EXERCÍCIOS DE ESTATÍSTICA

Jaime Fonseca

Daniel Torres

Vol. 2

2ª Edição
Revista e Corrigida

EDIÇÕES SÍLABO

EXERCÍCIOS DE ESTATÍSTICA

JAIME FONSECA
DANIEL TORRES

EDIÇÕES SÍLABO

É expressamente proibido reproduzir, no todo ou em parte, sob qualquer forma ou meio, **NOMEADAMENTE FOTOCÓPIA**, esta obra. As transgressões serão passíveis das penalizações previstas na legislação em vigor.

Visite a Sílabo na rede

www.silabo.pt

Editor: Manuel Robalo

FICHA TÉCNICA:

Título: Exercícios de Estatística – Vol. 2

Autores: Jaime Fonseca e Daniel Torres

© Edições Sílabo, Lda.

Capa: Pedro Mota

1ª Edição – Lisboa, Junho de 2002

2ª Edição – Lisboa, Outubro de 2014

Impressão e acabamentos: Europress, Lda.

Depósito Legal: 382188/14

ISBN: 978-972-618-774-5

EDIÇÕES SÍLABO, LDA.

R. Cidade de Manchester, 2

1170-100 Lisboa

Telfs.: 218130345

Fax: 218166719

e-mail: silabo@silabo.pt

www.silabo.pt

Índice

PREFÁCIO	7
Capítulo 6 ESTIMAÇÃO PONTUAL	9
Capítulo 7 ESTIMAÇÃO REGIONAL	65
Capítulo 8 TESTES DE HIPÓTESES	97
Capítulo 9 REGRESSÃO LINEAR	171
Capítulo 10 ANÁLISE DE VARIÂNCIA	223
BIBLIOGRAFIA	295

Prefácio

Na sequência do volume I surge agora o volume II de Exercícios de Estatística, necessariamente mais virado para a Inferência Estatística.

A Estatística pretende fundamentalmente concluir sobre a população ou populações em estudo, em aspectos variados como sejam, a título de exemplo:

- determinação de estimativas (pontuais ou regionais) de parâmetros desconhecidos;
- estabelecer relações de ordem entre parâmetros desconhecidos de duas ou mais populações;
- fazer Previsões para uma determinada variável.

Este volume II tenta acompanhar tais desígnios.

Usando uma perspectiva traçada no volume I, estamos seguros de que pode ser uma boa contribuição para o domínio desses aspectos.

Os autores

Capítulo 6

ESTIMAÇÃO PONTUAL

Exercício 1

Sabendo que certa população tem distribuição Binomial, com parâmetro p desconhecido, obtenha o estimador de máxima verosimilhança de p , com base numa amostra aleatória de dimensão n , $(X_1, X_2, \dots, X_n)$, dela obtida. Proceda à análise do estimador.

Resolução:

Pode aplicar-se o método de máxima verosimilhança dado tratar-se de uma função regular segundo Cramer-Rao (é duplamente diferenciável e os limites de variação não dependem do parâmetro a estimar).

1. Obtenção do estimador

$$X \sim f_X(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} : \mu = np ; \sigma^2 = np(1-p)$$

$$\begin{aligned} L(p) &= \prod_{i=1}^n \binom{n}{x_i} p^{x_i} (1-p)^{n-x_i} = \\ &= \prod_{i=1}^n \frac{n!}{x_i! (n-x_i)!} p^{\sum_{i=1}^n x_i} (1-p)^{\sum_{i=1}^n (n-x_i)} \end{aligned}$$

Logaritmando a função de verosimilhança, tem-se:

$$\begin{aligned} \log [L(p)] &= \log \left[\prod_{i=1}^n \frac{n!}{x_i! (n-x_i)!} \right] + \log p^{\sum_{i=1}^n x_i} + \log (1-p)^{\sum_{i=1}^n (n-x_i)} = \\ &= \sum_{i=1}^n \log \left[\frac{n!}{x_i! (n-x_i)!} \right] + \sum_{i=1}^n x_i \log p + \sum_{i=1}^n (n-x_i) \log (1-p) = \\ &= \sum_{i=1}^n \log \left[\frac{n!}{x_i! (n-x_i)!} \right] + \sum_{i=1}^n x_i \log p + n^2 \log (1-p) - \sum_{i=1}^n x_i \log (1-p) \end{aligned}$$

Derivando em ordem ao parâmetro,

$$\frac{d \log [L(p)]}{dp} = 0 + \sum_{i=1}^n x_i \frac{1}{p} + n^2 \frac{-1}{1-p} - \sum_{i=1}^n x_i \frac{-1}{1-p}$$

Igualando a zero, tem-se, após eliminar denominadores,

$$\begin{aligned} (1-p) \sum_{i=1}^n x_i - n^2 p + p \sum_{i=1}^n x_i &= 0 \Leftrightarrow \\ \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n x_i - p \sum_{i=1}^n x_i - n^2 p + p \sum_{i=1}^n x_i &= 0 \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n x_i - n^2 p = 0 \Leftrightarrow \\ \Leftrightarrow -n^2 p = -\sum_{i=1}^n x_i \Leftrightarrow p &= \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n^2} \Leftrightarrow \hat{p} = \frac{\bar{x}}{n} \text{ (estimativa)} \end{aligned}$$

2. Análise do estimador $\hat{p} = \frac{\bar{X}}{n}$

i) Não enviesamento

Um estimador diz-se não enviesado ou centrado, desde que $E[\hat{\theta}] = \theta$. Consequentemente,

$$\begin{aligned} E[\hat{p}] &= E\left[\frac{\bar{X}}{n}\right] = E\left[\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n^2}\right] = \frac{1}{n^2} E\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n E[X_i] = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n np = \frac{1}{n^2} nnp = p \end{aligned}$$

Assim, pode dizer-se que $\hat{\theta}$ é um estimador não enviesado para p .

ii) Coerência ou consistência

$$\begin{aligned} \text{Var}[\hat{p}] &= \text{Var}\left[\frac{\bar{X}}{n}\right] = \text{Var}\left[\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n^2}\right] = \frac{1}{n^4} \text{Var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n^4} \sum_{i=1}^n \text{Var}[X_i] \\ &= \frac{1}{n^4} \sum_{i=1}^n np(1-p) = \frac{1}{n^4} nnp(1-p) = \frac{p(1-p)}{n^2}. \end{aligned}$$

$$\text{Sendo } \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}[\hat{p}] = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{p(1-p)}{n^2} = 0,$$

Por ser não enviesado e por verificar a condição anterior, diz-se que $\frac{\bar{X}}{n}$ é um estimador coerente para p .

Exercício 2

- a) Obtenha, através do método de máxima verosimilhança, com base na informação contida na amostra (4, 3, 0, 2, 1, 1), uma estimativa do parâmetro desconhecido da distribuição Poisson.
- b) Dessa população extraiu-se uma amostra aleatória $(X_1, X_2, \dots, X_5)$. Escolha, entre os dois estimadores seguintes, o mais adequado para estimar a média (μ) da população. Justifique adequadamente a sua opção.

$$T_1 = \bar{X} ; \quad T_2 = \frac{1}{6} (2 X_1 - X_2 + 3 X_4 + 2 X_5)$$

Resolução:

a) $X \sim P(\lambda) : f_X(x) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}; \quad x = 0, 1, 2, \dots$

Como a função é regular no sentido de Cramer-Rao (é duplamente diferenciável e os limites de variação não dependem do parâmetro a estimar) pode aplicar-se o método de máxima verosimilhança. Assim,

$$L(\lambda) = \prod_i \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} e^{-\lambda} = \frac{\lambda^{\sum x_i}}{\prod_i x_i!} e^{-n\lambda}$$

$$\log L(\lambda) = \sum_i x_i \log \lambda - \sum_i \log x_i! - n\lambda$$

$$\frac{d \log L(\lambda)}{d \lambda} = \sum_i x_i \frac{1}{\lambda} - n$$

$$\frac{d \log L(\lambda)}{d \lambda} = 0 \Leftrightarrow \sum_i x_i \frac{1}{\lambda} - n = 0 \Leftrightarrow \sum_i x_i - n\lambda = 0 \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \hat{\lambda} = \frac{1}{n} \sum_i x_i = \bar{x} \quad (\text{estimativa})$$

$$\hat{\lambda} = \frac{1}{n} \sum_i X_i = \bar{X} \quad (\text{estimador})$$

Cálculo do valor da estimativa

$$\hat{\lambda} = \frac{1}{n} \sum_i x_i = \bar{x} = \frac{4 + 3 + 0 + 2 + 1 + 1}{6} = 1,83333$$

b) Estimadores Consistentes?

i) Análise do enviesamento

1. Caso de T_1

Para que seja um estimador não enviesado deverá ter-se $E[\hat{\lambda}] = \lambda$. Sendo

$$\begin{aligned} E[\hat{\lambda}] &= E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} E\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[X_i] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \lambda = \frac{1}{n} n\lambda = \lambda \end{aligned}$$

T_1 constitui assim um estimador centrado ou não enviesado para $\mu = \lambda$

2. Caso de T_2

Identicamente, deverá ter-se $E [T_2] = \mu = \lambda$. Porque

$$\begin{aligned} E [T_2] &= E \left[\frac{1}{6} (2X_1 - X_2 + 3X_4 + 2X_5) \right] = \\ &= \frac{1}{6} (2E [X] - E [X_2] + 3E [X_4] + 2E [X_5]) = \\ &= \frac{1}{6} (2\mu - \mu + 3\mu + 2\mu) = \frac{6\mu}{6} = \mu \end{aligned}$$

T_2 constitui assim um estimador centrado ou não enviesado para $\mu = \lambda$

ii) Análise da consistência

1. Caso de T_1

Para que seja consistente ou coerente, deverá ter-se $\lim_{n \rightarrow +\infty} V [\hat{\lambda}] = 0$, desde que o estimador seja não enviesado. Ora

$$\begin{aligned} V [T_1] &= V [\hat{\lambda}] = V \left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \right] = \frac{1}{n^2} V \left[\sum_{i=1}^n X_i \right] = \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n V [X_i] = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \lambda = \frac{1}{n^2} n\lambda = \frac{\lambda}{n} \end{aligned}$$

Sendo que $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\lambda}{n} \rightarrow 0$ e por se tratar de um estimador centrado podemos afirmar que o estimador é consistente.

2. Caso de T_2

$$\begin{aligned} \text{Var} [T_2] &= \text{Var} \left[\frac{1}{6} (2X_1 - X_2 + 3X_4 + 2X_5) \right] = \\ &= \frac{1}{36} (4\text{Var} [X_1] + \text{Var} [X_2] + 9\text{Var} [X_4] + 4\text{Var} [X_5]) = \\ &= \frac{1}{36} (4\lambda + \lambda + 9\lambda + 4\lambda) = \frac{18\lambda}{36} = \frac{\lambda}{2} \end{aligned}$$

Porque $\lim \frac{\lambda}{2} \neq 0$, pode concluir-se que o estimador T_2 não é consistente.

Em conclusão, face a estes resultados, poder-se-ia concluir nesta fase que o melhor estimador para a média da população é T_1 .

Exercício 3

Obtenha através do método de máxima verosimilhança e da amostra que se segue, uma estimativa do parâmetro da distribuição exponencial.

4; 3; 2; 0; 3; 0

Resolução:

Obtenha-se em primeiro lugar a função de verosimilhança com base no produto das funções densidade exponencial.

Função densidade da variável com distribuição exponencial:

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & ; x \geq 0 \\ 0 & ; x < 0 \end{cases}$$

$$L(\lambda) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i) = \prod_{i=1}^n \lambda e^{-\lambda x_i} = \lambda^n e^{-\lambda \sum_{i=1}^n x_i}$$

Dado tratar-se de uma função regular no sentido de Cramer-Rao, pode aplicar-se o método de máxima verosimilhança.

Aplique-se a função logaritmo à função de verosimilhança para facilitar posteriormente a derivada.

$$\begin{aligned} \log L(\lambda) &= \log \left(\lambda^n e^{-\lambda \sum_{i=1}^n x_i} \right) = \log \lambda^n + \log e^{-\lambda \sum_{i=1}^n x_i} = \\ &= n \log \lambda - \lambda \sum_{i=1}^n x_i \end{aligned}$$

Derive-se agora em ordem a λ e iguale-se a derivada a zero.

$$\frac{d \log L(\lambda)}{d \lambda} = n \frac{1}{\lambda} - \sum_{i=1}^n x_i = 0 \quad \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow n \frac{1}{\lambda} = \sum_{i=1}^n x_i \quad \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \frac{1}{\lambda} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} \quad \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \hat{\lambda} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n x_i} = \frac{1}{\bar{x}}$$

Logo com base na amostra dada tem-se o seguinte valor para a estimativa do parâmetro:

$$\hat{\lambda} = \frac{1}{\bar{x}} = \frac{6}{4 + 3 + 2 + 0 + 3 + 0} = \frac{6}{12} = 0,5$$

Exercício 4

Seja $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ uma amostra aleatória extraída de uma população com função densidade da forma:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^2 e^{-x/\lambda}}{2\lambda^3} ; & x > 0 \quad , \quad \lambda > 0 \\ 0 & ; \quad c.c. \end{cases}$$

- a) Identifique o estimador de máxima verosimilhança do parâmetro desconhecido, com base na amostra aleatória.
- b) Classifique o estimador, ao nível de enviesamento e consistência.

Resolução:

- a) Obtenha-se em primeiro lugar a função de verosimilhança com base no produto das funções densidade.

$$L(\lambda) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i) = \prod_{i=1}^n \frac{x_i^2 e^{-x_i/\lambda}}{2\lambda^3} = \left(\frac{1}{2\lambda^3}\right)^n \left(\prod_{i=1}^n x_i\right)^2 e^{-\sum_{i=1}^n x_i/\lambda}$$

Tratando-se de uma função regular segundo Cramer-Rao, aplique-se a função logaritmo à função de verosimilhança para facilitar posteriormente a derivada.

$$\begin{aligned} \log L(\lambda) &= \log \left(\left(\frac{1}{2\lambda^3}\right)^n \left(\prod_{i=1}^n x_i\right)^2 e^{-\sum_{i=1}^n x_i/\lambda} \right) = \\ &= -n \log(2\lambda^3) + 2 \sum_{i=1}^n \log x_i - \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\lambda} \end{aligned}$$

Derive-se agora em ordem a λ e iguale-se a derivada a zero.

$$\frac{d \log L(\lambda)}{d \lambda} = -n \frac{3}{\lambda} + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\lambda^2} = 0 \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow -3n \lambda + \sum_{i=1}^n x_i = 0 \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \hat{\lambda} = \frac{\bar{x}}{3} \quad (\text{estimativa})$$

$$\Leftrightarrow \hat{\lambda} = \frac{\bar{X}}{3} \quad (\text{estimador})$$

- b) Em função do resultado anterior ficamos a saber que o estimador correspondente é $\hat{\lambda} = \frac{\bar{X}}{3}$.

1. Enviesamento

$$E(\bar{X}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{n(3\lambda)}{n} = 3\lambda,$$

uma vez que $E[X] = 3\lambda$, tratando-se de uma distribuição $\text{Ga}(3, \lambda)$. Assim,

$$E(\hat{\lambda}) = \frac{1}{3} E(\bar{X}) = \lambda,$$

ou seja, $\hat{\lambda}$ constitui um estimador não enviesado ou centrado para λ .

2. Consistência

Atendendo a que $V[X] = 3\lambda^2$,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} V(\hat{\lambda}) = \frac{1}{9} \lim_{n \rightarrow \infty} V(\bar{X}) = \frac{1}{9n^2} \sum_{i=1}^n V(X_i) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\lambda^2}{3n} = 0.$$

Conclui-se assim que $\hat{\lambda}$ é um estimador consistente para λ .

Exercício 5

Considere a variável aleatória X com a seguinte função densidade

$$f_X(x) = \frac{\delta + 3}{3} x^{\delta/3}; \quad 0 \leq x \leq 1, \quad \alpha > 0$$

Estime com base numa amostra aleatória de tamanho n , através do método de máxima verosimilhança o parâmetro δ .

Resolução:

Como a função é regular no sentido de Cramer-Rao pode aplicar-se o método de máxima verosimilhança.

$$L(\delta) = \prod_{i=1}^n f_X(x_i) = \prod_{i=1}^n \frac{\delta + 3}{3} x_i^{\delta/3} = \frac{(\delta + 3)^n}{3^n} \left(\prod_{i=1}^n x_i \right)^{\delta/3}$$

$$\begin{aligned} \log L(\delta) &= \log \left(\frac{(\delta + 3)^n}{3^n} \left(\prod_{i=1}^n x_i \right)^{\delta/3} \right) = \\ &= n \log(\delta + 3) - n \log 3 + \frac{\delta}{3} \sum_{i=1}^n \log x_i \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{d \log L(\delta)}{d\delta} &= \frac{d}{d\delta} \left(n \log(\delta + 3) - n \log 3 + \frac{\delta}{3} \sum_{i=1}^n \log x_i \right) = \\ &= \frac{n}{\delta + 3} + \frac{1}{3} \sum_{i=1}^n \log x_i \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{d \log L(\delta)}{d\delta} = 0 &\Leftrightarrow \frac{n}{\delta + 3} + \frac{1}{3} \sum_{i=1}^n \log x_i = 0 \Leftrightarrow \\ &\Leftrightarrow 3n + (\delta + 3) \sum_{i=1}^n \log x_i = 0 \Leftrightarrow \\ &\Leftrightarrow (\delta + 3) \sum_{i=1}^n \log x_i = -3n \Leftrightarrow \\ &\Leftrightarrow \delta + 3 = \frac{-3n}{\sum_{i=1}^n \log x_i} \Leftrightarrow \\ &\Leftrightarrow \hat{\delta} = \frac{-3n}{\sum_{i=1}^n \log x_i} - 3 \end{aligned}$$

$$\hat{\delta} = \frac{-3n}{\sum_{i=1}^n \log x_i} - 3 \text{ (estimativa)} \quad \text{e} \quad \hat{\delta} = \frac{-3n}{\sum_{i=1}^n \log X_i} - 3 \text{ (estimador)}$$

DANIEL FERNANDES TORRES é licenciado em Economia (Universidade Lusíada, 1992) e mestre em Matemática Aplicada à Economia e à Gestão (Instituto Superior de Economia e Gestão Universidade Técnica de Lisboa, 1997). Possui uma pós-graduação em E-Business (Instituto Superior de Economia e Gestão, 2001). Obteve o DEA (*Diploma de Estudios Avanzados*) do programa de Doutoramento em *Sociedad de la Información y el Conocimiento* pela UPSAM (Universidade Pontificia de Salamanca-Pólo de Madrid, 2005). É Técnico Oficial de Contas e membro efectivo da Ordem dos Economistas.

Desde 1992 tem exercido docência em várias universidades, entre as quais, Universidade Lusíada, Universidade Internacional, Instituto Superior de Gestão Bancária, Universidade Autónoma de Lisboa e Universidade Aberta.

Para além da docência, no início da sua carreira profissional estagiou e trabalhou como técnico no departamento financeiro de uma empresa de *factoring* de um grupo bancário, tendo vindo ao longo da última década a desenvolver, ao nível da gestão, actividade como administrador e gerente de empresas e ao nível contabilístico-financeiro, actividade como director administrativo-financeiro e como Técnico Oficial de Contas de várias empresas.

JAIME RAÚL SEIXAS FONSECA é licenciado em Engenharia Electrotécnica (Faculdade de Engenharia – Universidade do Porto, 1977) e mestre em Probabilidades e Estatística Computacional e Análise de Dados (Faculdade de Ciências – Universidade de Lisboa, 1988).

Leccionou em universidades públicas e privadas, entre as quais, Universidade Nova, Instituto Superior Técnico – Universidade Técnica de Lisboa, Universidade Lusíada, Universidade Moderna e Universidade Internacional. Paralelamente exerceu funções no Instituto Português da Qualidade. Actualmente é docente no Instituto Superior de Ciências Sociais e Políticas – Universidade Técnica de Lisboa.

Baseado na longa experiência dos autores no ensino da estatística nos mais diversos cursos e escolas, esta obra apresenta um vasto conjunto de exercícios práticos resolvidos que permitirão aos alunos testar e validar os conhecimentos teóricos adquiridos.

Os estudantes de estatística encontrarão aqui as mais variadas aplicações, podendo seleccioná-las de entre os temas tratados, consoante a área de ensino e a profundidade da abordagem feita à matéria.

ISBN 978-972-618-774-5

9 789726 187745