Estatística com Apoio Computacional

Análise Bidimensional

Universidade Estadual Vale do Acaraú – UVA

Paulo Regis Menezes Sousa paulo_regis@uvanet.br

Análise Bidimensional

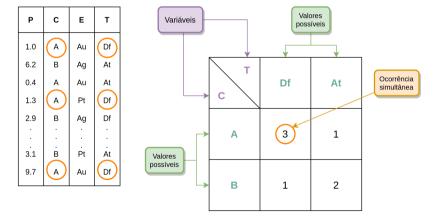
Variáveis Qualitativas

Variáveis Quantitativas

Qualitativa × Quantitativa

- Frequentemente estamos interessados em analisar o comportamento conjunto de duas ou mais variáveis aleatórias.
- Os dados geralmente aparecem na forma de uma matriz, com as colunas indicando as variáveis e as linhas os indivíduos (ou elementos).
- O principal **objetivo** das análises nessa situação é explorar **relações** (similaridades) entre as colunas, ou algumas vezes entre as linhas.
- Quando consideramos duas variáveis, podemos ter três situações:
 - (a) duas variáveis qualitativas;
 - (b) duas variáveis quantitativas; ou
 - (c) uma variável qualitativa e outra quantitativa.

 Quando as variáveis são qualitativas, os dados são resumidos em tabelas de dupla entrada (ou de contingência).



Exemplo 1

Suponha que queiramos analisar o comportamento conjunto das variáveis Y: grau de instrução e V: região de procedência, cujas observações estão contidas na Tabela 1. A distribuição de frequências é representada por uma tabela de dupla entrada e está na Tabela 2.

Nº	Estado	Grau de	Nº de	Salário	Ido	ade	Região de procedência	
14-	civil	instrução	filhos	(× sal. mín.)	anos	meses		
1	solteiro	ensino fundamental	_	4,00	26	03	interior	
2	casado	ensino fundamental	1	4,56	32	10	capital	
3	casado	ensino fundamental	2	5,25	36	05	capital	
4	solteiro	ensino médio	_	5,73	20	10	outra	
5	solteiro	ensino fundamental	_	6,26	40	07	outra	
6	casado	ensino fundamental	0	6,66	28	00	interior	

Tabela 1: Dados sobre os empregados da seção de orçamentos da Companhia MB.

V	Ensino Fundamental	Ensino Médio	Superior	Total		
Capital Interior	4	5	2	11		
Interior	3	7	2	12		
Outra	5	6	2	13		
Total	12	18	6	36		

Tabela 2: Distribuição conjunta das frequências

Para a visualização da tabela de contingência no R usamos os comandos table()
 ou ftable().

```
emd <- read.csv("empregados-mb.csv", sep = ";", header = TRUE)

# retorna uma lista de nomes das colunas do data.frame
names(emd)

# cria uma tabela de contingência
tab.cont <- table( emd[ c("Procedência", "Grau.de.instrução") ] )
tab.cont</pre>
```

- Em vez de trabalharmos com as frequências absolutas, podemos construir tabelas com as frequências relativas (proporções).
- Existem três possibilidades de expressarmos a proporção, de acordo com o objetivo do problema em estudo:
 - (a) em relação ao total geral;
 - (b) em relação ao total de cada linha;
 - (c) ou em relação ao total de cada coluna.

V	Fundamental	Médio	Superior	Total		
Capital	11%	14%	6%	31%		
Interior	8%	19%	6%	33%		
Outra	14%	17%	5%	36%		
Total	33%	50%	17%	100%		

Tabela 3: Distribuição conjunta das proporções em relação ao total geral das variáveis Y e V.

V	Fundamental	Médio	Superior	Total
Capital	33%	28%	33%	31%
Interior	25%	39 %	33%	33%
Outra	42%	33%	34%	36%
Total	100%	100%	100%	100%

Tabela 4: Distribuição conjunta das proporções em relação aos totais de cada coluna das variáveis Y e V.

```
# cria uma tabela de contingência exibida em porcentagens
tab.prop <- prop.table(tab.cont)
tab.prop

# tabela de proporções das linhas
tab.prop.lin <- prop.table(tab.cont, margin = 1)
tab.prop.lin</pre>
```

 A comparação entre as duas variáveis também pode ser feita utilizando-se representações gráficas.

```
# cores personalizadas
cores <- c("#B3E2CD", "#FDCDAC", "#CBD5E8")

# retângulos com áreas são proporcionais às frequências
plot(tab.cont, main = "Frequências", col = cores)

# gráficos de barra com a tabela de contingência
barplot(tab.cont, legend = TRUE, col = cores)

parplot(tab.cont, legend = TRUE, col = cores, beside = TRUE)</pre>
```

Exercício 1.

Usando os dados empregados-mb.csv:

- a) Construa a distribuição de frequência conjunta para as variáveis grau de instrução e região de procedência.
- b) Qual a porcentagem de funcionários que têm o ensino médio?
- c) Qual a porcentagem daqueles que têm o ensino médio e são do interior?
- d) Dentre os funcionários do interior, quantos por cento têm o ensino médio?

```
emd <- read.csv("empregados-mb.csv", sep = ";", header = TRUE)</pre>
2
   # a)
3
   names (emd)
   tc <- table(emd[c("Grau.de.instrução", "Procedência")])</pre>
   tp <- prop.table(tc)</pre>
7
   tp
8
9
   # b)
10
   porcentagem.ensino.medio <- sum(tp[2, ])
   porcentagem.ensino.medio
11
12
   # c)
13
   tp.lin <- prop.table(tc)</pre>
14
   tp.lin
15
   porcentagem.ensino.medio.interior <- tp.lin[2,2]
16
17
   porcentagem.ensino.medio.interior
18
   # d)
19
   tp.col <- prop.table(tc, margin = 2)</pre>
20
```

Exercício 2.

Numa pesquisa sobre rotatividade de mão-de-obra, para uma amostra de 40 pessoas foram observadas duas variáveis: número de empregos nos últimos dois anos (X) e salário mais recente, em número de salários mínimos (Y). Os resultados estão no arquivo rotatividade-mao-de-obra, csv:

- a) Usando a mediana, classifique os indivíduos em dois níveis, alto e baixo, para cada uma das variáveis, e construa a distribuição de frequências conjunta das duas classificações.
- b) Qual a porcentagem das pessoas com baixa rotatividade e ganhando pouco?
- c) Qual a porcentagem das pessoas que ganham pouco?
- d) Entre as pessoas com baixa rotatividade, qual a porcentagem das que ganham pouco?
- e) A informação adicional dada em d) mudou muito a porcentagem observada em c)? O que isso significa?

```
# a)
   rmo = read.csv("~/EAC/rotatividade-mao-de-obra.csv", sep=";", header=T)
   rmo$XClass = rep(NA, length(rmo$X))
   rmo$YClass = rep(NA, length(rmo$Y))
5
   selx = rmo$X < median(rmo$X) # TRUE para todo X < mediana</pre>
   selv = rmo$Y < median(rmo$Y) # TRUE para todo Y < mediana
7
8
   rmo$XClass[selx] = "baixo"
9
   rmo$XClass[!selx] = "alto" # ! operador de negação
10
   rmo$YClass[sely] = "baixo"
11
12
   rmo$YClass[!sely] = "alto"
13
   tc = table(rmo[, c("XClass", "YClass")])  # tab. de contingência
14
   tp = prop.table(tc) # tab. de proporcões
15
16
   tp
17
   # b)
18
   tp["baixo", "baixo"] # baixa rotatividade e baixo salário
19
```

```
21  # c)
22  sum(tp[,"baixo"]) # baixo salário total
23
24  # d)
25  tp.lin = prop.table(tc, margin = 1) # tab. prop. para linhas
26  tp.lin
27  tp.lin["baixo","baixo"] # baixa rotatividade com baixo salário
28
29  # e) Bastante modificada;
```

maioria das pessoas que ganham pouco têm alta rotatividade.

30

 Um dispositivo bastante útil para se verificar a associação entre duas variáveis quantitativas, ou entre dois conjuntos de dados, é o gráfico de dispersão.

```
# agentes de vendas e núm. de clientes por ano de trabalho
   aac = read.csv("agentes-anos-clientes.csv", sep = ";",
2
                    header = TRUE)
3
   head(aac)
5
   # gráfico de dispersão
   plot(aac[,"Número.de.clientes"], aac[,"Anos.de.serviço"],
7
        xlab = "Número de clientes".
8
        vlab = "Anos de servico".
        pch = 19.
10
        col = "#FF7F00")
11
```

```
# gasto com saúde por renda bruta familiar
fgs = read.csv("familia-gasto-saude.csv", sep = ";",
                header = TRUE.
                dec = ",") # contém números separados com vírgula
head(fgs)
plot(fgs[,"X"], fgs[,"Y"],
     xlab = "Renda bruta mensal",
     ylab = "Renda gasta em saúde (%)",
     pch = 17,
     col = "#00ccff")
# nota por tempo gasto no teste
tom = read.csv("teste-operacao-maquina.csv", sep = ";",
                header = TRUE)
head(tom)
plot(tom[,"X"], tom[,"Y"],
     xlab = "Resultado no teste (0-100)",
     ylab = "Tempo para operar a máquina (min)",
     pch = 15.
     col = "magenta")
```

2

3

4

5

6

7

8

9 10

11

12

13

14

15

16

17

18

19

20

A partir dos gráficos apresentados, verificamos que a representação gráfica das variáveis quantitativas ajuda muito a compreender o comportamento conjunto das duas variáveis quanto à existência ou não de associação entre elas.

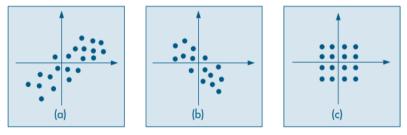
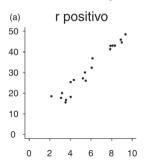


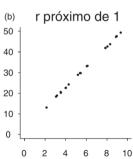
Figura 1: Tipos de associações entre duas variáveis.

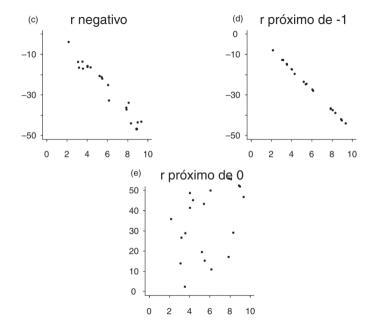
Coeficiente de correlação (linear)

É uma medida do grau de associação entre elas e também da proximidade dos dados a uma reta.

O coeficiente de correlação r_{xy} que pode assumir qualquer valor real entre -1 e 1.







lacktriangle A função cor(x,y) calcula o coeficiente de correlação entre as variáveis x e y.

• É comum também analisar o que acontece com a variável quantitativa dentro de cada categoria da variável qualitativa.

Exemplo

Retomemos os dados da Tabela 1, para os quais desejamos analisar agora o comportamento dos salários (S) dentro de cada categoria de grau de instrução (Y). Comecemos a análise construindo a Tabela 5, que contém medidas-resumo da variável S para cada categoria de Y.

Grau de instrução	n	<u>s</u>	dp(S)	var(S)	S ₍₁₎	$q_{_1}$	$q_{_2}$	$q_{_3}$	$S_{(n)}$
Fundamental Médio Superior	12 18 6	7,84 11,54 16,48	2,79 3,62 4,11	7,77 13,10 16,89	4,00 5,73 10,53	6,01 8,84 13,65	7,13 10,91 16,74	9,16 14,48 18,38	13,65 19,40 23,30
Todos	36	11,12	4,52	20,46	4,00	7,55	10,17	14,06	23,30

Tabela 5: Medidas-resumo para a variável salário, segundo o grau de instrução, na Companhia MB.

- Criação da tabela 5 no R:
 - Na primeira linha os dados são carregados.
 - Nas linhas 3, 5 e 6, todos os salários de pessoas com ensino fundamental, médio e superior são selecionados respectivamente.

```
Média = c(mean(fund) , mean(med) , mean(sup)
8
                     DP
                           = c(sd(fund)) , sd(med) , sd(sup)
9
                     Var = c(var(fund), var(med), var(sup)
10
                     S1 = c(min(fund), min(med), min(sup)
11
                           = c(quantile(fund, 0.25, names = FALSE),
12
                     Q1
                               quantile (med , 0.25, names = FALSE),
13
                               quantile(sup , 0.25, names = FALSE)),
14
                     02
                           = c(quantile(fund, 0.50, names = FALSE),
15
                               quantile (med , 0.50, names = FALSE),
16
                               quantile(sup , 0.50, names = FALSE)),
17
                           = c(quantile(fund, 0.75, names = FALSE),
                     QЗ
18
                               quantile(med , 0.75, names = FALSE),
19
                               quantile(sup , 0.75, names = FALSE)),
20
                     \mathtt{Sn}
                           = c(max(fund), max(med), max(sup)))
21
22
23
   row.names(tab) = c("Fundamental", "Médio", "Superior")
24
   todos = c(fund, med, sup)
```

```
tab = rbind(tab, Todos = c(length(todos),
26
                                 mean (todos),
                                 sd(todos),
27
                                 var(todos),
28
                                 min(todos).
29
                                 quantile(todos, 0.25, names = FALSE),
30
                                 quantile(todos, 0.50, names = FALSE),
31
                                 quantile(todos, 0.75, names = FALSE),
32
                                 max(todos)) )
33
34
35
   tab
```

• Na Figura 2, apresentamos uma visualização gráfica por meio de box plots.

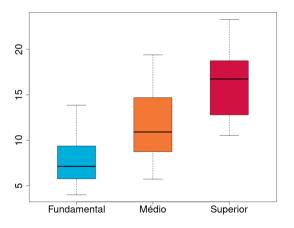


Figura 2: Box plots de salário segundo grau de instrução.

Criação dos Box plots no R.

```
b = boxplot(fund, med, sup,

names = c("Fundamental", "Médio", "Superior"),

col = c("#00aedb", "#f37735", "#d11141"),

boxwex = 0.5,

cex.axis = 2)

b
```

- Os atributos border e boxwex são, respectivamente, um vetor com as cores das bordas dos desenhos de cada uma das caixas e a proporção de largura para todas as caixas.
- A função boxplot possui um retorno, neste caso o objeto b. O retorno da função exibe uma lista dos atributos do gráfico especificando dados que podem ser difíceis de visualizar apenas no gráfico.

A leitura desses resultados sugere uma dependência dos salários em relação ao grau de instrução: o salário aumenta conforme aumenta o nível de educação do indivíduo.

- Funcionários com o ensino fundamental completo recebem, em média, 7,84.
- O salário médio de um funcionário é 11,12 (salários mínimos).
- Para um funcionário com curso superior o salário médio passa a ser 16,48.

 Na Tabela 6 e Figura 3 temos os resultados da análise dos salários em função da região de procedência (V).

Região de procedência	n	Ī	dp(<i>S</i>)	var(S)	S ₍₁₎	$q_{_1}$	$q_{_2}$	$q_{_3}$	$S_{(n)}$
Capital	11	11,46	5,22	27,27	4,56	7,49	9,77	16,63	19,40
Interior	12	11,55	5,07	25,71	4,00	<i>7,</i> 81	10,64	14,70	23,30
Outra	13	10,45	3,02	9,13	<i>5,7</i> 3	8,74	9,80	12 <i>,</i> 79	16,22
Todos	36	11,12	4,52	20,46	4,00	7,55	10,17	14,06	23,30

Tabela 6: Medidas-resumo para a variável salário segundo a região de procedência, na Companhia MB.

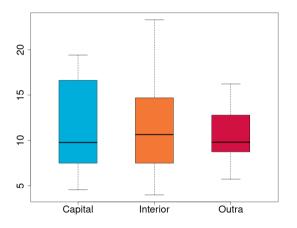


Figura 3: Medidas-resumo para a variável salário segundo a região de procedência, na Companhia MB.

 Sem usar a informação da variável categorizada, a variância calculada para a variável quantitativa para todos os dados mede a dispersão dos dados globalmente

Se a variância dentro de cada categoria for pequena e menor do que a global, significa que a variável qualitativa melhora a capacidade de previsão da quantitativa e portanto existe uma relação entre as duas variáveis.

 Para termos uma medida-resumo da variância entre as categorias da variável qualitativa, podemos usar a média das variâncias ponderada pelo número de observações em cada categoria.

$$\overline{\operatorname{var}(S)} = \frac{\sum_{k=1}^{i=1} n_i \operatorname{var}_i(S)}{\sum_{k=1}^{i=1} n_i},$$
(1)

- No qual k é o número de categorias (k=3 nos dois exemplos) e $\mathrm{var}_i(S)$ denota a variância de S dentro da categoria $i, i=1,2,\ldots,k$.
- Pode-se mostrar que $\overline{\mathrm{var}(S)} \leq \mathrm{var}(S)$, de modo que podemos definir o grau de associação entre as duas variáveis como o ganho relativo na variância, obtido pela introdução da variável qualitativa.

$$R^{2} = \frac{\operatorname{var}(S) - \overline{\operatorname{var}(S)}}{\operatorname{var}(S)} = 1 - \frac{\overline{\operatorname{var}(S)}}{\operatorname{var}(S)}.$$
 (2)

Exemplo

Voltando aos dados do Exemplo anterior, vemos que para a variável S na presença de grau de instrucão, tem-se

$$\overline{\text{var}(S)} = \frac{12(7,77) + 18(13,10) + 6(16,89)}{12 + 18 + 6} = 11,96,$$
(3)

$$var(S) = 20,46$$
 (4)

de modo que

$$R^2 = 1 - \frac{11,96}{20,46} = 0,415, (5)$$

e dizemos que 41,5% da variação total do salário é explicada pela variável grau de instrução. Fazendo o mesmo cálculo para S e região de procedência temos $R^2=0,013$ de modo que apenas 1,3% da variabilidade dos salários é explicada pela região de procedência.

Problemas 36/38

Exercício 3.

Uma amostra de 200 habitantes de uma cidade foi escolhida para declarar sua opinião sobre um certo projeto governamental. O resultado você pode encontrar no arquivo pesquisa-opiniao.csv:

- a) Crie uma tabela de proporções em relação ao total das colunas.
- b) Você diria que a opinião independe do local de residência?

Exercício 4.

Uma pesquisa sobre a participação em atividades esportivas de adultos moradores nas proximidades de centros esportivos construídos pelo estado de São Paulo mostrou os resultados da tabela abaixo. Baseado nesses resultados você diria que a participação em atividades esportivas depende da cidade?

Daneti aira arra	Cidade									
Participam	São Paulo	Campinas	Rib. Preto	Santos						
Sim Não	n 50 65		105 195	120 180						

Exercício 5.

Uma amostra de dez casais e seus respectivos salários anuais (em s.m.) foi colhida num certo bairro conforme vemos na tabela abaixo.

38/38

Salário	Casal nº	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	Homem (X)	10	10	10	15	15	15	15	20	20	20
	Mulher (Y)	5	10	10	5	10	10	15	10	10	15

- a) Encontre o salário anual médio dos homens e o seu desvio padrão.
- b) Encontre o salário anual médio das mulheres e o seu desvio padrão.
- c) Construa o diagrama de dispersão.
- d) Qual o salário médio familiar? E a variância do salário familiar?
- e) Se o homem é descontado em 8% e a mulher em 6%, qual o salário líquido médio familiar? E a variância?