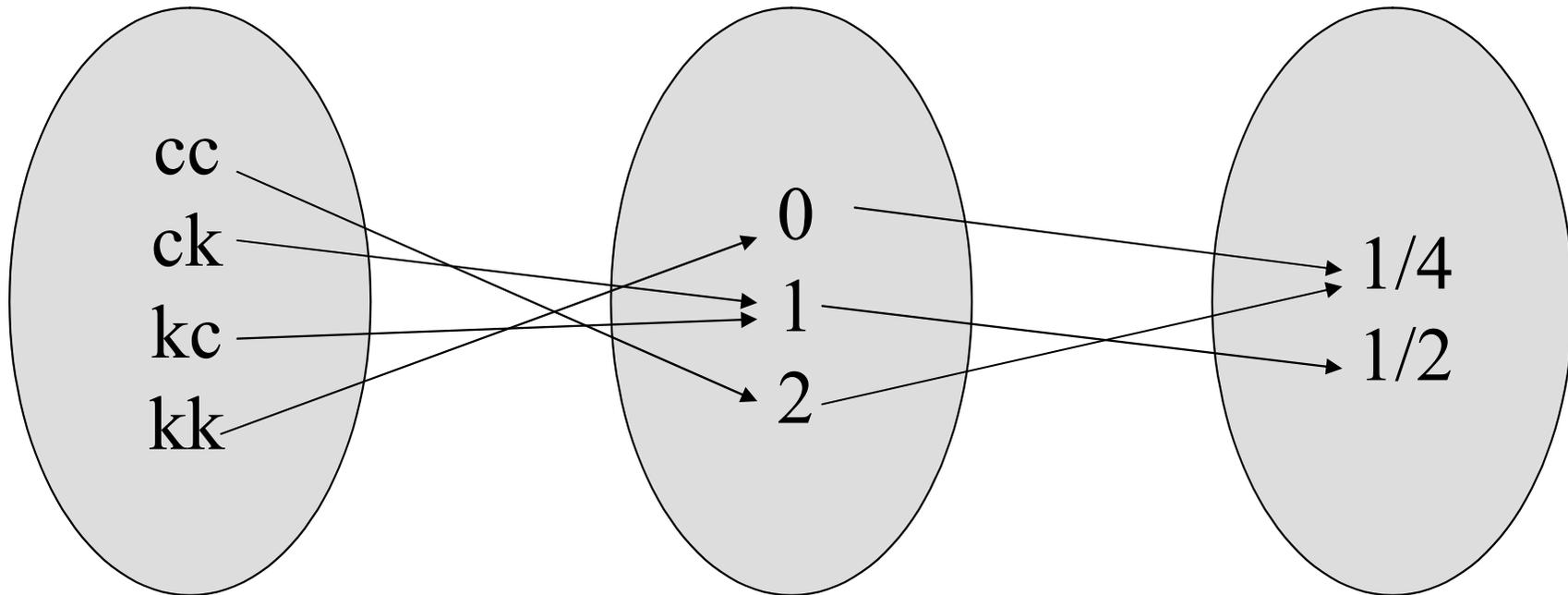
$$\mathbf{P(B) = P(A), \text{ onde } \mathbf{A} = \{ \mathbf{s} \in \mathbf{S} / \mathbf{X(s)} \in \mathbf{B} \}}$$

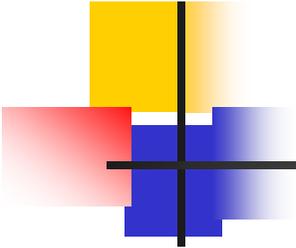
Explicando: Definimos **P(B)** igual a probabilidade do evento **A** \subset **S**, o qual é equivalente a **B**, estamos admitindo que probabilidades possam ser associadas a eventos em **S**.

Portanto a definição acima torna possível atribuir probabilidades a eventos associados a **R_x** em termos de probabilidades definidas sobre **S**.



Então teremos:





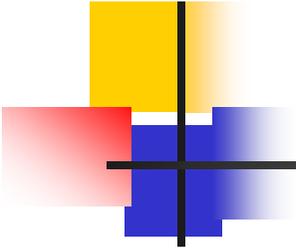
Classificação das Variáveis Aleatórias

Variáveis Aleatórias Discretas - VAD

Seja \mathbf{X} uma \mathbf{VA} . Se o número de valores possíveis de \mathbf{X} (isto é, R_x , o contradomínio) for finito ou infinito numerável, denominamos \mathbf{X} de \mathbf{VAD} .

Isto é, os valores possíveis de X podem ser postos em listas como x_1, x_2, \dots, x_n .

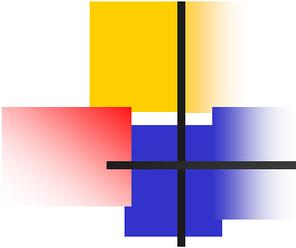
Vide os exemplos anteriores.



Distribuição de probabilidade de uma VAD

Uma distribuição de probabilidade é uma distribuição de frequência relativa ou probabilidades para os resultados do espaço amostral.

Mostra a proporção de vezes em que a VA tende a assumir cada um dos diversos valores.



Definição

Seja \mathbf{X} uma **VAD** a cada resultado \mathbf{x}_i possível do contradomínio pudermos associar um número $\mathbf{P}(\mathbf{x}_i) = \mathbf{P}(\mathbf{X} = \mathbf{x}_i)$, denominamos de probabilidade de \mathbf{x}_i .

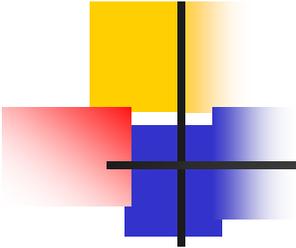
Os números $\mathbf{p}(\mathbf{x}_i)$, $i = 1, 2, \dots, n$ devem satisfazer:

$$a) \quad P(x_i) \geq 0$$

$$b) \quad \sum_{i=1}^{\infty} P(x_i) = 1$$

A função \mathbf{P} , definida acima, é denominada de função de probabilidade ou função de probabilidade no ponto da VA \mathbf{X} .

A coleção de pares $[x_i, P(x_i)]$, $i = 1, 2, \dots, n$ é denominada de distribuição de probabilidade.



Exemplo

Considere a seguinte variável aleatória:

X: VAD: número de caras em duas jogadas de uma moeda

Resultado (S)	Valor (VAD)
cc	2
ck	1
kc	0
kk	0

Sendo a moeda honesta $p(c) = p(k) = 1/2$, logo:

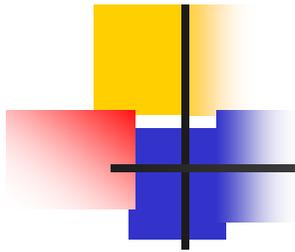
Resultado(S)	Probab. do resultado	Num. de caras(VAD)	P(x)
cc	$1/2 \cdot 1/2 = 1/4$	2	0,25
ck	$1/2 \cdot 1/2 = 1/4$	1	0,50
kc	$1/2 \cdot 1/2 = 1/4$	1	0,50
kk	$1/2 \cdot 1/2 = 1/4$	0	0,25

logo a distribuição de probabilidade será:

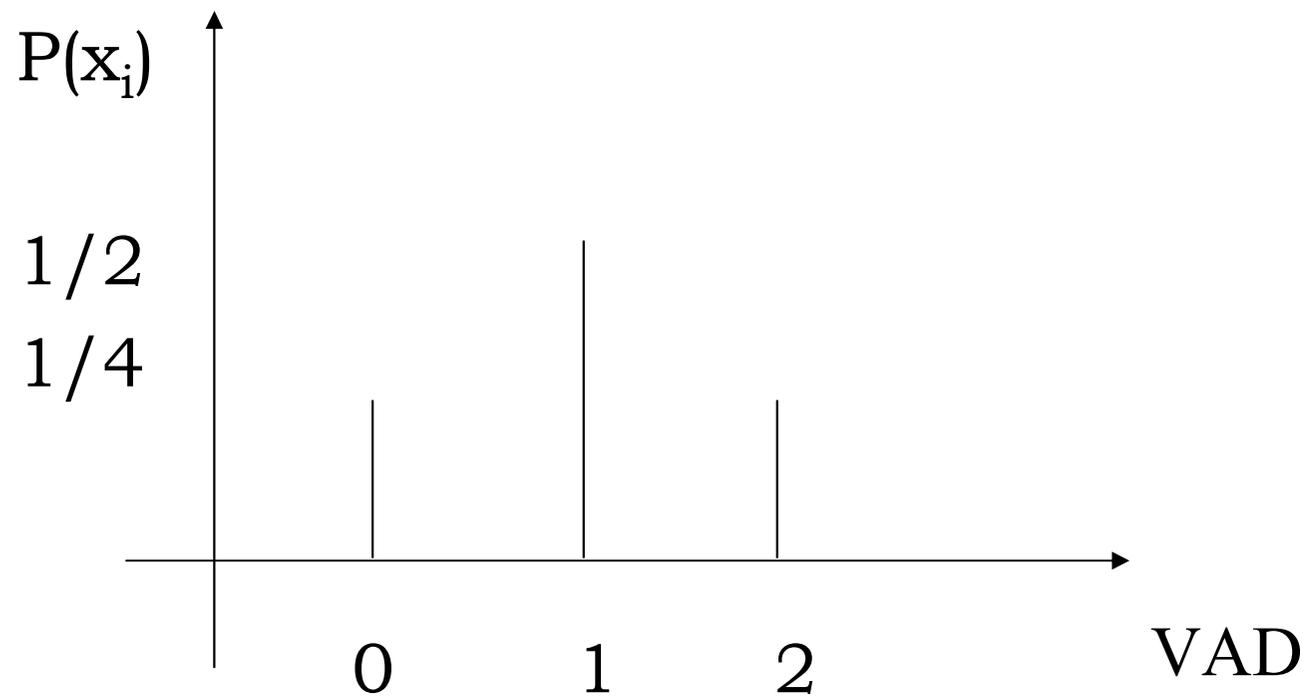
VAD (x)	0	1	2
P(x _i)	0,25	0,50	0,25

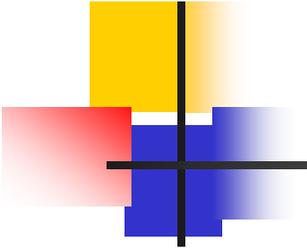
$$\Rightarrow p(x_i) \geq 0$$

$$\Rightarrow \sum p(x_i) = 1,00$$



Graficamente a distrib. de probabilidade fica:





Função de distribuição ou Função acumulada de distribuição $F(X)$ de uma VAD

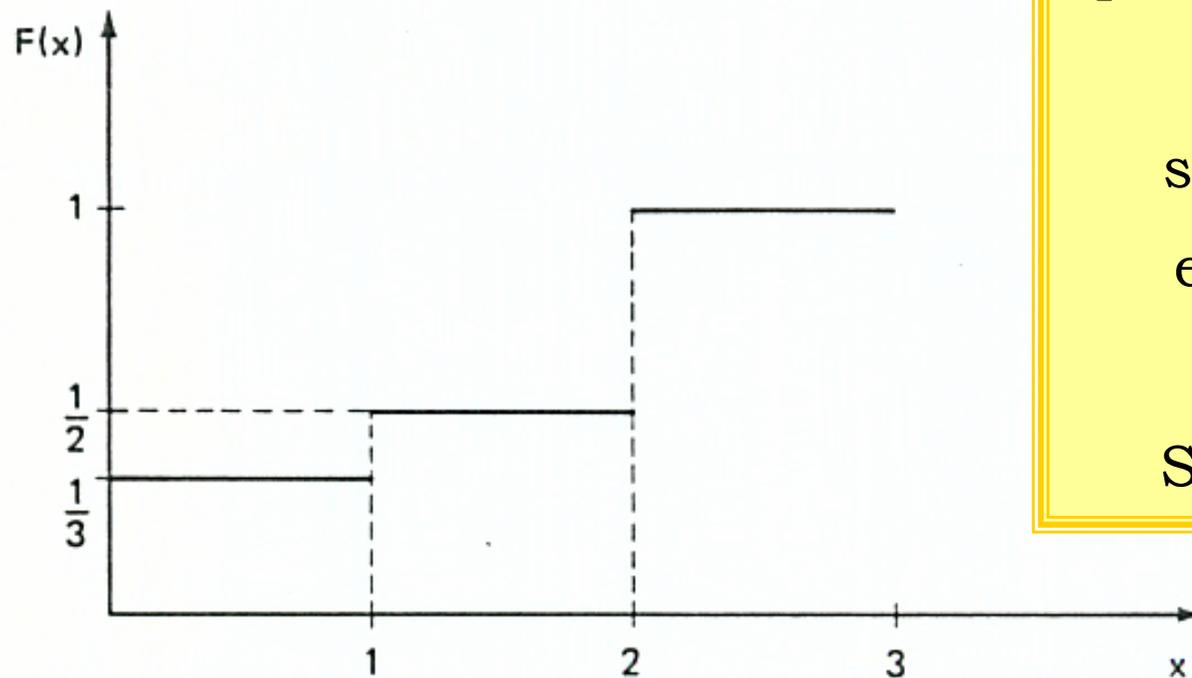
Definição

Seja \mathbf{X} uma **VAD**, defini-se a função $\mathbf{F(X)}$ como a função distribuição acumulada da **VA X** (abreviadamente **fd**), a $\mathbf{F(x)}$ de uma **VA X** é definida como probabilidade de \mathbf{X} ser menor ou igual a um determinado o valor de \mathbf{x} , i. é., $F(X) = P(X \leq x)$

Teorema

Se \mathbf{X} for **VAD**, $\mathbf{F(X)} = \sum_j p(x_j)$, onde o somatório é estendido a todos os índices j que satisfaçam a condição de $X_j \leq x$.

Graficamente temos $F(X)$:



A função $F(x)$
possui segmentos de retas

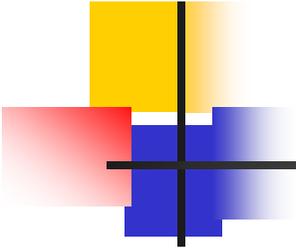
horizontais

se tivermos uma **VAD**

e segmentos de retas

contínuos

Se tivermos uma **VAC**



Exemplo

No lançamento de dois dados, onde a soma de pontos que aparecem para cima é a VAD considerada, a sua $F(X)$, será:

$$F(2) = P(x \leq 2) = P(x = 2) = 1/36$$

$$F(3) = P(x \leq 3) = P(x = 2) + P(x = 3) = 1/36 + 2/36 = 3/36$$

$$F(4) = P(x \leq 4) = P(x = 2) + P(x = 3) + P(x = 4) = 1/36 + 2/36 + 3/36 = 6/36$$

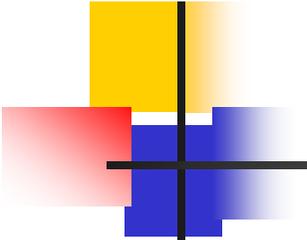
...

...

...

$$F(12) = P(x = 2) + P(x = 3) + \dots + P(x = 12) = 36/36 = 1$$

Como ficaria o gráfico desta distribuição?



Variáveis Aleatórias Contínuas - VAC

Distribuição de Probabilidade Contínua

É aquela que pode tomar qualquer valor em um determinado intervalo. Diz-se que \mathbf{X} é uma **VAC**, se existir uma função $f(x)$, denominada função densidade de probabilidade (**fdp**) de \mathbf{x} que satisfaça às seguintes condições:

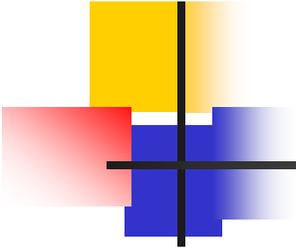
a) $f(x) \geq 0$ para todo o x ;

$$\text{b) } \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1 \quad ;$$

c) para quaisquer a, b , com $-\infty < a < b < +\infty$, teremos que

$$P(a \leq x \leq b) = \int_a^b f(x) dx \quad \text{e para } a < b \text{ em } \mathbb{R}_x, \text{ teremos que}$$

$$P(a < b) = \int_a^b f(x) dx \quad .$$



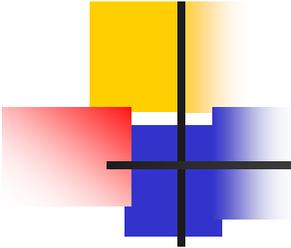
Observações:

1) A definição acima mostra que qualquer valor específico de \mathbf{X} , $\mathbf{P}(\mathbf{X} = \mathbf{X}_0) = \mathbf{0}$, pois:

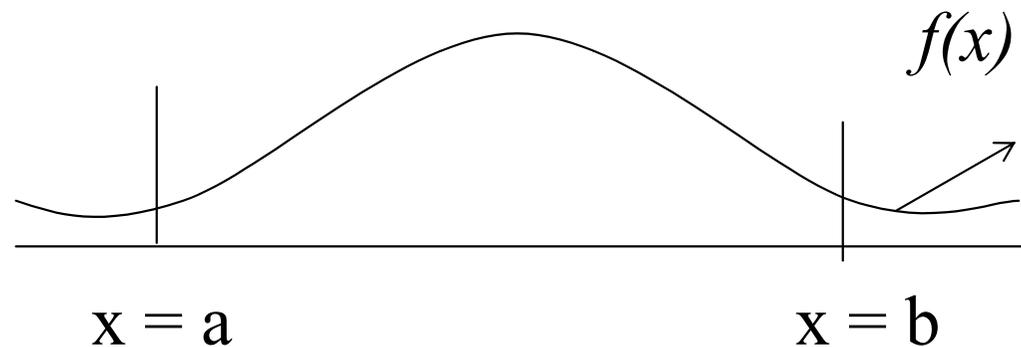
$$P(X = X_0) = \int_{x_0}^{x_0} f(x) dx = 0$$

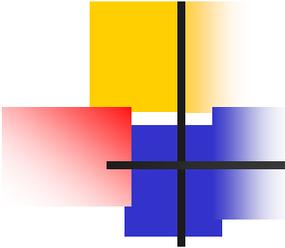
Sendo assim, as probabilidades abaixo serão todas iguais se \mathbf{X} for uma **VAC**.

$$P(a \leq x \leq b), P(a \leq x < b), P(a < x \leq b), P(a < x < b)$$



2) $f(x)$, densidade de probabilidade, não é probabilidade, somente será probabilidade se integrada entre dois limites, **produzindo uma área sob função.**





Função de distribuição ou Função acumulada de distribuição $F(X)$ de uma VAC

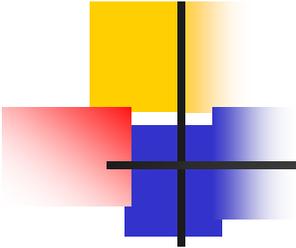
Quanto à função de Repartição em uma **VAC**, neste caso ela é definida como:

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(x) dx$$

Pode-se provar que $f(x) = \frac{d F(x)}{dx}$ para todo x no qual

F seja derivável. Como $F(+\infty) = 1$, devemos ter

sempre $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$ isto é, a área total debaixo da curva de probabilidade vale sempre 1.

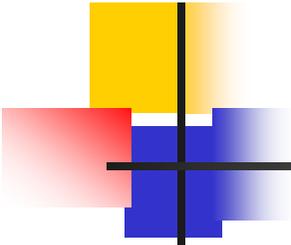


Exemplo

Suponhamos que a **VA X** tome os valores **0, 1, 2** com probabilidades **1/3, 1/6, 1/2** respectivamente, encontre a sua função repartição **F(X)**.

Então:

$$\begin{array}{ll} F(X) = 0 & \text{se } X < 0 \\ F(X) = 1/3 & \text{se } 0 \leq X < 1 \\ F(X) = 1/2 & \text{se } 1 \leq X < 2 \\ F(X) = 1 & \text{se } X \geq 2 \end{array}$$

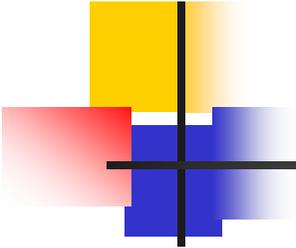


Propriedades da Função Acumulada ou Repartição $F(X)$

Sendo $F(X) = p(x_i \leq x)$ temos as seguintes propriedades:

1. $F(X) = \sum p(x_i)$
2. $F(-\infty) = 0$
3. $F(+\infty) = 1$
4. $P(a < x \leq b) = F(b) - F(a)$
5. $P(a \leq x \leq b) = F(b) - F(a) + P(x = a)$
6. $P(a < x < b) = F(b) - F(a) - P(x = b)$
7. $F(x)$ é uma contínua a direita, logo $F(x)$ é descontínua à esquerda, nos pontos em que a probabilidade é diferente de zero para $P(X = X_0) \neq 0$
8. A função é não decrescente, isto é, $F(b) \geq F(a)$, pois:

$$P(a < x \leq b) = F(b) - F(a) \geq 0$$



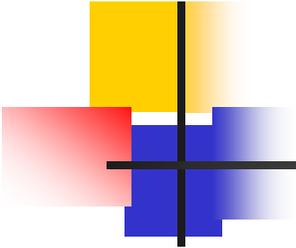
Variáveis Absolutas e Acumuladas

As **VA** podem ser associadas tanto a valores absolutos quanto a valores acumulados.

Em valores **absolutos**, sua indicação será $\mathbf{X} = f(\mathbf{x})$;

Em valores **acumulados**, sua indicação será $\mathbf{X} < f(\mathbf{x})$;

O comportamento probabilístico corresponde a cada uma das situações é diferente e as distribuições de probabilidade levarão em conta esse fato.



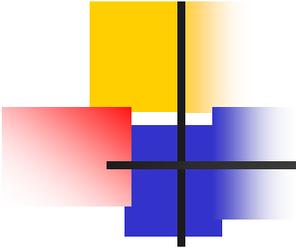
Grandezas Características

As **VA** podem ser caracterizadas pelas grandezas:

Média
Moda
Mediana
Dispersão

A medida de **tendência central** é uma média ponderada que recebe o nome particular de **esperança matemática** (ou valor esperado);

as grandezas de dispersão são a variância e o desvio- padrão.



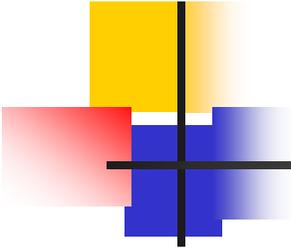
Esperança Matemática ($E(x)$)

Seja uma VAD X toma os valores x_1, x_2, \dots, x_n com as probabilidades correspondentes p_1, p_2, \dots, p_n , então:

$$m = E(X) = x_1 \cdot p_1 + x_2 \cdot p_2 + \dots + x_n \cdot p_n = \sum X_n \cdot P_n$$

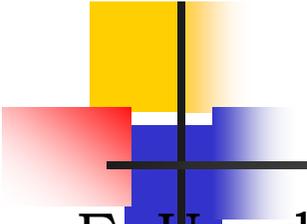
Seja uma VAC definida por $X = f(x)$, a expressão resultante é obtida trocando-se a operação “soma das variáveis” pela integral da função”, então:

$$m = E(x) = \mu x = x = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f(x) dx$$



Em uma analogia com as grandezas da física, associa-se a **esperança matemática** a uma espécie de **centro de gravidade probabilístico**, em torno do qual se distribuem os valores da **VA**.

Uma das aplicações mais conhecidas da esperança matemática é a determinação do valor das apostas em jogos de azar, em termos de seguro, é utilizada no cálculo do desembolso esperando pelo segurador nas suas operações.



Exemplo

E: Um dado equilibrado é lançado

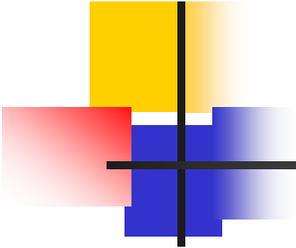
$S = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ e $P(x_i) = 1/6$

X: VAD: Número de pontos obtidos

$$E(x) = 1.1/6 + 2.1/6 + 3.1/6 + 4.1/6 + 5.1/6 + 6.1/6 = 3,5$$

- **$E(x)$** não é o resultado que podemos esperar quando **x** for observado uma única vez.
- **$E(x)$** nem mesmo é um valor possível de **x** ;

Se obtivermos um grande número de observações independentes de X (VAD X) e calcula-se a média aritmética desses resultados sob condições bastante gerais, a média aritmética será próxima de $E(x)$ em sentido probabilístico.



Propriedades da Expectância

1) Se $x = c$, onde “c” é uma constante, então:

$$E(x) = c$$

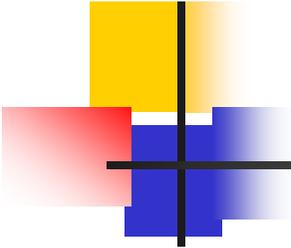
Seja ela uma VAC ou uma VAD

$$E(x) = \int_a^b c \cdot dx = c \int_a^b dx = c [x]_a^b$$

2) Se “c” for uma constante e “x” uma VAC, então:

$$E(cx) = c E(x)$$

$$E(cx) = \int_a^b c \cdot x \cdot f(x) dx = c \int_a^b x \cdot f(x) \cdot dx = c \cdot E(x)$$



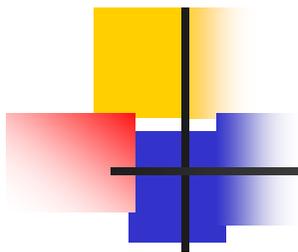
3) Sejam X e Y duas V.A. quaisquer, X e Y não associadas, então:

$$E(x+y) = E(x) + E(y)$$

$$E(x+y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x+y) \cdot f(x, y) dx dy = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f(x, y) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} y \cdot f(x, y) dy$$

$$E(x \cdot y) = E(x) + E(y)$$

Embora exista semelhança entre a média aritmética e $E(x)$, a diferença é que $E(x)$ é caracterizada como parâmetro associado a uma distribuição de probabilidade teórica.

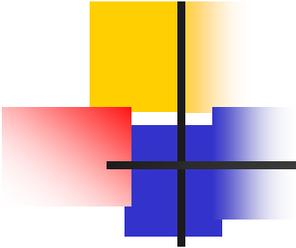


4) Se (X, Y) é uma V.A. bidimensional e se X e Y forem independentes então:

$$E(x.y) = E(x) . E(y)$$

$$E(x.y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x . y . f(x, y) dx dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x . y . g(x) . h(y) . dx dy$$

$$E(x.y) = \int_{-\infty}^{+\infty} x . g(x) dx . \int_{-\infty}^{+\infty} y . h(y) dy = E(x) . E(y)$$



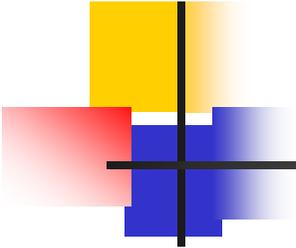
Mediana (md)

É um ponto definido segundo a idéia de dividir a distribuição de probabilidade em duas partes equiprováveis.

$$P(X < md) = P(X > md) = 0,5$$

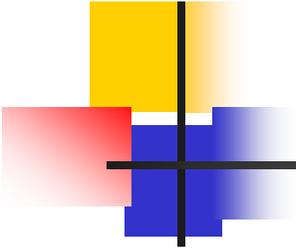
Isso ocorre sempre no caso contínuo, em que a **md** pode também ser definida como ponto tal que **$F(md) = 0,5$** .

No caso discreto, quando a condição acima subsistir, haverá todo um intervalo cujos pontos satisfazem ela, convencionando-se em geral adotar o ponto médio desse intervalo.



Moda (m_o)

É ou são os pontos de maior probabilidade, no caso discreto, ou maior densidade de probabilidade, no caso contínuo. É portanto um parâmetro que indica a região mais provável da distribuição.



Variância ($V(x)$ ou σ_x^2)

Definição

Seja \mathbf{X} uma \mathbf{VA} , definimos a variância de X , por:

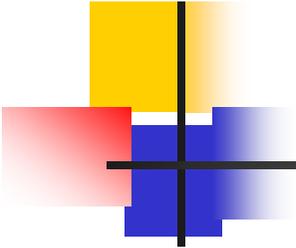
$$\mathit{Var}(x) = \sigma^2 x = \mathbf{E} [x - \mathbf{E}(x)]^2$$

$$\mathit{Var}(x) = \mathbf{E}[x^2] - [\mathbf{E}(x)]^2$$

A raiz quadrada de $V(x)$ é σ_x , denominado de desvio padrão

Teorema

Se $V(x) = \mathbf{E}[x - \mathbf{E}(x)]^2$, então $V(x) = \mathbf{E}(x^2) - [\mathbf{E}(x)]^2$



Exemplo

Em uma certa especulação comercial uma pessoa pode ter um lucro de 50.000,00 com probabilidade de 60% ou um prejuízo de 10.000,00 com probabilidade de 40%. Determine a expectativa de ganho dessa pessoa.

$$E(x) = \sum x_i \cdot P_i = 50.000 \times 0,4 + (-10.000) \times 0,6 = 26.000$$

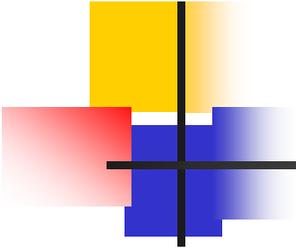
$$V(x) = E(x^2) - [E(x)]^2$$

$$E(x^2) = (50.000)^2 \times 0,4 + (-10.000)^2 \times 0,6 = 2,5 \times 10^9 \times 0,4 + 1,0 \times 10^8 \times 0,6$$

$$E(x^2) = 1 \times 10^9 + 6 \times 10^7 = 1,06 \times 10^9$$

$$V(x) = 1,06 \times 10^9 - (26.000)^2 = 1,06 \times 10^9 - 6,76 \times 10^8$$

$$V(x) = 3,84 \times 10^8$$



Propriedades da Variância

1) Se “c” for uma constante

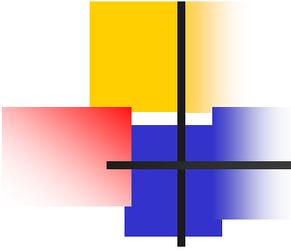
$$V(x + c) = V(x)$$

2) Se “c” for uma constante, então:

$$V(c \cdot x) = c^2 \cdot V(x)$$

3) Se (X, Y) for uma V.A. bidimensional e X e Y forem independentes, temos:

$$V(x + y) = V(x) + V(y)$$



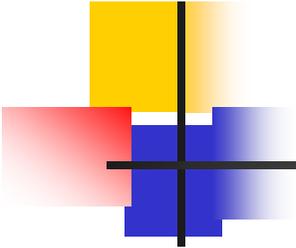
4) Sejam, X_1, X_2, \dots, X_n V.A. independentes, então:

$$V(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = V(X_1) + V(X_2) + \dots + V(X_n)$$

Teorema

Se X for uma VAC uniformemente distribuída sobre $[a, b]$, então:

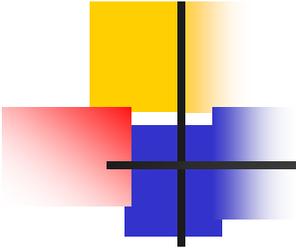
$$V(x) = \frac{(b-a)^2}{12}$$



Soma de Variáveis Aleatórias

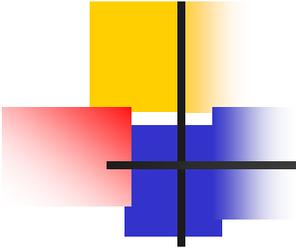
$$\mu_{x+y} = \mu_x + \mu_y \text{ (a média da soma é a soma das médias)}$$

$$\sigma_{x \pm y} = \sqrt{\sigma_x^2 + \sigma_y^2} \quad \text{(os desvios padrões **nunca** se somam
ou se subtraem, somente as variâncias são aditivas)}$$



Observações:

- \mathbf{X} é uma função e a denominamos **VA**;
- Nem toda função pode ser uma **VA**;
- Em alguns espaços amostrais o resultado \mathbf{S} já constitui a característica numérica que desejamos registrar ($\mathbf{s} = \mathbf{X}(\mathbf{s})$, neste caso teremos uma função identidade);
- Não nos interessa identificar a natureza funcional da função \mathbf{X} , definida a **VA** interessa sim os valores possíveis de \mathbf{X} .



Outras propriedades da esperança e da variância

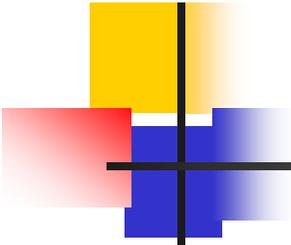
1) Somando-se ou subtraindo-se uma constante (**K**) a cada valor de uma **VA**, a média fica somada ou subtraída desta constante, mas a variância não se altera;

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

Analogamente a variância de **X** será:

$$Var(X \pm K) = Var(X)$$

Partindo-se da variância de X, basta-se extrair a raiz quadrada para obtermos o desvio padrão.



2) Multiplicando-se ou dividindo-se cada valor de uma **VA** por uma constante, a média ficará multiplicada ou dividida pela constante; a variância ficará multiplicada ou dividida pelo quadrado da constante e o desvio padrão ficará multiplicado ou dividido pela constante:

$$E(K.X) = K.E(X)$$

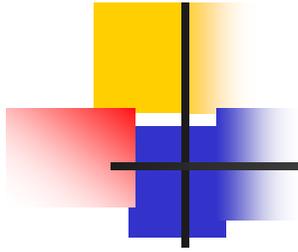
$$E(X / K) = E(X) / K$$

com $K \neq 0$

$$Var(K.X) = K^2 . Var(X)$$

$$Var(X / K) = Var(X) / K^2$$

com $K \neq 0$

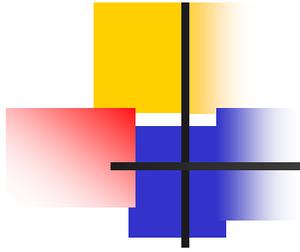


3) A média da soma de duas variáveis aleatórias é igual a soma das médias destas variáveis. A média da diferença de duas variáveis é igual a diferença de suas médias

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

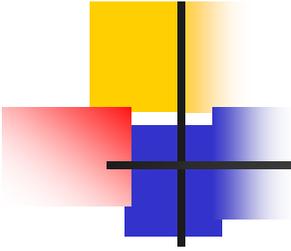
4) A média de produto de variáveis aleatórias independentes é igual ao produto das mesmas variáveis.

$$E(X.Y) = E(X).E(Y)$$



4) A variância da soma de duas variáveis aleatórias independentes é igual a soma de suas variâncias. A variância da diferença de duas variáveis aleatórias independentes é igual a soma de suas variâncias.

$$\text{Var}(X \pm Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y)$$



6) Se cada uma das médias de duas variáveis aleatórias independentes é igual a zero, a média do quadrado da soma dessas variáveis é igual a soma das médias dos quadrados das mesmas variáveis.

$$E[(X + Y)^2] = E(X^2) + E(Y^2)$$