Patrícia de Siqueira Ramos

UNIFAL-MG, campus Varginha

29 de Agosto de 2018

## Conteúdo programático

- Introdução à análise multivariada
- Álgebra matricial
- Análise de componentes principais
- Análise de agrupamento (cluster analysis)
- Análise fatorial\*
- Análise discriminante\*

## Bibliografia

FERREIRA, D. F. **Estatística multivariada**. Lavras, MG: Ed. UFLA, 2008.

HAIR, J. F. et al. **Análise multivariada de dados**, 6.ed. Bookman, 2009.

MINGOTI, S. A. **Análise de dados através de métodos de estatística multivariada**: uma abordagem aplicada. Belo Horizonte: UFMG, 2007.

PYTHON. **The Python programming language**. Disponível em: github.com/python/cpython Acesso em: 26 fev. 2018.

## Avaliação

- Prova 1: 11/10/2018 peso 30%
- Prova 2: 12/12/2018 peso 30%
- Trabalho final peso 30%
- Exercícios práticos peso 10%
- Prova especial: 10/01/2019

# Dados multivariados e análise multivariada

## Introdução

- Dados multivariados: pesquisador armazena os valores de várias v.a.s de várias unidades (sujeitos, indivíduos, objetos).
   Cada unidade é uma observação multidimensional
- A representação dos dados se dá como em planilhas
- p variáveis (colunas) medidas em n elementos (linhas)

## Introdução

- Dados multivariados: pesquisador armazena os valores de várias v.a.s de várias unidades (sujeitos, indivíduos, objetos).
   Cada unidade é uma observação multidimensional
- A representação dos dados se dá como em planilhas
- p variáveis (colunas) medidas em n elementos (linhas)

| unidade | variável 1             | variável 2             |   | variável <i>p</i> |
|---------|------------------------|------------------------|---|-------------------|
| 1       | <i>x</i> <sub>11</sub> | <i>x</i> <sub>12</sub> |   | $x_{1p}$          |
| 2       | <i>x</i> <sub>21</sub> | X <sub>22</sub>        |   | $x_{2p}$          |
| :       | :                      | :                      | ÷ | :                 |
| n       | $x_{n1}$               | $x_{n2}$               |   | $x_{np}$          |

# Exemplos de dados multivariados

## Ex.1: Notas de provas de alunos em diferentes disciplinas

| aluno | matemática | inglês | história | geografia | química | física |
|-------|------------|--------|----------|-----------|---------|--------|
| 1     | 60         | 70     | 75       | 58        | 53      | 42     |
| 2     | 80         | 65     | 66       | 75        | 70      | 76     |
| 3     | 53         | 60     | 50       | 48        | 45      | 43     |
| 4     | 85         | 79     | 71       | 77        | 68      | 79     |
| 5     | 45         | 80     | 80       | 84        | 44      | 46     |

## Ex.1: Notas de provas de alunos em diferentes disciplinas

| aluno | matemática | inglês | história | geografia | química | física |
|-------|------------|--------|----------|-----------|---------|--------|
| 1     | 60         | 70     | 75       | 58        | 53      | 42     |
| 2     | 80         | 65     | 66       | 75        | 70      | 76     |
| 3     | 53         | 60     | 50       | 48        | 45      | 43     |
| 4     | 85         | 79     | 71       | 77        | 68      | 79     |
| 5     | 45         | 80     | 80       | 84        | 44      | 46     |
|       |            |        |          |           |         |        |

• Neste caso, n = 5 e p = 6

## Ex.2: Variáveis armazenadas por psicólogos sobre seus pacientes

| indivíduo | sexo | idade | QI  | depressão | saúde |
|-----------|------|-------|-----|-----------|-------|
| 1         | М    | 21    | 120 | S         | MB    |
| 2         | М    | 60    | 92  | S         | В     |
| 3         | M    | 22    | 135 | N         | М     |
| 4         | Μ    | 86    | 150 | N         | MR    |
| 5         | F    | 16    | 130 | S         | В     |
| 6         | F    | 22    | 84  | N         | М     |
| 7         | F    | 80    | 70  | N         | В     |

## Ex.2: Variáveis armazenadas por psicólogos sobre seus pacientes

| indivíduo | sexo | idade | QI  | depressão | saúde |
|-----------|------|-------|-----|-----------|-------|
| 1         | М    | 21    | 120 | S         | MB    |
| 2         | М    | 60    | 92  | S         | В     |
| 3         | М    | 22    | 135 | N         | M     |
| 4         | М    | 86    | 150 | N         | MR    |
| 5         | F    | 16    | 130 | S         | В     |
| 6         | F    | 22    | 84  | N         | M     |
| 7         | F    | 80    | 70  | N         | В     |

• Neste caso, n = 7 e p = 5



## Ex.3: Medidas de tórax, cintura e quadril (pol)

| tórax | cintura | quadril | gênero | tó | rax | cintura | qua | dril | gênero |  |
|-------|---------|---------|--------|----|-----|---------|-----|------|--------|--|
| 34    | 30      | 32      | М      | 3  | 36  | 24      | 3   | 5    | F      |  |
| 37    | 32      | 37      | M      | 3  | 34  | 24      | 3   | 7    | F      |  |
| 38    | 30      | 36      | M      | 3  | 34  | 24      | 3   | 7    | F      |  |
| 36    | 33      | 39      | М      | 3  | 33  | 22      | 3   | 4    | F      |  |
| 38    | 29      | 33      | М      | 3  | 36  | 26      | 3   | 8    | F      |  |
| 43    | 32      | 38      | М      | 3  | 37  | 26      | 3   | 7    | F      |  |
| 40    | 33      | 42      | М      | 3  | 34  | 25      | 3   | 8    | F      |  |
| 38    | 30      | 40      | М      | 3  | 36  | 26      | 3   | 7    | F      |  |
| 40    | 30      | 37      | M      | 3  | 38  | 28      | 4   | 0    | F      |  |
| 41    | 32      | 39      | М      | 3  | 35  | 23      | 3   | 5    | F      |  |

## Ex.3: Medidas de tórax, cintura e quadril (pol)

| tórax | cintura | quadril | gênero | tórax | cintura | quadril | gênero |
|-------|---------|---------|--------|-------|---------|---------|--------|
| 34    | 30      | 32      | М      | 36    | 24      | 35      | F      |
| 37    | 32      | 37      | M      | 34    | 24      | 37      | F      |
| 38    | 30      | 36      | M      | 34    | 24      | 37      | F      |
| 36    | 33      | 39      | M      | 33    | 22      | 34      | F      |
| 38    | 29      | 33      | M      | 36    | 26      | 38      | F      |
| 43    | 32      | 38      | M      | 37    | 26      | 37      | F      |
| 40    | 33      | 42      | M      | 34    | 25      | 38      | F      |
| 38    | 30      | 40      | M      | 36    | 26      | 37      | F      |
| 40    | 30      | 37      | M      | 38    | 28      | 40      | F      |
| 41    | 32      | 39      | M      | 35    | 23      | 35      | F      |
|       |         |         |        |       |         |         |        |

- ullet Obs.: 1 polegada = 2,54 cm
- Neste caso, n = 20 e p = 4



Análise simultânea de um conjunto de variáveis

- Análise simultânea de um conjunto de variáveis
- As variáveis são, geralmente, correlacionadas entre si
  - temos todas as medidas em cada unidade, indivíduo

- Análise simultânea de um conjunto de variáveis
- As variáveis são, geralmente, correlacionadas entre si
  - temos todas as medidas em cada unidade, indivíduo
- Se cada variável for analisada isoladamente, a estrutura dos dados pode não ser percebida
  - padrões podem não aparecer

## Tipos de técnicas multivariadas

| Exploratórias (foco aqui)      | Inferência                   |
|--------------------------------|------------------------------|
| - apelo prático                | - estimação de parâmetros    |
| - independe do conhecimento da | - testes de hipóteses        |
| distribuição de probabilidade  | - foco: além dos dados,      |
| dos dados                      | usar a amostra para realizar |
| - detecção de padrões          | inferência sobre a população |
| nos dados                      | - distribuição normal        |
| - uso de gráficos para         | multivariada                 |
| visualização                   |                              |

## Tipos de técnicas multivariadas

| Exploratórias (foco aqui)      | Inferência                   |
|--------------------------------|------------------------------|
| - apelo prático                | - estimação de parâmetros    |
| - independe do conhecimento da | - testes de hipóteses        |
| distribuição de probabilidade  | - foco: além dos dados,      |
| dos dados                      | usar a amostra para realizar |
| - detecção de padrões          | inferência sobre a população |
| nos dados                      | - distribuição normal        |
| - uso de gráficos para         | multivariada                 |
| visualização                   |                              |
| Ex.: An. de componentes        | Ex.: regressão multivariada, |
| principais, an. fatorial       | testes de hipóteses sobre    |
| exploratória, an. de           | médias e correlação,         |
| correlação canônica etc.       | MANAVA etc.                  |

## Níveis de mensuração

## Níveis de mensuração (tipos de variáveis)

- Qualitativo (não métrico):
  - nominal
  - ordinal
- Quantitativo (métrico):
  - intervalar
  - razão

## Níveis de mensuração (qualitativos)

Nominal: variáveis categóricas não numeradas.
 Ex.: sexo, cor do cabelo, S/N.

## Níveis de mensuração (qualitativos)

- Nominal: variáveis categóricas não numeradas.
   Ex.: sexo, cor do cabelo, S/N.
- Ordinal: há ordem mas não implica igual distância entre pontos na escala. Ex.: classe social, nível de saúde (péssimo a ótimo), nível educacional (não escolarizado, fundamental, médio, superior).

## Níveis de mensuração (quantitativos)

 Intervalar: há diferenças iguais entre pontos na escala, mas a posição do 0 é arbitrária. Ex.: temperatura medida em °C ou F, QI.

## Níveis de mensuração (quantitativos)

- Intervalar: há diferenças iguais entre pontos na escala, mas a posição do 0 é arbitrária. Ex.: temperatura medida em °C ou F, QI.
- Razão: mais alto nível, em que é possível investigar as magnitudes relativas e as diferenças entre os pontos. O 0 é fixo. Ex.: temperatura em K, idade (ou qualquer outra contagem de tempo), peso, altura, dinheiro.

# Técnicas e exemplos de aplicação

# 1 - Análise de componentes principais (ACP) e análise fatorial (AF)

- Analisam inter-relações entre um grande número de variáveis
- Objetivam encontrar um meio de condensar a informação contida em várias variáveis em um conjunto menor delas com perda mínima de informação

# 1 - Análise de componentes principais (ACP) e análise fatorial (AF)

- Analisam inter-relações entre um grande número de variáveis
- Objetivam encontrar um meio de condensar a informação contida em várias variáveis em um conjunto menor delas com perda mínima de informação

Ex.: Entender relações entre avaliações de clientes de um restaurante.

- Clientes fazem avaliação sobre 6 variáveis: sabor da comida, temperatura da comida, se a comida é fresca, tempo de espera, limpeza do estabelecimento, atendimento
- O analista quer combinar as variáveis em um conjunto menor
- Descobre-se que as 3 primeiras formam fator de qualidade da comida e as 3 últimas formam fator de qualidade do serviço

## 2 - Análise de agrupamento - cluster analysis - AA

- Técnica analítica para obter grupos de indivíduos ou objetos
- Objetiva classificar uma amostra de indivíduos/objetos em um número menor de grupos com base em suas similaridades
- Grupos não são pré-definidos, usa-se AA para identificar grupos

## Ex.: Pioneer Petroleum - identificação dos clientes

Tabela: Agrupamento dos clientes de posto de gasolina.

| Grupo | Características  |
|-------|--|
| 1     | Homens de meia idade, alta renda, compram na loja de         |
| (16%) | conveniências, lavam o carro no posto, usam gasolina premium |
| П     | Homens e mulheres, renda média-alta,                         |
| (16%) | leais a marca e posto, usam gasolina premium                 |
| III   | Homens e mulheres em ascensão, metade com menos de           |
| (27%) | 25 anos, dirigem muito e comem na loja do posto              |
| IV    | Donas de casa que transportam seus filhos,                   |
| (21%) | usam qualquer posto  |
| V     | Não são leais a marca ou posto e raramente compram           |
| (20%) | gasolina premium, orçamento apertado                         |
|       |  |

## 3 - Análise discriminante (AD)

- Variável dependente é dicotômica (M/F, por ex.) ou policotômica (B/M/A) e não métrica
- Variáveis independentes métricas
- Amostra total pode ser dividida em grupos (baseados na v.d.)
- Objetiva prever a probabilidade que um indivíduo/objeto pertencerá a um grupo baseando-se em variáveis independentes

## 3 - Análise discriminante (AD)

- Variável dependente é dicotômica (M/F, por ex.) ou policotômica (B/M/A) e não métrica
- Variáveis independentes métricas
- Amostra total pode ser dividida em grupos (baseados na v.d.)
- Objetiva prever a probabilidade que um indivíduo/objeto pertencerá a um grupo baseando-se em variáveis independentes

#### Ex. (Inadimplência):

- Banco deseja saber se um candidato a empréstimo tem chances de vir a ser inadimplente
- Dados históricos de clientes são usados para diferenciar o perfil dos que foram inadimplentes e dos que não foram
- Verifica-se se o perfil de um novo cliente se encaixa no grupo dos inadimplentes ou não

## Agrupamento $\times$ discriminante

- Análise de agrupamento (cluster analysis): métodos exploratórios usados para dividir a população que não é conhecida a priori
- Análise discriminante: os grupos em que um elemento amostral pode vir a ser classificado devem ser conhecidos antes em relação às características

## Artigos

```
Componentes principais:

variáveis socioeconômicas e dengue

padrão locacional de bancos

Fatorial:

indice de desenvolvimento rural

avaliação do desempenho financeiro - empresas de seguros

fatores de risco cardiovasculares

Agrupamento (cluster analysis):

municípios baianos

gestão de riscos - previdência

análise de risco - seguradoras agrícolas

Discriminante:

situação financeira - estados brasileiros

capital humano no Ceará
```