

## Questões de Concurso

### Análise de Componentes Principais e Análise Fatorial

#### 1 - Análise de Componentes Principais

(ADAF-AM - Estatístico (2018)) Uma das técnicas de Análise Multivariada é a análise por componentes principais. Dada a matriz de covariâncias do vetor aleatório  $X' = (X_1, X_2, X_3)$ , os resultados da análise de componentes principais foram os seguintes:

Componente	Autovalor	Percentagem da Variação	Percentagem Acumulada
1	5,813	69,095	69,095
2	2,350	27,933	97,028
3	0,250	2,971	100,000
Variável	Autovetor 1	Autovetor 2	Autovetor 3
$X_1$	-0,39	0,00	0,89
$X_2$	0,95	0,00	0,40
$X_3$	0,00	1,00	0,00

Considerando o exposto, assinale a alternativa que apresenta a primeira componente principal.

- (A)  $Y_1 = -0,39X_1 + 0,95X_2$   
 (B)  $Y_1 = -0,39X_1 + 0,89X_2$   
 (C)  $Y_1 = 5,813X_1 + 2,35X_2 + 0,25X_3$   
 (D)  $Y_1 = -0,39X_1$   
 (E)  $Y_1 = -2,267X_1 + 2,232X_2$

(ADAF-AM - Estatístico (2018)) Considerando as informações contidas na questão anterior, referente à análise de componentes principais, qual é a matriz de covariâncias do vetor de componentes principais?

- (A)  $V(Y) = \begin{bmatrix} 69,095 & 0 & 0 \\ 0 & 27,933 & 0 \\ 0 & 0 & 2,971 \end{bmatrix}$   
 (B)  $V(Y) = \begin{bmatrix} 5,813 & 0 & 0 \\ 0 & 2,35 & 0 \\ 0 & 0 & 0,25 \end{bmatrix}$   
 (C)  $V(Y) = \begin{bmatrix} 69,095 & 0 & 0 \\ 0 & 97,028 & 0 \\ 0 & 0 & 100 \end{bmatrix}$   
 (D)  $V(Y) = \begin{bmatrix} 5,813 & 69,095 & 69,095 \\ 2,35 & 27,933 & 97,028 \\ 0,25 & 2,975 & 100 \end{bmatrix}$   
 (E)  $V(Y) = \begin{bmatrix} 0,39 & 0 & 0,89 \\ 0,95 & 0 & 0,4 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$

(DATAPREV - 2012) A análise dos componentes principais é um método de se expressarem os dados multivariados. Ela permite que o pesquisador reoriente os dados para que algu-

mas poucas primeiras dimensões expliquem tantas informações quanto possível. A análise de componentes principais é também útil na identificação e compreensão dos padrões de associação entre as variáveis. Considere as cinco afirmações seguintes, sobre a análise dos componentes principais:

- I. O primeiro componente principal,  $Z_1$  é dado pela combinação linear das variáveis originais  $X = [X_1, X_2, \dots, X_p]$  com maior variância possível.
- II. Todos os componentes principais subsequentes são escolhidos para que não sejam correlacionados a todos os componentes principais anteriores.
- III. Em razão de a análise de componentes principais buscar maximizar a variância, ela pode ser altamente sensível às diferenças de escala entre variáveis. Assim, é uma boa ideia padronizar os dados e representá-los por  $X_S$ .
- IV. A solução para o problema dos componentes principais é obtida realizando-se uma decomposição de autovalor da matriz de correlação. Cada autovetor, indicado por  $u_i$ , representa a direção de um desses eixos principais. O vetor  $u$  controla os pesos usados para formar a combinação linear de  $X_S$ , que resulta em  $z_i = X_S u_i$ .
- V. A matriz das cargas, representada por  $F$ , é calculada por  $F = UD$ , em que  $U$  é a matriz dos autovetores, e  $D$  é a matriz de covariância dos componentes principais.
- VI. No caso mais geral, só faz sentido utilizar a análise dos componentes principais quando os dados não são independentes. Barlett fornece um teste de qui-quadrado para determinar a esfericidade dos dados, representado por  $\chi^2 = -[n - 1 + (2p + 6)/5] \ln|R|$ , com  $(p^2 - p)/2$  graus de liberdade, onde  $p$  é o número de variáveis,  $n$  é o tamanho da amostra, e  $R$  é a matriz de correlação.

**Dentre as seis afirmações dadas, quantas são falsas?**

- (A) Quatro
- (B) Três
- (C) Duas
- (D) Cinco
- (E) Seis

**(TJ-RO - Analista Judiciário - Estatística (2012))** Uma análise de componentes principais considerou 20 variáveis. Com base na matriz de covariância entre essas variáveis, observou-se que os cinco maiores autovalores foram iguais a 6, 4, 3, 2 e 1. Considerando esses resultados, assinale a opção correspondente ao percentual de variação explicada por esses cinco maiores autovalores.

- (A) 80%
- (B) 40%
- (C) 50%
- (D) 60%
- (E) 70%

(DATAPREV - 2009) O objetivo principal da Análise de Componentes Principais é:

- (A) obtenção de um pequeno número de combinações lineares, de um conjunto de variáveis, que retenham o máximo possível da informação contida nas variáveis originais;
- (B) calcular, para cada indivíduo da amostra, a probabilidade associada a um determinado fenômeno;
- (C) testar, por meio de sub-amostras, a distribuição de probabilidades do conjunto de dados estudados;
- (D) explicar a correlação ou covariância, entre um conjunto de variáveis, em termos de um número limitado de variáveis não-observáveis;
- (E) identificar se há multicolinearidade nos resíduos, após a estimação de uma curva de regressão.

## 2 - Análise Fatorial

(DPE-PR - Estatístico (2017)) O governo do Estado do Paraná deseja avaliar as condições de vida dos seus habitantes, e para isso realizou um levantamento do perfil socioeconômico da população, utilizando informações do Censo Demográfico de 2010, disponibilizadas pelo Instituto de Geografia e Estatística (IBGE), com intuito de criar um indicador que represente as variáveis originais, obtendo assim uma medida geral e sintética da condição de vida da população paranaense. Nesse sentido, empregou-se a técnica de Análise Multivariada de Dados - Análise Fatorial. Diante do exposto e com base na tabela abaixo que apresenta os resultados da Análise Fatorial, é correto afirmar:

**Tabela: Seleção de fatores pelo método de componentes principais, com rotação varimax.**

Fator	Variável	KMO	Bartlett (p)	% Variância	Carga Total	MAA	Comum.
1	% Domicilio sem banheiro.	0,79	<0,001	80,14	0,87	0,757	0,77
	% Domicilio sem coleta de lixo.				0,84	0,706	0,74
	% Pessoas responsáveis pelo domicilio com renda mensal de até 1 SM ou s/ rendimento.				0,97	0,859	0,88
	% Chefes de família analfabetos e/ou com até um ano de estudo				0,68	0,694	0,69
2	% Domicilios sem abastecimento de água			19,8	0,95	0,938	0,93

**Legenda: KMO – Kaiser – Meyer – Olkin / MAA – Medida de Adequação da Amostra / Comum – Comunalidade**

(A) Para verificar a adequação do modelo da Análise Fatorial, somente o teste de esfericidade de Bartlett é suficiente, tendo em vista que este teste tem por hipótese nula o fato da matriz de correlação ser uma matriz identidade. Se esta hipótese for aceita, significa que as variáveis estão correlacionadas, sendo adequada a aplicação da Análise Fatorial.

(B) Pode-se afirmar que o valor do KMO igual a 0,79 indica a inadequação dos dados à técnica e o teste de esfericidade de Bartlett ( $p < 0,001$ ) conduz a rejeição da hipótese sobre a matriz de correlação ser a matriz identidade, evidenciando que não há correlação entre as variáveis do estudo.

(C) As Medidas de Adequação das Amostras apresentadas na tabela são todas superiores a 0,50, o que indica que essas variáveis não se ajustaram à estrutura definida pelas outras variáveis, logo, devem ser retiradas da Análise Fatorial uma por vez.

(D) Com base na regra de retenção dos fatores pode-se concluir que foram retidos dois fatores que explicam <60% da variância total dos dados originais.

(E) O teste de esfericidade de Bartlett ( $p < 0,001$ ) rejeita a hipótese nula  $H_0$ : a matriz de correlação é a identidade, o que evidencia que existe correlação entre as variáveis, mostrando que é indicada a utilização da Análise Fatorial.

(EBSERH - 2017) Na Análise Fatorial Exploratória, a comunalidade é um dos principais indicadores de ajuste de aplicação da técnica. A definição mais adequada para essa medida é:

- (A) Representa a quantia total de variância no qual a solução fatorial é baseada.
- (B) Correlação entre as variáveis originais e os fatores.
- (C) Quantia total da variância que uma variável original compartilha com todas as outras variáveis incluídas na análise.
- (D) Medida de confiabilidade que varia entre 0 e 1.
- (E) Nível de dependência entre duas variáveis do modelo.

**(TRE-MG - Analista Judiciário - Estatística (2013))** O modelo de análise fatorial representa a estrutura de covariância entre muitas variáveis aleatórias  $X' = [X_1, X_2, \dots, X_p]$ , através de poucas variáveis não observáveis  $F' = [F_1, F_2, \dots, F_m]$  também conhecidas como fatores, construtos ou fatores comuns. Sendo  $E(X) = \mu$  e  $V(X) = \Sigma$ , o modelo fatorial é expresso por  $X - \mu = LF + \varepsilon$ . A matriz  $L_{p \times m}$  é conhecida como matriz das cargas fatoriais e seus elementos,  $l_{ij}$ , carga da variável  $i$  no fator  $j$  e as variáveis aleatórias  $F$  e  $\varepsilon$  são não observáveis. Analise as afirmativas, marque V para as verdadeiras e F para as falsas.

- ( ) No modelo fatorial ortogonal, as variáveis não observáveis  $F$  e  $\varepsilon$  são independentes,  $E(F) = 0$ ,  $V(F) = E(F'F) = I$ ,  $E(\varepsilon) = 0$ ,  $V(\varepsilon) = E(\varepsilon'\varepsilon) = \Psi$ . A matriz  $\Psi$  é não diagonal,  $V(X) = \Sigma = L'L + \Psi$  e  $Cov(X, F) = L$ .
- ( ) Um método de estimação para as cargas do modelo fatorial ortogonal é através de componentes principais, onde se utiliza a decomposição espectral da matriz  $\Sigma$ .
- ( ) Para se utilizar o método de máxima verossimilhança para estimar as cargas, é acrescida a suposição de que  $F$  e  $\varepsilon$  têm distribuição normal multivariada. As comunalidades (elementos da diagonal  $LL'$ ) têm como estimadores a proporção da variância total estimada pelo particular fator.
- ( ) Para melhorar a explicação do modelo fatorial, sem alterar a ortogonalidade dos fatores, muitas vezes, usa-se uma transformação ortogonal das cargas fatoriais, que, conseqüentemente, transforma os fatores. Esse procedimento é conhecido como rotação fatorial.
- ( ) Dependendo da natureza dos dados, os fatores não precisam ser ortogonais. Assim, para melhorar a explicação do modelo fatorial, pode-se utilizar a rotação oblíqua, onde cada variável é expressa em termos de um número máximo de fatores.

**A sequência está correta em**

- (A) V, V, V, F, F
- (B) F, V, V, F, V
- (C) F, V, V, V, F
- (D) V, F, V, V, F
- (E) V, V, V, V, V

**(TRF-2ª REGIÃO - 2017)** Sobre a análise fatorial e suas propriedades, assinale a afirmativa INCORRETA.

- (A) A rotação ajuda a tornar o resultado mais interpretável.
- (B) Os fatores estimados não mudam com o acréscimo de novos fatores.
- (C) Uma das suposições necessárias é que todos os fatores tenham média igual a zero.

(D) A estimação do número de fatores a ser utilizada pode ser feita com o auxílio dos autovalores da matriz de correlação amostral.

**(PC-MG - Analista da Polícia Civil - Estatística (2013)) São métodos de rotação ortogonal dos fatores de uma análise fatorial, EXCETO:**

- (A) Promax.
- (B) Varimax.
- (C) Equamax.
- (D) Quartimax.

**(TJ-RS - 2012) A análise fatorial é uma técnica multivariada que busca identificar um número pequeno de fatores capazes de representar relações entre um conjunto de variáveis inter-relacionadas. Com base na teoria de análise fatorial, assinale a alternativa que apresenta a afirmação correta.**

- (A) O teste de Bartlettts pode ser usado para testar a hipótese de que a matriz de correlação é uma matriz identidade; quando o valor da estatística do teste de Bartlettts é grande e o nível de significância é pequeno, é provável que a matriz de correlação da população possa ser considerada a matriz identidade.
- (B) Se as correlações entre as variáveis forem altas, é improvável que essas variáveis compartilhem fatores comuns.
- (C) O coeficiente de correlação múltipla entre uma variável e todas as outras variáveis é também um indicador da força da associação linear entre as variáveis e os fatores, denominado de autovalor na matriz contraimagem.
- (D) Se os fatores obedecem ou não à suposição de ortogonalidade, as cargas fatoriais são coeficientes de regressão padronizados em uma equação de regressão múltipla na qual a variável original de interesse no estudo é a variável dependente e os fatores são variáveis independentes.
- (E) Em uma análise fatorial, para selecionar os fatores que permanecerão na análise, o autovalor associado a um determinado fator deve ser pequeno para garantir significância.