

E  
D  
I  
T.

Módulo 7 – Sessão 2

QUANTITATIVE  
STATISTICAL ANALYSIS  
AND MODELING

TUTORA

Carla Cardoso

Freelancer AI Manager


20 de março 2025




1

AGENDA


E  
D  
I  
T.



INTRODUÇÃO À  
ESTATÍSTICA



INTRODUÇÃO ÀS  
PROBABILIDADES



DISTRIBUIÇÕES

DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

2

2

## DEFINIÇÃO

**Todos os dias** somos confrontados com situações que nos conduzem a utilizar, ainda que intuitivamente, a noção de **Probabilidades**. Nos mais variados aspetos da nossa vida, a incerteza está presente:

- ❖ A **probabilidade de ganhar** num casino é baixa
- ❖ É **mais seguro** andar de avião que andar de carro
- ❖ É **pouco provável** que o candidato X ganhe as eleições
- ❖ Amanhã é **muito provável** que chova
- ❖ ...

Todos os eventos têm algo em comum, a **INCERTEZA**.



## INTRODUÇÃO ÀS PROBABILIDADES: DEFINIÇÃO



Quando procuramos **generalizar conclusões** ou **testar hipóteses** que desenvolvemos na fase Descritiva, e avançamos para a fase de **Inferência**, passamos para o espaço das **Probabilidade**.

Existem várias definições de probabilidade, sendo que a **definição Clássica** ou de **Laplace**, diz que a probabilidade de um evento A é dado pela seguinte divisão:

$$P(A) = \frac{n^{\circ} \text{ resultados } \textit{favoráveis a A}}{n^{\circ} \text{ de resultados } \textit{possíveis}}$$

Considerando o **lançamento de um dado**, podemos verificar as seguintes probabilidades:

$$\text{Dado} \quad P(\text{sair } 3) = \frac{1}{6} \quad P(\text{sair par}) = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$$

## INTRODUÇÃO ÀS PROBABILIDADES: PROPRIEDADES



A **teoria frequentista** da probabilidade também nos é bastante familiar, dado que exprime a probabilidade de um evento A da seguinte forma:

$P(A) = \text{Limite}$  para o qual tende a **frequência relativa** do evento A



No exemplo do lançamento do dado, chegaríamos à probabilidade de sair 3, realizando um **conjunto de experiências** de lançamento e calculando a frequência relativa com que o valor 3 sai.

Finalmente temos a definição **axiomática** da probabilidade que, ainda que menos intuitiva, traz-nos um conjunto de axiomas úteis ao cálculo das probabilidades. Temos então que, para quaisquer eventos A e B:

- ❖  $P(A) \geq 0$
- ❖  $P(A) \leq 1$
- ❖  $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$
- ❖  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$
- ❖ Caso A e B sejam eventos disjuntos:  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$

INTRODUÇÃO ÀS PROBABILIDADES: TEORIA DOS CONJUNTOS

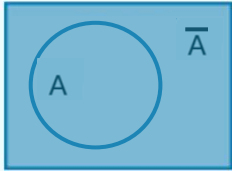
EDIT.

$P(S) = 1$ , onde  $S$  é o conjunto e todos os valores possível



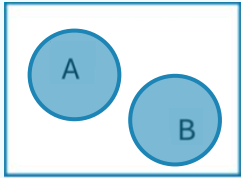
$S = \{1,2,3,4,5,6\}$

$P(A) + P(\bar{A}) = 1$



Exemplo:  
 $A = \{2,4,6\}$   
 $\bar{A} = \{1,3,5\}$

$P(A \cup B) = P(A) + P(B)$   
se  $A$  e  $B$  são eventos disjuntos



Exemplo:  
 $A = \{3,6\}$   
 $B = \{1,2\}$

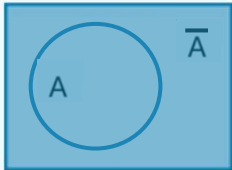
INTRODUÇÃO ÀS PROBABILIDADES: TEORIA DOS CONJUNTOS

EDIT.

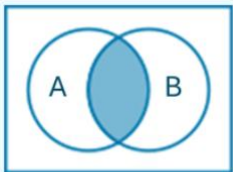
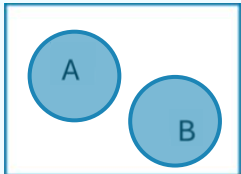
$P(S) = 1$ , onde  $S$  é o conjunto e todos os valores possível



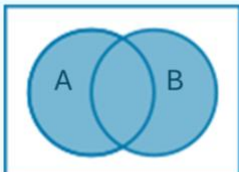
$P(A) + P(\bar{A}) = 1$



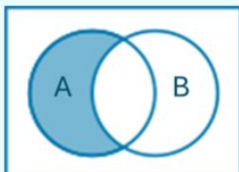
$P(A \cup B) = P(A) + P(B)$   
se  $A$  e  $B$  são eventos disjuntos



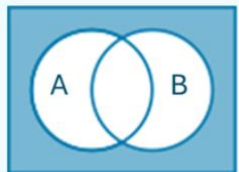
Interseção  $A \cap B$



União  $A \cup B$



Diferença  $A \setminus B$



Complementar  $A \cup B$

INTRODUÇÃO ÀS PROBABILIDADES

EDIT.

BORA LÁ POR A CABEÇA A BOMBAR

DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS


Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

21

21

EXERCICIO 1

EDIT.



Considerem a experiência de **lançamento de 1 dado tradicional** (6 lados). Respondam, justificando, às seguintes questões:

- Qual a probabilidade do evento  $A = \{3,5\}$  segundo:
  - a **definição clássica** de probabilidade
  - a **teoria frequentista** com...
    - 5 experiências
    - 10 experiências
    - 30 experiências
    - 60 experiências
- Faz uma **representação gráfica** da **probabilidade do evento A** segundo o **número de experiências**. Qual a **conclusão** que podemos tirar sobre o impacto do número de experiências e as 2 definições de probabilidade?
- Qual a probabilidade de **não sair** o número múltiplo de 3?
- Qual a probabilidade de sair um valor múltiplo de 2 e múltiplo de 3?


DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS


Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

22

22


EXERCICIO 1






Equipa 1

João B  
José PM




Equipa 2

Joana  
Filipa




Equipa 3

Nuno  
Sara




Equipa 4

Alexandre  
Ana




Equipa 5

Andreia  
Carolina M




Equipa 6

Gonçalo  
Carolina L



Equipa 7

Susana  
José F



Equipa 8

Stéfane  
Tamara  
Yhoanna

DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

23

23

INTRODUÇÃO ÀS PROBABILIDADES: LEI GRANDES NÚMEROS

E

D

I

T.

Como vimos no exercício anterior, quando o número de experiências é elevado, a **definição frequentista** e a definição clássica tendem a coincidir. A este fenómeno, chama-se **Lei dos Grandes Números**:

$$P(A) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{n_a}{n}$$

Onde A representa o evento em análise, n é o número total de experiências e n<sub>a</sub> o número de experiências favoráveis a A, ou seja  $\frac{n_a}{n}$  é a frequência relativa de A.

DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

24

24

6



INTRODUÇÃO ÀS PROBABILIDADES

EDIT.

PROBABILIDADE CONDICIONAL

DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

25

25

PROBABILIDADE CONDICIONAL : EXEMPLO

EDIT.

**Imaginem o seguinte exemplo:** Uma determinada empresa investigou junto dos seus 280 empregados qual o seu estado civil e qual o tipo de assistência médica pretendida, de entre 3 tipos de assistências possíveis. Os resultados obtidos estão na tabela abaixo:

	Casados	Solteiros	Total
Tipo Assistência 1	20	50	70
Tipo Assistência 2	140	10	150
Tipo Assistência 3	45	15	60
Total	205	75	280

1) Qual a probabilidade de um empregado pretender o Tipo de Assistência 1?

$P(\text{Tipo Assistência 1}) = \frac{70}{280} = 25\%$

DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

28

28

PROBABILIDADE CONDICIONAL : EXEMPLO



**Imaginem o seguinte exemplo:** Uma determinada empresa investigou junto dos seus 280 empregados qual o seu estado civil e qual o tipo de assistência médica pretendida, de entre 3 tipos de assistências possíveis. Os resultados obtidos estão na tabela abaixo:

	Casados	Solteiros	Total
Tipo Assistência 1	20	50	70
Tipo Assistência 2	140	10	150
Tipo Assistência 3	45	15	60
Total	205	75	280

2) Qual a probabilidade de um empregado pretender o Tipo de Assistência 1, **sabendo que é casado**?

$$P(\text{Tipo Assistência 1} \text{ sabendo que é casado}) = \frac{20}{205} = 9,75\%$$

PROBABILIDADE CONDICIONAL : DEFINIÇÃO



Este tipo de probabilidades designam-se **probabilidades condicionais**, e são representados e calculados da seguinte forma:

$$P(A \mid B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

Ou seja, olhamos apenas para os casos onde o evento B se verifica, e sobre apenas esses casos calculamos a probabilidade de ocorrência do evento A.

Através deste conceito podemos introduzir outro conceito, o de **eventos independentes**. Dizemos que 2 eventos são independentes se a probabilidade de A se verificar é igual à probabilidade de A dado que B se verifica, ou seja:

$$P(A) = P(A \mid B) \text{ o que resulta em que } P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$



## PROBABILIDADE CONDICIONAL : TEOREMA DE BAYES

EDIT.

O teorema de Bayes descreve a **probabilidade de um evento**, baseado em um conhecimento **a priori** que pode estar relacionado ao evento. O teorema mostra como **alterar as probabilidades a priori** tendo em vista novas evidências para obter probabilidades a posteriori.

$$P(A|B) = \frac{P(B|A) \cdot P(A)}{P(B)}$$

Labels in the diagram:

- $P(A|B)$ : Probability A Will Happen Given Evidence B Has Already Happened
- $P(B|A)$ : Probability B Will Happen Given Evidence A Has Already Happened
- $P(A)$ : Probability A Will Happen
- $P(B)$ : Probability B Will Happen

© howstuffworks

<https://science.howstuffworks.com/math-concepts/bayes-theorem.htm>

## PROBABILIDADE CONDICIONAL : EXEMPLO

EDIT.



O José está indeciso em ir passar o fim de semana fora e verificou a sua aplicação de meteorologia que verificou que havia **20% de possibilidade de chover**.

Se chover, o José tem uma **probabilidade de 25%** ir para o Algarve. Senão chover, esta probabilidade **aumenta para 85%**.

➤ Qual a probabilidade do José ir para o Algarve?


$$\begin{aligned}
 P(\text{Algarve}) &= P(\text{Algarve} \cap \text{Chove}) + P(\text{Algarve} \cap \sim \text{Chove}) = \\
 &= P(\text{Chover}) \cdot P(\text{Algarve} | \text{Choveu}) + \\
 &\quad P(\sim \text{Chover}) \cdot P(\text{Algarve} | \sim \text{Choveu}) = \\
 &= 20\% \cdot 25\% + (1 - 20\%) \cdot 85\% = \\
 &= 73\%
 \end{aligned}$$

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$


$$P(A \cap B) = P(B) \cdot P(A|B)$$

AGENDA


EDIT.



INTRODUÇÃO À  
ESTATÍSTICA



INTRODUÇÃO ÀS  
PROBABILIDADES



DISTRIBUIÇÕES

DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS


Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

41

41

DISTRIBUIÇÕES : INTRODUÇÃO

EDIT.



Voltemos ao lançamento de **1 dados**, e suponhamos que temos a oportunidade de apostar no valor que vai sair no próximo lançamento.

Sabemos que valor vai sair?

Ainda assim, será que sabemos algo útil sobre o lançamento?

Vamos chamar **X** ao valor que vai sair no próximo lançamento. O que sabemos sobre X?

• Que **valores** pode tomar X?

$\{1,2,3,4,5,6\}$

• Com que **frequência** pode X tomar esses valores?

$P(X = x) = 1/6$

• Querem **apostar** em que número?

DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

49

49



Imaginem agora quem **em vez de 1 dado**, o lançamento é de **2 dados**, será que o jogo ficou mais interessante?

**Voltamos a não saber que valor vai sair, mas que sabemos nós?**

Vamos chamar Y ao valor que vai sair no próximo lançamento dos 2 dados. O que sabemos sobre Y?

- Que **valores** pode tomar Y? {2,3,4,5,6,7,8,9,10,11,12}
- Com que **frequência** pode Y tomar esses valores?



- Com que **frequência** pode Y tomar esses valores?

Dado1 / Dado 2	1	2	3	4	5	6
1	2	3	4	5	6	7
2	3	4	5	6	7	8
3	4	5	6	7	8	9
4	5	6	7	8	9	10
5	6	7	8	9	10	11
6	7	8	9	10	11	12

$P(Y = 2) = 1/36$   
 $P(Y = 3) = 2/36$   
...  
 $P(Y = 6) = 5/36$   
 **$P(Y = 7) = 6/36 = 1/6$**   
....  
 $P(Y = 11) = 2/36$   
 $P(Y = 12) = 1/36$

- Querem **apostar** em que número?

## DISTRIBUIÇÕES : VARIÁVEL ALEATÓRIA



As variáveis X e Y que vimos anteriormente são denominadas de variáveis aleatórias.

Uma **variável aleatória** é uma variável que representa um determinado evento desconhecido e que depende de fatores aleatórios.

Exemplos:

X: número de vezes que sai Cara em 20 lançamentos de uma moeda

X: Proporção de eleitores no partido ABC

X: Temperatura atmosférica no pico da serra da estrela no dia 30-06-2025

A variável aleatória representa **algo desconhecido** e que será **alvo de estudo**. Conseguimos definir o seu **espaço de resultados** (valores possíveis que pode tomar) e procuramos descrever o seu comportamento, ou seja, o seu **modelo de probabilidade**.

## DISTRIBUIÇÕES : VALOR ESPERADO &amp; VARIÂNCIA



Tal como nas amostras nós calculamos a média e o desvio padrão como referências de **centralidade** e **variabilidade**, também nas distribuições **populacionais** procuramos obter essa informação.

**Valor Esperado** representa uma expectativa com respeito ao valor que esperamos observar na população, e é obtido, no caso de **variáveis discretas**, pela soma do produto de cada probabilidade de saída da experiência pelo seu respetivo valor.

$$E(X) = \mu = \sum_{i=1}^{\infty} x_i p(x_i)$$

A **variância** é então uma medida da sua dispersão, indicando "**o quão longe**" em geral os seus valores se encontram do **valor esperado**.

$$\text{VAR}(X) = \sigma^2 = E((X - \mu)^2)$$

## DISTRIBUIÇÕES : FUNÇÃO DE PROBABILIDADE

EDIT.

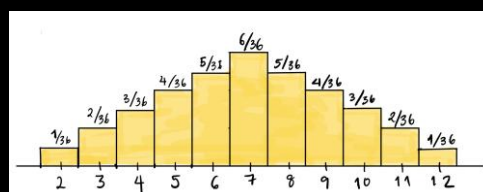
A **função de probabilidade** é a função que nos permite calcular a probabilidade de uma **variável aleatória discreta** tomar determinado **valor**, ou seja:

$$f(x) = P(X = x)$$

Onde **X** é a variável aleatória e **x** o valores para o qual queremos calcular a probabilidade.

É esta função que nos permite **compreender como a v.a. se comporta** e permite-nos calcular os seus **principais indicadores**, que iremos ver seguidamente.

Ex.: A função de probabilidade da soma do resultado no **lançamento de 2 dados** é:



## DISTRIBUIÇÕES : FUNÇÃO DISTRIBUIÇÃO

EDIT.

A **função distribuição** complementa a função de probabilidade ao nos devolver, para cada número real **x**, a probabilidade da função tomar **valores menores do que x**, ou seja:

$$F(x) = P(X \leq x)$$

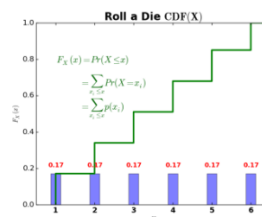
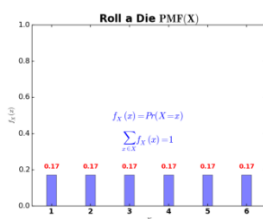
Onde **X** é a variável aleatória e **x** o valores para o qual queremos calcular a probabilidade.

Esta função é especialmente útil para **variáveis contínuas** visto que não é possível utilizar a função de probabilidade. **Porquê?**

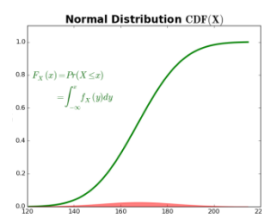
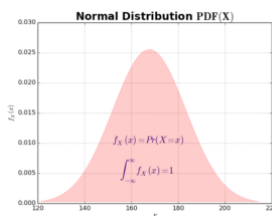
## DISTRIBUIÇÕES : FUNÇÃO DISTRIBUIÇÃO

EDIT.

Ex.: Lançamento de 1 Dado



Ex.: Altura Portugueses



DATA SCIENCE &amp; BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

65

65

## DISTRIBUIÇÕES : BINOMIAL

EDIT.

A **Distribuição Binomial** é uma distribuição de probabilidade discreta que representa o número de sucessos numa sequência de  $n$  experiências, como o lançamento de uma moeda ao ar. As características desta distribuição são as seguintes:

- ❖ Cada experiência tem exatamente **2 resultados possíveis**, sucesso (ex.: “cara”) ou fracasso (“ex.: “coroa”)
- ❖ As experiências são todas independente umas das outras;
- ❖ A probabilidade de sucesso  **$p$**  é constante
- ❖ A variável de interesse é o número de sucessos  **$k$**  nas  **$n$**  experiências

Uma variável aleatória com distribuição Binominal é caracterizada pela expressão:

$$X \sim B(n, p)$$

onde  **$p$**  = probabilidade de sucesso e  **$n$**  é número de experiências.

DATA SCIENCE &amp; BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

67

67



## DISTRIBUIÇÕES : BINOMIAL

EDIT.

Como tinha referido anteriormente, as distribuições teóricas permitem-nos aceder aos **principais parâmetros** das distribuições de **forma simplificada** e no caso da nossa variável aleatória ter uma distribuição  $B(n, p)$  então temos que :

❖ Função de probabilidade é:

$$P(X = k) = f(k; n, p) = \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k}$$

❖ Valor Esperado é:  **$E(X) = np$**

❖ Variância é:  **$VAR(X) = np(1-p)$**

## DISTRIBUIÇÕES

EDIT.

BORA LÁ POR A MÃO NA MASSA



EXERCICIO 2

E D I T.



Considerem o ficheiro **laptop\_pricing2**, e sobre a informação nele contida, definam uma variável aleatória **X** com distribuição Binomial.

Segue um exemplo:  
**X** = "Portátil com **CPU\_core** igual 5"

Sobre a vossa variável, definam:

- **Função de probabilidade**
- **Valor Esperado**
- **Variância**
- Probabilidade de **X = 20**

EXERCICIO 2

E D I T.



				
Equipa 1	Equipa 2	Equipa 3	Equipa 4	Equipa 5
João B José PM	Joana Filipa	Nuno Sara	Alexandre Ana	Andreia Yhoanna
				
Equipa 6	Equipa 7	Equipa 8		
Gonçalo Carolina L	Susana José F	Stéfane Tamara		

## DISTRIBUIÇÕES : UNIFORM

EDIT.

Outra distribuição discreta muito frequente é a distribuição Uniforme. Dizemos que uma variável tem uma distribuição Uniforme se todos os valores possíveis têm a mesma distribuição.

Um exemplo desta variável, no cenário discreto, é o lançamento de um dado equilibrado, onde existem **6 valores possíveis**, todos eles com probabilidade **1/6** de ocorrerem.

No caso do cenário contínuo, então temos uma variável que toma valores num intervalo  $[a : b]$  onde:

❖ Função de probabilidade é:

$$f(x; a, b) = \frac{1}{b-a} \text{ para } a \leq x \leq b, \text{ e } 0 \text{ caso contrário}$$

❖ Valor Esperado é:  $E(X) = \frac{a+b}{2}$

❖ Variância é:  $VAR(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$

## DISTRIBUIÇÕES : NORMAL

EDIT.

A distribuição **Normal**, também designada por distribuição **Gaussiana** é uma das distribuições de probabilidade mais utilizadas para modelar fenómenos naturais, dado que muitos dos eventos naturais apresentar uma distribuição de probabilidade próxima da normal.

Se uma v.a.  $X$  tem uma distribuição Normal, dizemos que  $X \sim N(\mu, \sigma)$  e temos que:

❖ Função de **densidade\*** de probabilidade é:

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

❖ Valor Esperado é:  $E(X) = \mu$

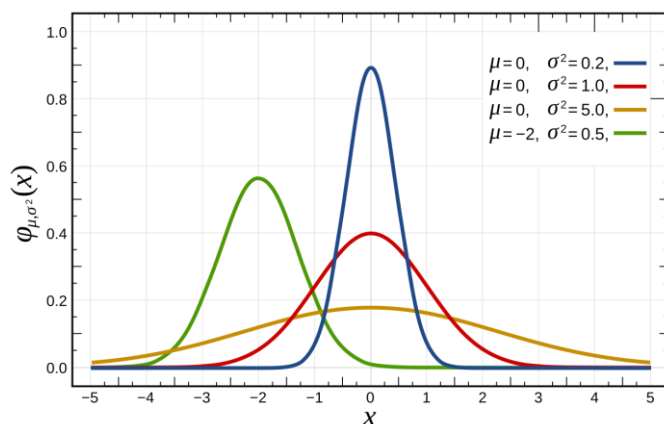
❖ Variância é:  $VAR(X) = \sigma^2$

\* Dado tratar-se de uma distribuição contínua não é possível calcular  $P(X = x)$  mas apenas  $P(x_1 \leq X \leq x_2)$  através do integral da função densidade entre  $x_1$  e  $x_2$

## DISTRIBUIÇÕES : NORMAL

EDIT.

Dependendo dos valores de  $\mu$  e de  $\sigma$  a **função distribuição** vai tomando diferentes formas:



DATA SCIENCE &amp; BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

74

74

## DISTRIBUIÇÕES : NORMAL

EDIT.

As **propriedades** desta distribuição são inúmeras, e são a base de grande parte das **estimativas**, **intervalos de confiança** e **testes de hipóteses**, que iremos falar amanhã.

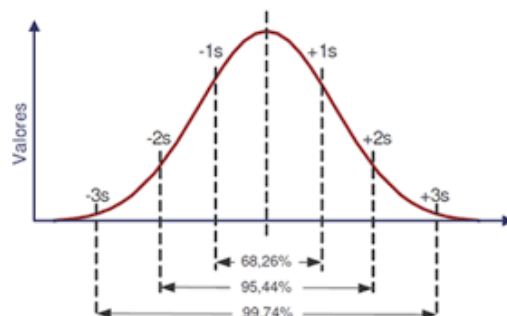
Muitas vezes utilizamos a **Normal Standard**, caracterizada por ter:

- $E(X) = 0$
- $VAR(X) = 1$

Para estandardizar uma v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma)$  fazemos a seguinte transformação:

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma}$$

E a variável  $Z \sim N(0,1)$ .



DATA SCIENCE &amp; BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

75

75

## DISTRIBUIÇÕES : TABELAS DISTRIBUIÇÃO NORMAL

EDIT.

As funções teóricas permitem-nos chegar a **valores probabilísticos dos eventos** que procuramos conhecer, e no caso da distribuição Normal Standard ( $\mu = 0, \sigma = 1$ ) existem **tabelas com os valores da função Distribuição**.

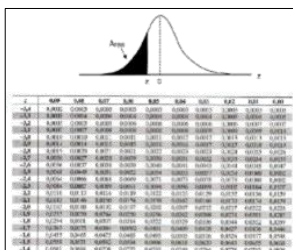
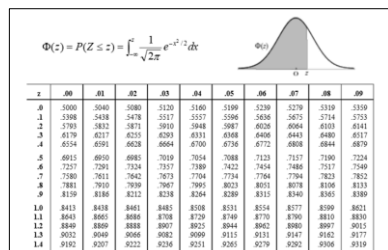


Tabela III – Distribuição Normal Padrão  
 $Z \sim N(0, 1)$   
Corpo da tabela dá a probabilidade  $p$ , tal que  $p = P(0 < Z < Z_p)$

parte inteira e primeira decimal de $Z_p$	Segunda decimal de $Z_p$										parte inteira e primeira decimal de $Z_p$
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	
$p = 0$	0.0000	0.0099	0.0197	0.0294	0.0391	0.0487	0.0584	0.0681	0.0778	0.0875	0.0
0.1	0.0983	0.1080	0.1177	0.1274	0.1371	0.1468	0.1564	0.1661	0.1758	0.1855	0.1
0.2	0.1952	0.2049	0.2146	0.2243	0.2340	0.2437	0.2534	0.2631	0.2728	0.2825	0.2
0.3	0.2923	0.3020	0.3117	0.3214	0.3311	0.3408	0.3505	0.3602	0.3699	0.3796	0.3
0.4	0.3893	0.3990	0.4087	0.4184	0.4281	0.4378	0.4475	0.4572	0.4669	0.4766	0.4
0.5	0.4864	0.4960	0.5057	0.5154	0.5251	0.5348	0.5445	0.5542	0.5639	0.5736	0.5
0.6	0.5833	0.5930	0.6027	0.6124	0.6221	0.6318	0.6415	0.6512	0.6609	0.6706	0.6

76

## DISTRIBUIÇÕES : TABELAS DISTRIBUIÇÃO NORMAL

EDIT.

As funções teóricas permitem-nos chegar a **valores probabilísticos dos eventos** que procuramos conhecer, e no caso da distribuição Normal Standard ( $\mu = 0, \sigma = 1$ ) existem **tabelas com os valores da função Distribuição**.

Em primeiro lugar é importante perceber **a que área se referem os dados**, para não incorrerem em erros de interpretação, e essa informação está tipicamente no **início da tabela** de forma visual.

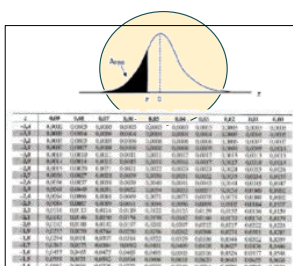
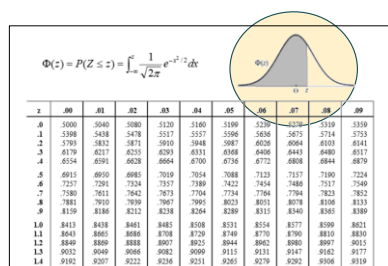


Tabela III – Distribuição Normal Padrão  
 $Z \sim N(0, 1)$   
Corpo da tabela dá a probabilidade  $p$ , tal que  $p = P(0 < Z < Z_p)$

parte inteira e primeira decimal de $Z_p$	Segunda decimal de $Z_p$										parte inteira e primeira decimal de $Z_p$
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	
$p = 0$	0.0000	0.0099	0.0197	0.0294	0.0391	0.0487	0.0584	0.0681	0.0778	0.0875	0.0
0.1	0.0983	0.1080	0.1177	0.1274	0.1371	0.1468	0.1564	0.1661	0.1758	0.1855	0.1
0.2	0.1952	0.2049	0.2146	0.2243	0.2340	0.2437	0.2534	0.2631	0.2728	0.2825	0.2
0.3	0.2923	0.3020	0.3117	0.3214	0.3311	0.3408	0.3505	0.3602	0.3699	0.3796	0.3
0.4	0.3893	0.3990	0.4087	0.4184	0.4281	0.4378	0.4475	0.4572	0.4669	0.4766	0.4
0.5	0.4864	0.4960	0.5057	0.5154	0.5251	0.5348	0.5445	0.5542	0.5639	0.5736	0.5
0.6	0.5833	0.5930	0.6027	0.6124	0.6221	0.6318	0.6415	0.6512	0.6609	0.6706	0.6

$$P(X \leq x)$$

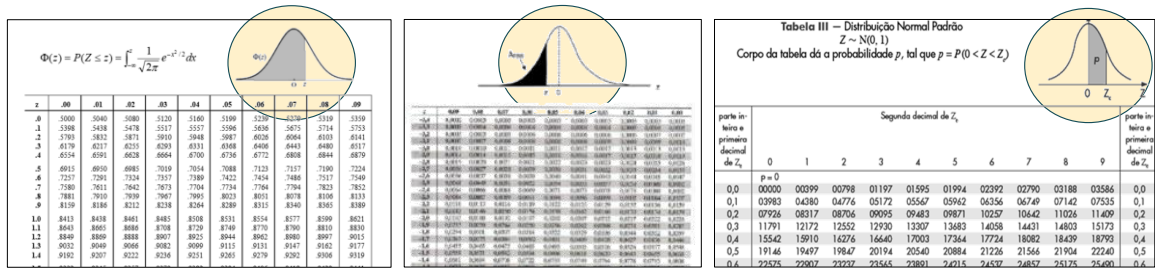
77

DISTRIBUIÇÕES : TABELAS DISTRIBUIÇÃO NORMAL

EDIT.

As funções teóricas permitem-nos chegar a **valores probabilísticos dos eventos** que procuramos conhecer, e no caso da distribuição Normal Standard ( $\mu = 0, \sigma = 1$ ) existem **tabelas com os valores da função Distribuição**.

Em primeiro lugar é importante perceber **a que área se referem os dados**, para não incorrerem em erros de interpretação, e essa informação está tipicamente no **início da tabela** de forma visual.



$P(X \leq x)$

$P(0 \leq X \leq x)$

DISTRIBUIÇÕES : TEOREMA DO LIMITE CENTRAL

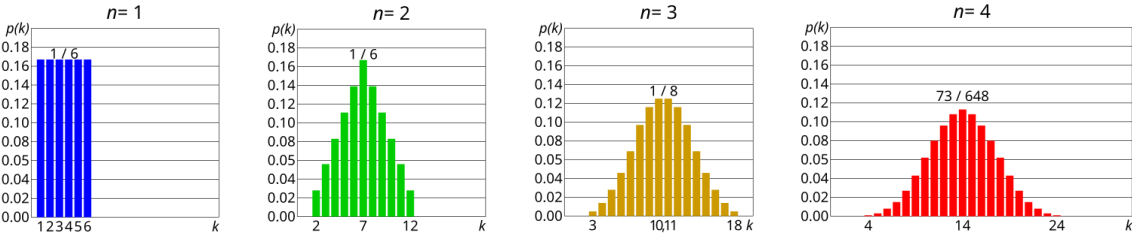
EDIT.

O **Teorema do Limite Central**, ou TLC, tem interesse prático especial porque se aplica a uma população caracterizada por uma v.a. com **distribuição genérica**.

Seja  $X$  é uma v.a. com média populacional ( $\mu$ ) e variância populacional ( $\sigma^2$ ) finitas, então temos que:

$$X_1 + \dots + X_n \sim N(n\mu, n\sigma^2)$$

Relembrando o exemplo do lançamento dos dados:





DISTRIBUIÇÕES

EDIT.

# Questionário

DATA SCIENCE & BUSINESS ANALYTICS

Módulo 7 – Quantitative Statistical Analysis and Modelling – Sessão 2

81