1.4 VARIÁVEIS ALEATÓRIAS

1.4.1 VARIÁVEIS ALEATÓRIAS DISCRETAS

Exemplo: Tomemos como espaço de resultados Ω as famílias com 2 filhos. Ω tem um nº finito de elementos que podemos enumerar facilmente

$$\Omega = \{MM, MR, RM, RR\}$$
 $R-rapaz$, $M-rapariga$

Pensemos na característica, nº de rapazes das famílias com 2 filhos. Podemos tratar esta característica como uma função que a cada elemento de Ω atribui um valor numérico. Assim, X(MM) = 0, X(MR) = X(RM) = 1 e X(RR) = 2 e passamos a trabalhar num subconjunto de |R| que é a imagem de Ω através de X.

$$X(\Omega) = \{0, 1, 2\}$$

À função $X: \Omega \to \{0,1,2\} \subseteq |R|$ chamamos *variável aleatória* e designamos abreviadamente por *v.a.*. Precisamos agora de saber calcular probabilidades quando trabalhamos com esta função. Por exemplo,

Qual a probabilidade da família ter "pelo menos um rapaz"ou seja $P(X \ge I)$? Antes de mais temos de começar por atribuir probabilidades em Ω e só depois podemos responder a esta pergunta.

Sabemos que P (Rapaz) =P (Rapariga) =0.5, então os 4 casos possíveis de Ω têm igual probabilidade que é 1/4 para cada um, isto é, P (MM) =P (MR) =P (RM) =P (RR) =. 25. Agora podemos calcular as seguintes probabilidades:

$$P(X=0) = P\{MM\} = 0.25; P(X=1) = P\{MR, RM\} = 0.5; P(X=2) = P\{RR\} = 0.25$$

Esquematicamente

$$X \begin{cases} 0 & 1 & 2 \\ 0.25 & 0.5 & 0.25 \end{cases} \tag{1}$$

E já podemos responder à pergunta feita anteriormente

$$P(X\geq 1) = P(X=1 \text{ ou } X=2) = P(X=1) + P(X=2) = P(\{MR, RM\}) + P(\{RR\}) = 0.75 = 1 - P(X<1) = 1 - P(X=0).$$

Note-se que P(X=0)+P(X=1)+P(X=2)=1.

Definição 1:Uma v.a. X que tome valores num conjunto finito ou infinito numerável $A = \{x_1, ..., x_n, ...\}$ com $p_i = P(X = x_i)$, i = 1, ..., n, ... é uma variável aleatória *discreta* e a colecção $\{p_i\}_{i \in N}$ com $p_i \ge 0$ e $\sum_{i=1}^{+\infty} p_i = 1$ é a <u>função massa de probabilidade</u> (f.m.p.) da v.a. X.

Valor Médio e Variância

Relativamente ao exemplo anterior poderemos também perguntar: Qual o NÚMERO MÉDIO DE RAPAZES que uma família de dois filhos tem?

A v.a. X-nº de rapazes numa família de 2 filhos, tem a seguinte f.m.p.

$$X$$
 $\begin{cases} 0 & 1 & 2 \\ 0.25 & 0.5 & 0.25 \end{cases}$

Por analogia com a média de uma amostra aleatória, calculemos a quantidade

$$E(X) = 0 \times 0.25 + 1 \times 0.5 + 2 \times 0.25 = 1$$

trata-se agora de uma média ponderada, onde cada valor da v.a. X tem um coeficiente de ponderação igual à sua probabilidade de ocorrência.

Nem sempre o valor médio é um valor assumido pela v.a. como acontece neste caso.

O valor médio é uma *medida de localização*. No caso da distribuição ser simétrica (se o valor médio existir) ele coincide com o ponto de simetria da distribuição. É precisamente este o caso, **1** é o centro desta v.a..

De uma maneira geral, o valor médio de uma v.a. discreta define-se da seguinte maneira.

Definição 2: Seja X uma v.a. *discreta* que toma valores no conjunto $A = \{x_1, ..., x_n, ...\}$ com $p_i = P(X = x_i), i = 1, ..., n, ...$ À quantidade

$$E(X) = \sum_{i=1}^{+\infty} x_i p_i \tag{2}$$

chama-se *valor médio*, desde que $\sum_{i=1}^{+\infty} |x_i| p_i < \infty$ e designa-se pela letra grega μ .

Outra quantidade importante é a variância que, quando existe, é uma medida de dispersão em relação ao valor médio.

Definição 3: Seja X uma v.a. *discreta* que toma valores no conjunto $A = \{x_1, ..., x_n, ...\}$ com $p_i = P(X = x_i), i = 1, ..., n, ...$ Define-se *variância* de X

$$Var(X) = E(X - \mu)^2 = \sum_{i=1}^{+\infty} (x_i - \mu)^2 p_i$$
 (3)

e designa-se pelas letra grega σ^2 .

Atendendo às propriedades de linearidade da função valor médio tem-se:

$$\sigma^{2} = Var(X) = E(X^{2}) - E^{2}(X) = \sum_{i=1}^{+\infty} x_{i}^{2} p_{i} - \mu^{2}$$
(4)

Exemplo: Considerando ainda a v.a. X-nº de rapazes das famílias com 2 filhos tem-se $\sigma^2 = E(X^2) - \mu^2 = 0^2 \times 0.25 + 1^2 \times 0.5 + 2^2 \times 0.25 - 1^2 = 0.5$

Podemos ainda calcular a raiz quadrada positiva da variância, isto é, o *desvio-padrão* e que se designa por σ . Neste caso, $\sigma \approx 0.71$.

Função de distribuição

Uma função de grande importância para caracterizar a distribuição de *qualquer* v.a. é a função de distribuição:

Definição 4: Seja X uma variável aleatória, à função $F(x) = P(X \le x)$ para $x \in \Re$, chama-se *função de distribuição* da v.a. X.

Embora a função de distribuição esteja definida para qualquer v.a. (discreta ou não), iremos agora restringir-nos ao caso discreto.

Exemplo: Voltando ao exemplo anterior podemos determinar a função de distribuição da v.a. X-nº de rapazes numa família com 2 filhos, cuja f.m.p. é dada por (1).

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 0.25 & 0 \le x < 1 \\ 0.75 & 1 \le x < 2 \\ 1 & x \ge 2 \end{cases}$$
 (5)

A função anterior não é contínua, apresenta saltos nos pontos 0, 1 e 2 e o valor dos saltos é respectivamente igual a

$$F(0) - F(0^{-}) = 0.25$$
, $F(1) - F(1^{-}) = 0.5$, $F(2) - F(2^{-}) = 0.25$, isto é, a partir da

f.d. obtivemos a f.m.p. da v.a. X. As probabilidades de cada valor assumido pela variável são iguais aos valores dos saltos da f.d. nesses pontos.

As funções de distribuição das v.a.'s discretas apresentam este comportamento.

Conhecida a f.d. da v.a.X podemos calcular probabilidades do tipo:

$$P(a < X \le b) = F(b) - F(a), \quad \forall a, b \in \Re$$
 (6)

Exemplo: Considerando a v.a. X definida em (1) temse: $P(0 < X \le 2) = F(2) - F(0) = 1 - 0.25 = 0.75$

A função de distribuição tem as seguintes propriedades que se deduzem a partir da definição.

Propriedades da f.d.

- 1. $\lim_{x \to -\infty} F(x) = F(-\infty) = 0$ $\lim_{x \to -\infty} F(x) = F(+\infty) = 1$
- 2. F(x) é uma função <u>não</u> decrescente, isto é, se x_1 e x_2 são quaisquer dois valores tais que $x_1 < x_2$ então $F(x_1) \le F(x_2)$

1.4.2 VARIÁVEIS ALEATÓRIAS CONTÍNUAS

A noção de variável aleatória discreta não serve para descrever muitos dos fenómenos que encontramos na vida real. Basta pensar na quantidade de precipitação diária num determinado lugar, o tempo de vida de uma bateria, a altura de uma pessoa, etc. Teoricamente, usando instrumentos de precisão "perfeitos" estas quantidades podem tomar qualquer valor num intervalo de |R. Às variáveis aleatórias que podem tomar qualquer valor de um intervalo chamam-se *contínuas*.

A caracterização das v.a.'s contínuas é mais complexa do que a das variáveis discretas, podemos perceber que neste caso não é possível atribuir a cada valor da variável uma probabilidade positiva, pois seria violado o axioma A2), pelo qual a soma de todas as probabilidades terá de ser igual a 1.

A definição de variável aleatória contínua é dada através da sua f.d.:

Definição 1: Seja X uma v.a. com função de distribuição F(x). X é *continua* sse a sua f.d. F(x) é continua $\forall x \in \Re$.

Assim, para uma v.a. contínua tem-se:
$$P(X = x) = 0$$
 para todo o $x \in \Re$ (1)

Este facto não nos deve surpreender, pois se X representa a altura em cm de uma pessoa, qual será a probabilidade de uma pessoa medir *exactamente* 164 cm? Certamente nunca observaremos uma pessoa que meça exactamente 164 cm pois os nossos instrumentos de medida não são perfeitos, mas observaremos pessoas que medem entre 163.6 cm e 164.4 cm. Mas certamente o que tem mais interesse é calcular a probabilidade da altura de uma pessoa estar entre 160 e 170 cm, ou ser superior a 170 cm, etc.

De uma maneira geral, para este tipo de variáveis o que queremos é calcular probabilidades do tipo: $P(a \le X \le b)$, a, $b \in \Re$. E em vez de função massa de probabilidade falaremos de uma outra função f tal que, para cada intervalo de amplitude infinitesimal h ($h\approx 0$) se tenha $P(x < X \le x + h) \approx h f(x)$.

Mas,

$$P(x < X \le x + h) = F(x + h) - F(x) \quad e \quad \lim_{h \to 0^+} \frac{F(x + h) - F(x)}{h} = \frac{dF(x)}{dx} = F'(x) \tag{2}$$

Assim, a função de que falamos é a derivada da função de distribuição e chama-se função densidade de probabilidade, f.d.p..

Tem-se então,

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(x)dx, \quad \forall x \in \Re$$
 (3)

De (2) e (3) decorrem imediatamente as

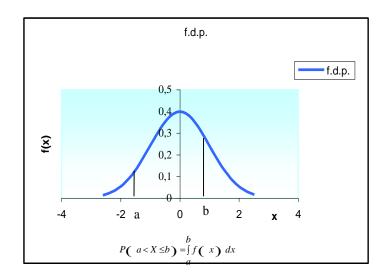
Propriedades:

1)
$$f(x) \ge 0, \forall x \in \Re$$

$$\mathbf{2})P(X \in \Re) = P(X \in]-\infty, +\infty[) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$$
(4)

Assim, para uma v.a contínua com f.d.p. f, temos

$$P(a < X \le b) = \int_{a}^{b} f(x)dx, \quad \forall a, b \in \Re$$
 (5)



Definição 2: O valor médio e a variância de v.a.'s contínuas é igual respectivamente a

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx \quad \text{e} \quad Var(X) = E(X - \mu)^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx$$
onde $\mu = E(X)$. (6)

Exercício: Uma componente electrónica tem um tempo de vida (em horas) Y que é uma v.a. com f.d.p. dada por

$$f(y) = \begin{cases} \frac{1}{100} e^{-y/100}, & y \ge 0\\ 0, & y < 0 \end{cases}$$
 (7)

Três destas peças operam independentemente umas das outras numa secção de um equipamento. O equipamento falha se pelo menos duas destas peças falham. Qual a probabilidade de que o equipamento esteja em funcionamento pelo menos 200 horas sem falhar?

RESPOSTA: p=P (o equipamento não falhar) =P (nenhuma ou uma peça falham) (i)

P (uma peça falhar até 200h de funcionamento) =

$$= P(Y < 200) = \int_0^{200} \frac{1}{100} e^{-y/100} dy = -e^{-y/100} \Big|_0^{200} = 1 - e^{-2}$$

Donde substituindo em (i) vem: $p = (e^{-2})^3 + 3(e^{-2})^2 (1 - e^{-2})$

O modelo de probabilidade com f.d.p. definida em (7) chama-se exponencial e está intimamente relacionado com tempos de vida de peças, pessoas, etc.

Podemos ainda calcular o tempo médio de vida destas peças e a sua variância, assim

$$E(Y) = \int_0^{+\infty} \frac{y}{100} e^{-y/100} dy = 100$$

$$E(Y^2) = \int_0^{+\infty} \frac{y^2}{100} e^{-y/100} dy = 2 \times 100^2 \quad donde \quad Var(Y) = E(Y^2) - E^2(Y) = 100^2$$
e portanto, $\sigma(Y) = 100$.

Da definição de valor médio e variância, <u>tanto para o caso discreto como contínuo</u>, decorrem facilmente as seguintes propriedades:

PROPRIEDADES DO VALOR MÉDIO E VARIÂNCIA

P1) Para toda a v.a. X tem-se:
$$E(X) \in \Re \ e \ Var(X) \ge 0$$
. (8)

P2) Para quaisquer números reais *a* e *b* tem-se:

$$E(aX+b) = aE(X)+b, \quad Var(aX+b) = a^{2}Var(X) \quad e \quad \sigma(aX) = |a| \quad \sigma(X)$$
 (9)

Fórmula de König: $Var(X) = E(X^2) - E^2(X)$

Demonstração na aula.