Bioestatística

INFERÊNCIA ESTATÍSTICA

Silvia Shimakura

AMOSTRAS E POPULAÇÕES

- É comum fazermos inferências sobre populações a partir de informações obtidas de amostras.
- Válido se a amostra for representativa da população.
- Para assegurar que não há viés sistemático selecionamos aleatoriamente membros da população.
- Amostra aleatória independente:
 - Todos os elementos da população têm iguais chances de serem selecionados.
 - Todas as combinações possíveis de um dado número de elementos têm a mesma chance de serem selecionados.

Estimação

 Amostras são usadas para estimar quantidades desconhecidas da população.

 EXEMPLO: prevalência de uma doença, efeito de uma intervenção, diferença entre grupos

 É importante saber qual é a variação destas estimativas de amostra para amostra.

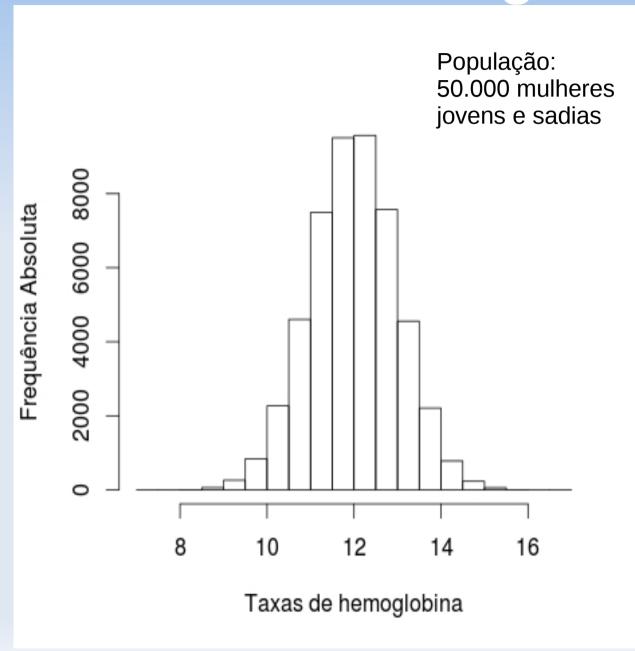
Estimação

 Teoria de probabilidades permite usar amostras para estimar quantidades de populações, e determinar a precisão destas estimativas.

Estimação de uma média

O que acontece quando retiramos diversas amostras de uma população e estimamos a média da população usando as médias amostrais?

Distribuição das taxas de hemoglobina



- Média=12
- Desvio-padrão=1
- Na prática a média e o desvio-padrão são desconhecidos!!!
- Censo inviável ou impossível.
- Conclusões são baseadas numa amostra.

Amostragem 1

 Uma amostra de tamanho n=6 é selecionada da população de taxas de hemoglobina.

Amostra 1	11,75	11,26	11,80	12,95	11,62	10,86
Média 1	11,71					

Amostragem 2

 Selecionando-se outras 6 mulheres...temos um resultado diferente...

Amostra 1	11,75 11,26 11,80 12,95 11,62 10,86
Média 1	11,71
Amostra 2	11,43 12,60 10,86 10,93 12,24 13,76
Média 2	11,97

 A média amostral varia de uma amostra para outra!

PERGUNTAS

 É possível estimar a média populacional e determinar a precisão da estimativa?

 Existe um comportamento sistemático das médias amostrais?

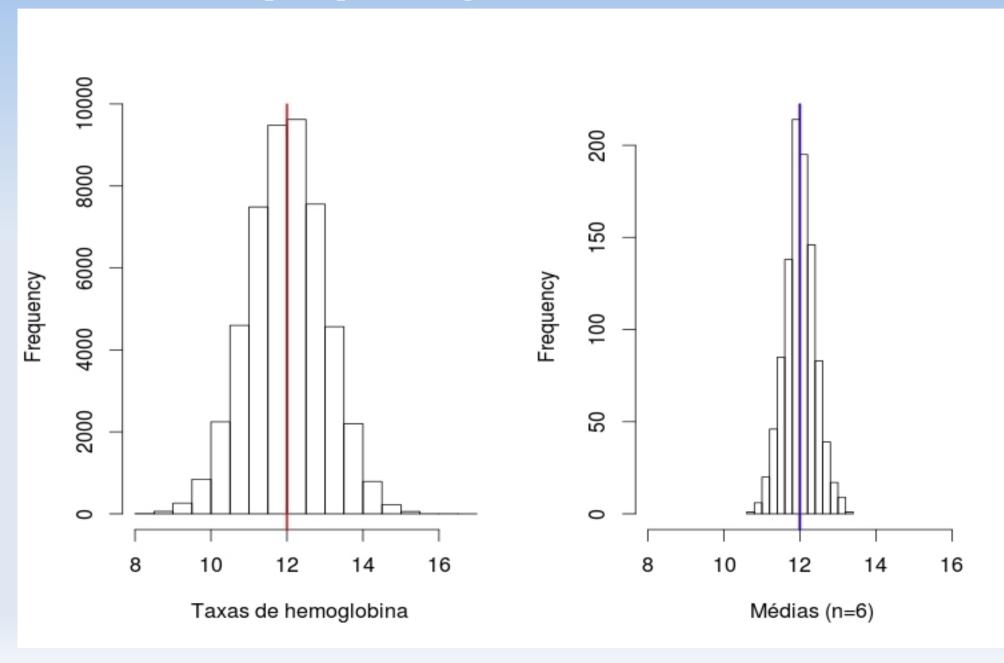
RESPOSTA

- Vamos tentar responder as perguntas com um exercício de simulação.
- Selecionamos 1000 amostras de 6 mulheres e calculamos as médias amostrais.

Amostra	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	11,78	11,48	10,91	11,35	11,95	10,95	12,32	12,18	12,41	10,58
	11,46	10,71	11,11	10,42	10,14	11,35	12,25	12,20	14,35	12,74
	13,41	13,06	11,31	13,57	12,01	11,83	11,33	11,50	12,29	10,42
	12,33	11,11	12,66	11,47	13,05	9,81	11,50	11,21	12,31	12,59
	11,02	12,69	11,33	11,75	12,07	12,72	12,29	10,05	13,49	12,21
	12,19	11,62	11,42	12,93	13,12	12,84	10,42	13,61	11,12	11,47
Média	12,03	11,78	11,46	11,92	12,06	11,58	11,69	11,79	12,66	11,67

- As médias amostrais (\overline{X}) variam de acordo com alguma distribuição de probabilidade conhecida?

Distribuição população x média

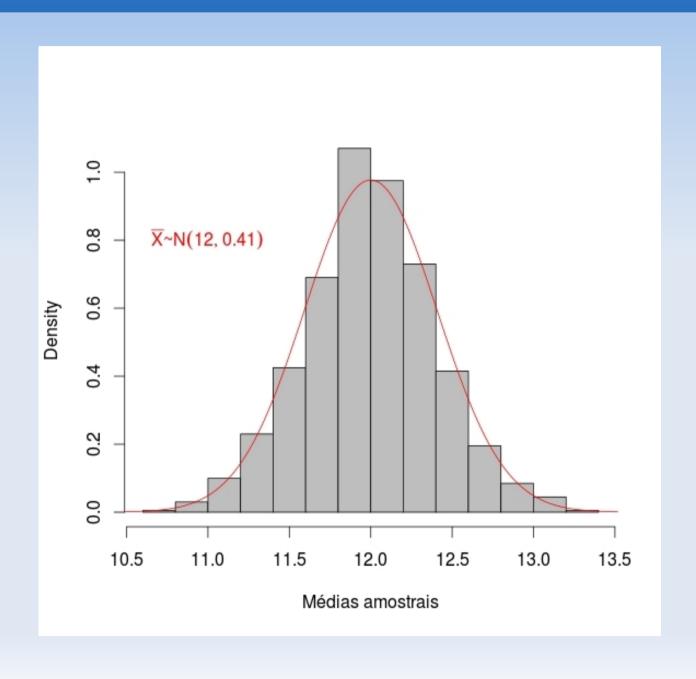


Erro padrão da média amostral

- As 1000 médias podem ser usadas para estimar os parâmetros da distribuição de \bar{X}
- Média das médias amostrais = $11,99 \approx 12$
- Desvio-padrão das médias amostrais=0,40 < 1
- Teorema Central do Limite: a distribuição das médias amostrais é Normal com média igual à média da população e desvio-padrão

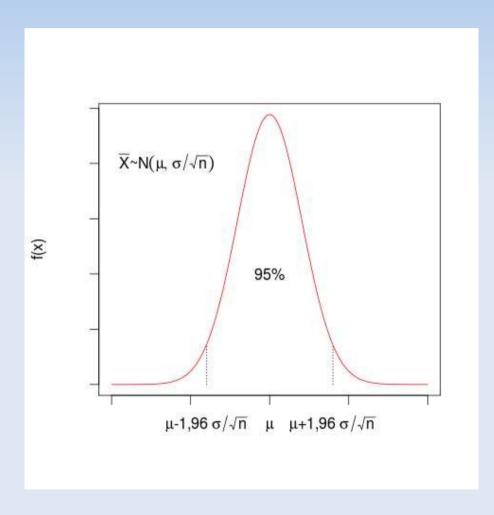
$$\sigma / \sqrt{n} = 1 / \sqrt{6} = 0.41$$

Teorema Central do Limite



Consequência do TCL

95% das médias amostrais estão entre (μ±1,96 σ/√n)

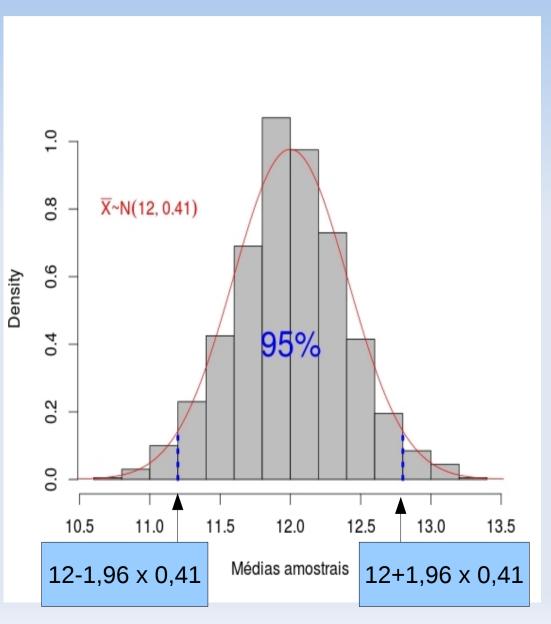


$$P(\mu-1,96\sigma/\sqrt{n} \le \bar{X} \le \mu+1,96\sigma/\sqrt{n}) = 0,95$$

$$P(\bar{X}-1,96 \,\sigma/\sqrt{n} \leq \mu \leq \bar{X}+1,96 \,\sigma/\sqrt{n})=0,95$$

• 95% dos intervalos (\bar{X} ±1,96 σ/\sqrt{n}) cobrem μ

Consequência do TCL



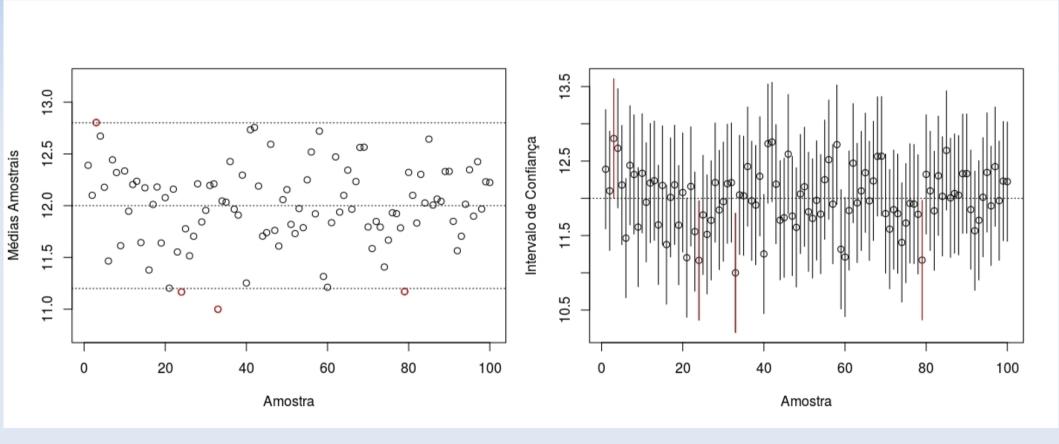
 95% das médias amostrais estão entre (12±1,96x0,41)=(11,2; 12,8)

$$P(12-1,96\times0,41\leq \bar{X}\leq 12+1,96\times0,41)=0,95$$

$$\downarrow$$

$$P(\bar{X}-1,96\times0,41\leq 12\leq \bar{X}+1,96\times0,41)=0,95$$

• 95% dos intervalos $(\bar{X}\pm 1,96\times 0,41)$ cobrem 12



Teorema central do limite

 Usando este resultado, podemos construir intervalo para estimar a média populacional µ

IC de 95% para a média populacional μ

$$\left(\bar{X}-1,96\frac{\sigma}{\sqrt{n}},\bar{X}+1,96\frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

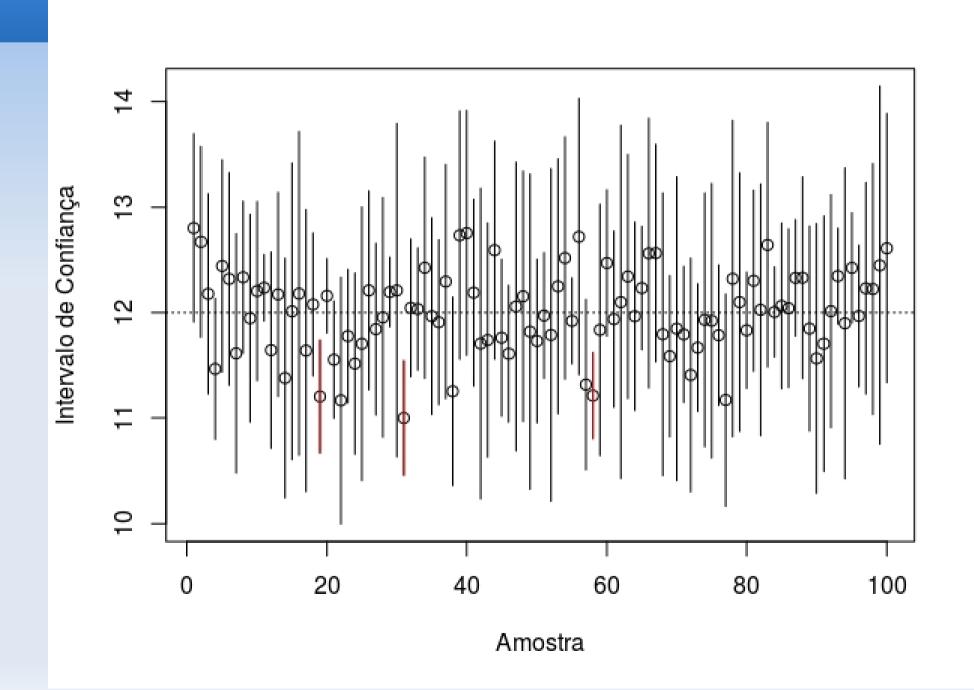
t-Student

Na prática σ também não é conhecido!!!

Então σ é estimado usando s

IC para a média populacional μ

$$\left(\bar{X}-t_{n-1}\frac{S}{\sqrt{n}},\bar{X}+t_{n-1}\frac{S}{\sqrt{n}}\right)$$



Intervalo de confiança para uma proporção

• Devido ao Teorema Central do Limite, para n grande e p não muito próximo de 0 ou 1, a distribuição da proporção amostral \hat{p} será proximadamente normal com média p e um desvio-padrão

$$EP = \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$

- Este resultado pode ser usado para construir um intervalo de confiança para a verdadeira proporção p.
- O intervalo de confiança de aproximadamente 95% para p é

$$\hat{p} \pm 1,96 \times EP$$

• Uma regra geral é que este intervalo de confiança é válido quando tanto $n\,\hat{p}$ quanto $n(1-\hat{p})$ forem maiores do que 10.

Exemplo

- Um ensaio clínico foi realizado para determinar a preferência entre dois analgésicos, A e B, contra dor de cabeça. Cem pacientes que sofrem de dor de cabeça crônica receberam em dois tempos diferentes o analgésico A e o analgésico B.
- A ordem na qual os pacientes receberam os analgésicos foi determinada ao acaso. Os pacientes desconheciam esta ordem.
- Ao final do estudo foi perguntado a cada paciente qual analgésico lhe proporcionou maior alívio: o primeiro ou o segundo. Dos 100 pacientes, 45 preferiram A e 55 preferiram B.
- Baseado nestas informações podemos dizer que há prefência por algum dos analgésicos?

Exemplo

- Dizemos que não há preferência por um dos analgésicos quando a proporção dos que preferem A (p_A), é igual a proporção dos que preferem B (p_B). Como temos dois resultados possíveis, p_A e p_B são iguais quando p_A=p_B=0,5.
- Um intervalo de 95% de confiança para a verdadeira proporção de pacientes que preferem o analgésico A é:

$$(0,45\pm1,96\sqrt{0,45\times0,55/100})=(0,35;0,55)$$

 Então com 95% de confiança, a verdadeira proporção de pacientes que preferem o analgésico A está entre 0,35 e 0,55. Observe que este intervalo contem o valor 0,5 então concluímos que não existem evidências amostrais de preferência por um dos analgésicos.

<u>Dimensionamento de amostras</u>

- Sabemos construir intervalos para alguns parâmetros populacionais (média e proporção)
- Em ambos os casos, fixamos o nível de confiança de acordo com a probabilidade de acerto que desejamos ter na estimação por intervalo.
- O nível de confiança pode ser aumentado até tão próximo de 100% quanto se queira, mas isso resultará em intervalos de amplitude cada vez maiores, o que significa perda de precisão na estimação.
- Seria desejável intervalos com alto nível de confiança e grande precisão. Isso porém requer uma amostra suficientemente grande, pois, para n fixo, a confiança e a precisão variam em sentidos opostos.
- Veremos a seguir como determinar o tamanho das amostras nos casos de estimação da média ou de uma proporção populacional.

Dimensionamento de amostras

 Vimos que o intervalo de confiança de 95% para a média μ da população quando σ é conhecido tem semi-amplitude (ou precisão) d dada pela expressão

$$d=1,96\times\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

- O problema resolvido foi:
 - Fixados o nível de confiança de 95% e n, determinar d.
- É evidente dessa expressão que podemos resolver outro problema:
 - Fixados, d (ou seja, fixada a precisão) e o nível de confiança, determinar n.

$$n = \left(\frac{1,96 \times \sigma}{d}\right)^2$$

- Não conhecendo o desvio-padrão da população, deveriamos substituí-lo pelo desvio-padrão amostral s e usar t de Student ao invés de 1,96.
- Porém não tendo ainda sido retirada a amostra, não dispomos do valor de s. Se não conhecemos nem ao menos um limite superior para σ, a única solução será colher uma amostra-piloto de n₀ elementos para, com base nela obtermos uma estimativa de s, empregando a seguir a expressão:

$$n = \left(\frac{t_{n_0 - 1} \times s}{d}\right)^2$$

- Se n≤n₀, a amostra-piloto já terá sido suficiente para a estimação.
 Caso contrário, deveremos retirar, ainda, da população os elementos necessários à complementação do tamanho mínimo de amostra.
- Procedemos de forma análoga se desejamos estimar uma proporção populacional com determinada confiança e dada precisão. No caso de população suposta infinita, da expressão

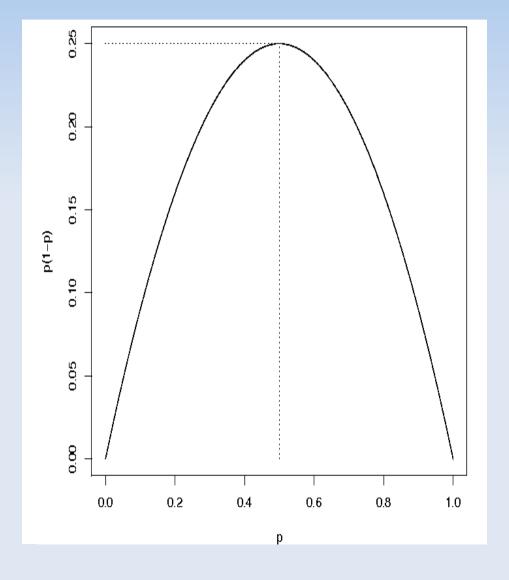
$$d=1,96\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$

podemos obter

$$n = \left(\frac{1,96}{d}\right)^2 \hat{p} \left(1 - \hat{p}\right)$$

- A determinação do tamanho de amostra depende de valores desconhecidos de p.
- Essa dificuldade pode ser resolvida através de uma amostra-piloto, ou analisando-se o comportamento do fator p(1-p).

 Vê-se da figura que p(1-p) é a expressão de uma parábola cujo ponto de máximo é p=0,5.



 Se substituirmos, p(1-p) por seu valor máximo, 1/4, seguramente o tamanho de amostra obtido será suficiente para a estimação de qualquer que seja p. Isso equivale a considerar

$$n = \left(\frac{1,96}{d}\right)^2 \frac{1}{4} = \left(\frac{1,96}{2d}\right)^2$$

 Evidentemente, usando-se essa expressão corre-se o risco de se superdimensionar a amostra. Isso ocorrerá se p for na realidade próximo de 0 ou 1. Se o custo envolvido for elevado e proporcional ao tamanho de amostra, é mais prudente a tomada de uma amostrapiloto.

Exercícios

- Qual o tamanho de amostra necessário para se estimar a média de uma população infinita cujo desvio-padrão é igual a 4, com 95% de confiança e precisão de 0,5?
- Qual o tamanho de amostra suficiente para estimarmos a proporção de pessoas doentes que precisam de tratamento, com precisão de 0,02 e 95% de confiança, sabendo que essa proporção seguramente não é superior a 0,2?