

Introdução

Embora a estimação pontual seja importante, sobretudo por ser expedita, a sua aplicação tal e qual foi apresentada no capítulo anterior carece da quantificação de erro. Isto é, quando obtemos uma estimativa sabemos que ela não coincidirá necessariamente com o valor verdadeiro do parâmetro estimado, mas estará muito longe desse valor? Até que ponto poderemos confiar no resultado obtido?

Há vários métodos para quantificar essa qualidade da estimativa. O método mais usado é sem dúvida a estimação intervalar. A sua principal vantagem é o facto de a incerteza associada às estimativas estar perfeitamente quantificada pelo nível de confiança, pelo que sabemos sempre exactamente o grau da confiança que poderemos depositar nos resultados obtidos. Ou seja, a estimação intervalar indica-nos não só o valor da estimativa, mas também o quanto podemos confiar em cada resultado.

1. Conceito de intervalo de confiança e outros conceitos relacionados

A estimação intervalar permite definir uma gama de valores – **intervalo de confiança (I.C.)** - na qual se encontrará o verdadeiro valor do parâmetro populacional a estimar (desconhecido), com uma confiança ou probabilidade pré-definida.

Os limites do I.C. designam-se por **limites de confiança** e serão aqui designados por l_{inf} e l_{sup} . Um intervalo de confiança já construído apresentar-se-á com o seguinte aspeto:

$$[l_{inf} ; l_{sup}] \quad 1$$

A fiabilidade que podemos atribuir ao resultado obtido é o **grau** ou **nível de confiança**, n.c., cujo significado é: a probabilidade de o verdadeiro valor (desconhecido) do parâmetro que pretendemos estimar se encontrar dentro do I.C.

O valor mais usado para o nível de confiança é sem dúvida: 95%, 99% é também um valor muito usado quando se exige uma fiabilidade elevada e ainda 90 % quando não há grandes problemas em caso de erro. Em alguns casos pontuais, 98%, 99,9% , 80% e outros valores são também utilizados.

A **amplitude** ou **largura** do intervalo de confiança é uma medida da precisão (não da exactidão) do resultado e define-se como sendo a diferença entre o limite superior e o limite inferior:

$$A = l_{sup} - l_{inf}$$

Também muito importante é o erro máximo da estimativa ou incerteza (também vulgarmente referido como margem de erro), definido como sendo metade da amplitude:

$$\text{Incerteza} = A / 2 = (l_{sup} - l_{inf}) / 2$$

O interesse do erro máximo da estimativa, ou incerteza, é o seguinte: se necessitarmos de utilizar apenas um valor como estimativa do parâmetro em estudo, e não um intervalo de valores, o erro máximo que cometeremos, de acordo com o intervalo de confiança construído, é igual à Incerteza.

¹ Sendo l_{inf} e l_{sup} valores já calculados, claro !!

Quanto maior o nível de confiança, maior a fiabilidade dos resultados ; no entanto, também é maior a amplitude do intervalo de confiança, o que pode tornar os resultados inconclusivos. Por isso, ao seleccionar um valor para o n.c., há que ter sempre em atenção um compromisso entre confiança e precisão.

Quando pretendemos aumentar a precisão dos resultados, isto é, diminuir a amplitude, sempre que possível, devemos aumentar a dimensão da amostra em vez de baixar o nível de confiança.

Exemplo 1: Com base num conjunto de resultados amostrais, construiu-se o seguinte intervalo de confiança para a média da população em estudo: [35,7 ; 43,1], a 95 % de confiança.

Qual o significado deste resultado ?

Este resultado significa que, apesar de não conhecermos o verdadeiro valor da média populacional, a probabilidade de ele se encontrar entre 35,7 e 43,1 é de 95 %.

Além disso, a probabilidade desse valor estar abaixo do limite inferior, 35,7 , é de 2,5 % e a probabilidade de ele estar acima do limite superior, 43,1 , é também de 2,5 %.

A amplitude ou largura do intervalo é: $A = I_{sup} - I_{inf} = 43,1 - 35,7 = 7,4$.

A estimativa central é: $(35,7 + 43,1) / 2 = 39,4$

A incerteza a esta estimativa é: $Incerteza = A / 2 = 7,4 / 2 = 3,7$

O intervalo poderia ser apresentado também na seguinte forma: $39,4 \pm 3,7$, evidenciando-se assim a estimativa central e o erro associado.

2. Construção de intervalos de confiança

2.1 Metodologia de construção de um intervalo de confiança

A metodologia de construção de um I.C. pode ser resumida nos seguintes passos:

1 – Seleção da fórmula adequada ao parâmetro a estimar e às circunstâncias populacionais e de recolha da amostra

2 – Consulta da tabela adequada de variáveis padrão (em anexo) para obtenção do valor crítico – ajuda elaborar previamente um gráfico e fazer a distribuição das áreas, de acordo com o valor do n.c – ver exemplos subsequentes.

3 – Cálculo dos limites de confiança e construção do I.C.

2.2. Intervalo de confiança para a média populacional

Dados necessários:

- média amostral,
- dimensão amostral, n
- preferencialmente, desvio padrão populacional, σ ; no caso de este não ser conhecido (caso mais comum) desvio padrão amostral, s
- pré-definição do nível de confiança, n.c.

Caso população normal e σ seja conhecido, para qualquer n
ou

Caso população qualquer, σ seja conhecido e $n > 30$ (amostra grande):

$$\bar{x} \pm z \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \quad z \sim N(0, 1)$$

Caso população normal, σ não seja conhecido (usa-se o valor de s) e $n \leq 30$ (amostra pequena):

$$\bar{x} \pm t \frac{s}{\sqrt{n}} \quad t \sim T(GL) \quad \text{com } GL = n - 1$$

Caso população qualquer, σ não seja conhecido (usa-se o valor de s) e $n > 30$ (amostra grande):

$$\bar{x} \pm z \frac{s}{\sqrt{n}} \quad z \sim N(0, 1)$$

Quando seja exigido que a população seja normal para que se possa construir o I.C. e não haja certeza, poderemos verificar o pressuposto da normalidade pelo método simples apresentado no capítulo anterior (há outros métodos que não fazem parte do conteúdo deste módulo).

$z \sim N(0,1)$ é um valor que segue a **distribuição normal reduzida** ou **padronizada**. Esta distribuição é semelhante às demais distribuições normais, sendo caracterizada por $\mu = 0$ e $\sigma = 1$. É a única distribuição normal cujos valores é comum encontrar tabelados na bibliografia (ver anexos).

A distribuição normal reduzida é equivalente à distribuição t de Student com um número de graus de liberdade igual a infinito. Em certas situações, como as de construção de intervalos de confiança, esta mostra-se de uma utilização mais simples.

$t \sim T(GL)$ é um valor que segue a **distribuição t de Student**. Os valores desta distribuição encontram-se tabelados na bibliografia (ver anexos), em função de um parâmetro GL (graus de liberdade) que, em cada caso deverá ser correctamente calculado.

Exemplo 2: Numa amostra de 25 valores, calculou-se: $\bar{x} = 187,2$ e $s = 31,9$. Construa um intervalo de confiança para o valor médio da população da qual a amostra foi extraída, com uma confiança de 95 %.

1º passo: Seleção da fórmula a utilizar

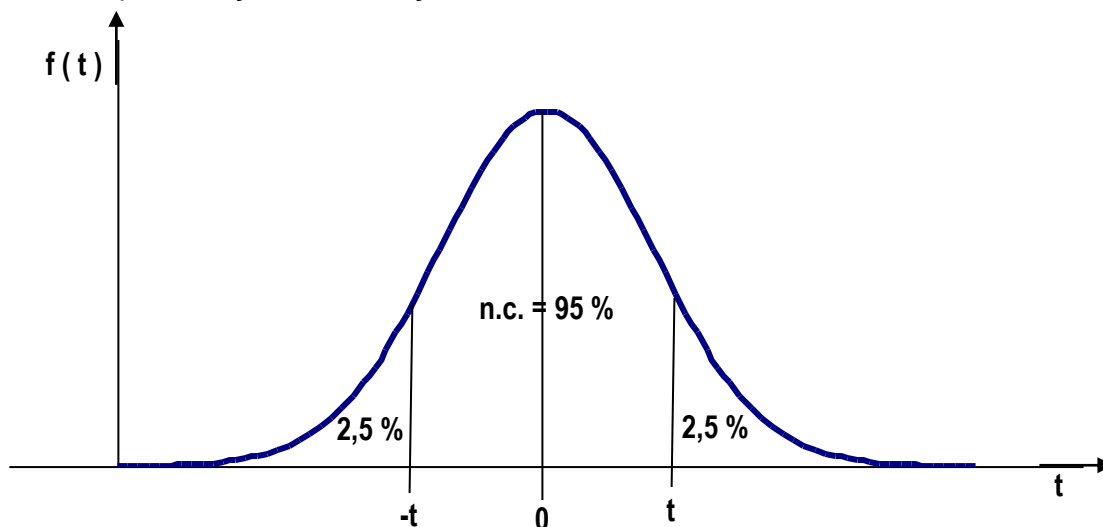
Como o desvio padrão populacional, σ , não é conhecido e a amostra disponível é pequena ($n = 25 \leq 30$), devemos utilizar a 2ª fórmula. Porém, esta exige que a população em estudo seja uma população normal. Como não temos a certeza desse facto e não dispomos dos valores amostrais para realizar o teste simples, temos que o assumir. Assim:

Assumindo população normalmente distribuída:

$$\bar{x} \pm t \frac{s}{\sqrt{n}} \quad t \sim T (GL) \quad \text{com } GL = n - 1$$

2º passo: Obtenção do valor crítico, t

Sendo o nível de confiança, n.c., igual a 95 %, devemos fazer a seguinte esquematização da distribuição t de Student²:



Por comparação com o esquema presente no topo da tabela t de Student, vemos que $\alpha = 2,5 \% = 0,025$.

$$GL = n - 1 = 25 - 1 = 24$$

Por consulta da tabela, vem: **$t = 2,064$.**

3º passo: Cálculo dos limites do I.C.

Por aplicação direta da fórmula selecionada, vem:

$$\bar{x} \pm t \frac{s}{\sqrt{n}} = 187,2 \pm 2,064 \times \frac{31,9}{\sqrt{25}} = 187,2 \pm 13,2 = 174,0 ; 200,4$$

Logo, o I.C. para a média populacional a 95 % de confiança é:

[174,0 200,4] ou $187,2 \pm 13,2$.

O significado deste resultado é o seguinte: Apesar de não conhecermos a média populacional, sabemos agora que a probabilidade de ela se encontrar entre 174,0 e 200,4 é de 95 % (o valor do nível de confiança utilizado na construção do intervalo).

² NOTE: No esquema, indicam-se percentagens da área total sob o gráfico.

Exemplo 3: Tome novamente a amostra anterior, mas considere agora que o desvio padrão populacional é conhecido e é: $\sigma = 31,9$. Construa novamente um intervalo de confiança para o valor médio da população da qual a amostra foi extraída, com uma confiança de 95 %.

1º passo: Seleção da fórmula a utilizar

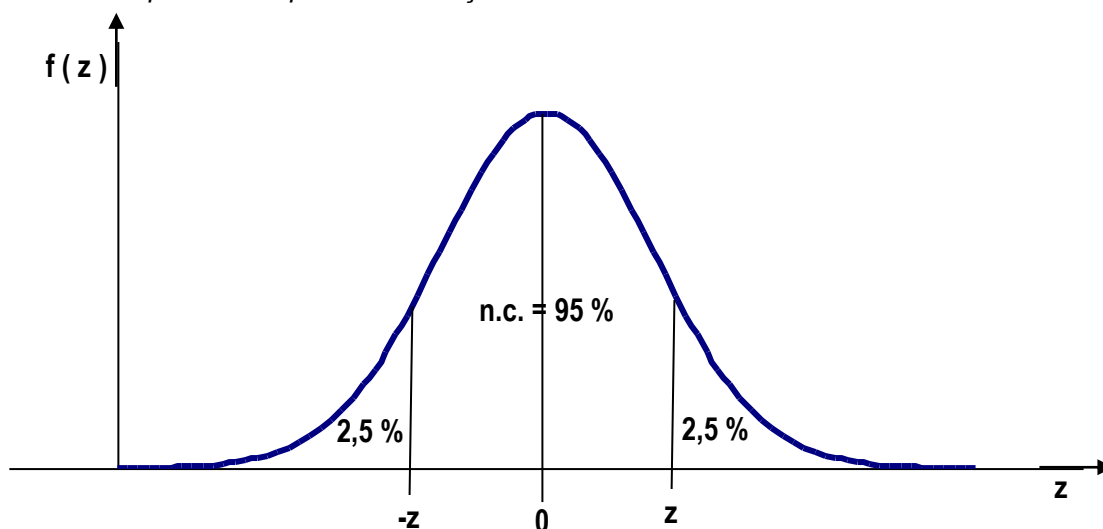
Como agora o desvio padrão populacional, σ , é conhecido devemos utilizar a 1ª fórmula. Novamente, como a amostra é de pequena dimensão exige-se que a população em estudo seja uma população normal. Como não temos a certeza desse facto, temos que o assumir. Assim:

Assumindo população normalmente distribuída:

$$\bar{x} \pm z \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \quad z \sim N(0, 1)$$

2º passo: Obtenção do valor crítico, z

Sendo o nível de confiança, n.c., igual a 95 %, devemos fazer a seguinte esquematização da distribuição normal reduzida, aliás semelhante à realizada no exemplo anterior para a distribuição t de Student:



Como já foi referido, a distribuição normal reduzida é equivalente à distribuição t de Student com $GL = \infty$. Esta consulta é mais cómoda nestes casos.

Por comparação com o esquema presente no topo da tabela t de Student, vemos que $\alpha = 2,5 \% = 0,025$.

Tomando $GL = \infty$, por consulta da tabela, vem: **$z = 1,960$** .

3º passo: Cálculo dos limites do I.C.

Por aplicação direta da fórmula seleccionada, vem:

$$\bar{x} \pm z \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = 187,2 \pm 1,960 \times \frac{31,9}{\sqrt{25}} = 187,2 \pm 12,5 = 174,7 ; 199,7$$

Logo, o I.C. para a média populacional a 95 % de confiança é:

[174,7 199,7] ou $187,2 \pm 12,5$.

Cujo significado é: a probabilidade de o verdadeiro valor da média populacional se encontrar entre 174,7 e 199,7 é de 95 %.

Note que, apesar de os valores empregues nos exemplos 2 e 3 serem semelhantes, o segundo I.C. é mais estreito do que o primeiro. Isto deve-se ao facto de que, no último, conhecemos o desvio padrão populacional, valor que nos oferece maior confiança do que o do desvio padrão amostral.

Esta observação levanta-nos uma nova questão: Como podemos conhecer o verdadeiro valor do desvio padrão populacional, σ ?

Em algumas situações já muito estudadas, pode-se admitir sem grande erro que, apesar de o valor médio variar, o desvio padrão mantém-se constante ou aproximadamente constante. Assim, juntando valores recolhidos ao longo de muito tempo, consegue-se uma estimativa do desvio padrão populacional já tão segura que podemos afirmar sem grande erro que encontramos o verdadeiro valor na população.

Há ainda outros casos nos quais, conhecendo-se bem populações semelhantes, podemos assumir sem grande erro que o desvio padrão da população em estudo será igual.

As estimativas da variância e do desvio padrão populacionais são o tema da próxima secção.

2.3 Intervalo de confiança para a variância populacional

Dados necessários: - dimensão amostral, n
 - desvio padrão amostral, s
 - pré-definição do nível de confiança, $n.c.$

Caso população normal, para qualquer n :

$$\frac{(n-1)s^2}{b} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)s^2}{a} \quad a, b \sim \chi^2 (GL) \quad \text{com } GL = n - 1 \text{ e } a < b$$

Quando não haja certeza de que a população seja normal, poderemos verificar o pressuposto da normalidade pelo método simples apresentado no capítulo anterior (há outros métodos que não fazem parte do conteúdo deste módulo).

$a, b \sim \chi^2 (GL)$ são dois valores (diferentes, não simétricos) que seguem a **distribuição do qui-quadrado**. Esta distribuição difere bastante das anteriores nos valores da variável, que são sempre positivos, e também por não ser uma distribuição simétrica. Por esse motivo, há sempre que determinar separadamente os dois valores a e b .

Os valores desta distribuição encontram-se tabelados na bibliografia (ver anexos), em função de um parâmetro GL (graus de liberdade) que, em cada caso deverá ser correctamente calculado.

Exemplo 4: *Considere novamente a amostra do exemplo 2.
 Supondo novamente que o desvio padrão populacional não é conhecido, construa um intervalo de confiança para o desvio padrão da população da qual a amostra foi extraída, com uma confiança de 95 %.*

Como não existe uma fórmula para a construção de um I.C. para o desvio padrão, temos que estimar primeiro a variância e posteriormente relacioná-la com o desvio padrão.

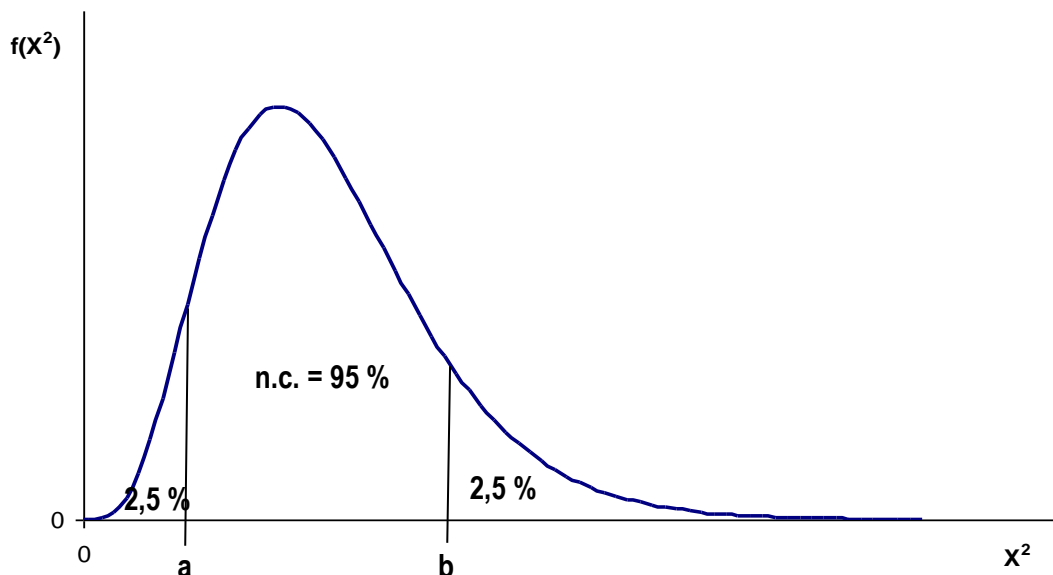
1º passo: Seleção da fórmula a utilizar

Assumindo população normalmente distribuída:

$$\frac{(n-1)s^2}{b} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)s^2}{a} \quad a, b \sim \chi^2(\text{GL}) \quad \text{com } \text{GL} = n - 1 \text{ e } a < b$$

2º passo: Obtenção dos valores críticos, a e b

Sendo o nível de confiança, n.c., igual a 95 %, devemos fazer a seguinte esquematização da distribuição do qui-quadrado:



Por comparação com o esquema presente no topo da tabela χ^2 , vemos que $\alpha = 2,5 \% = 0,025$, para b e $\alpha = 95 \% + 2,5 \% = 97,5 \% = 0,975$, para a .

Quando usamos esta distribuição, há a necessidade de determinar ambos os valores, (a e b) visto ela não ser simétrica (o que não acontecia com as distribuições normal reduzida e t de Student, simétricas).

Tomando $\text{GL} = n - 1 = 25 - 1 = 24$, por consulta da tabela, vem:
 $a = 12,40$ e $b = 39,36$.

3º passo: Cálculo dos limites do I.C.

Por aplicação direta da fórmula selecionada, vem:

$$\frac{(n-1)s^2}{b} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)s^2}{a} \Leftrightarrow \frac{(25-1) \times 31,9^2}{39,36} \leq \sigma^2 \leq \frac{(25-1) \times 31,9^2}{12,40}$$

$$\Leftrightarrow 620,91 \leq \sigma^2 \leq 1969,6$$

Logo, o I.C. para a variância populacional a 95 % de confiança é:

[620,91 ; 1969,6].

Cujo significado é: a probabilidade de o verdadeiro valor da variância populacional se encontrar entre 620,91 e 1969,6 é de 95 %.

Como, por definição, $\sigma = \sqrt{\sigma^2}$, temos então que o intervalo de confiança para o desvio padrão populacional é:

$$[\sqrt{620,91} ; \sqrt{1969,6}] = [24,9 ; 44,4]$$

2.4 Intervalo de confiança para a proporção populacional, π

Dados necessários:

- dimensão amostral, n
- proporção amostral, f ou número de ocorrências na amostra, x , sendo $f = x / n$
- pré-definição do nível de confiança, $n.c.$

Para $n > 30$:

$$f \pm z \sqrt{\frac{\pi \cdot (1 - \pi)}{n}}, \quad f = \frac{x}{n} \quad z \sim N(0, 1)$$

Como π não é conhecido, estima-se o seu valor por f : $\hat{\pi} = f$, pelo que na prática aquela fórmula transforma-se em:

$$f \pm z \sqrt{\frac{f \cdot (1 - f)}{n}}$$

Se desejado, pode multiplicar-se ambos os limites por 100, para obter a estimativa em percentagem de ocorrências.

$z \sim N(0,1)$ é um valor que segue a **distribuição normal reduzida** ou **padronizada** e tem o significado já atrás apresentado.

Exemplo 5: Numa amostra de 100 vacas, 7 mostraram-se infectadas pela “doença das vacas loucas”. Estime a taxa (percentagem) de vacas infectadas com aquela doença. Utilize um nível de confiança de 99 %.

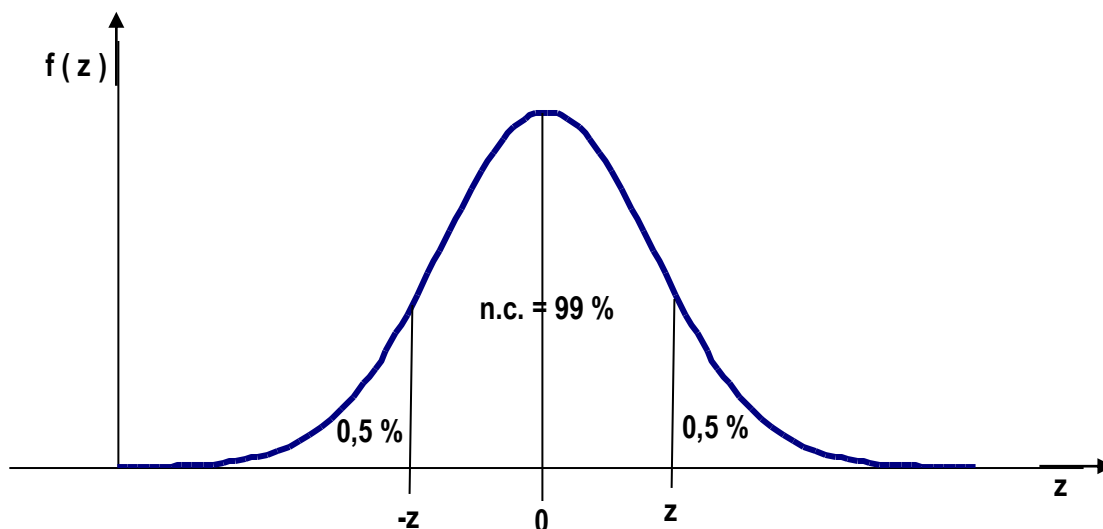
1º passo: Seleção da fórmula a utilizar

Sendo $n = 100 > 30$, podemos utilizar a fórmula atrás apresentada:

$$f \pm z \sqrt{\frac{f \cdot (1 - f)}{n}}, \quad f = \frac{x}{n} \quad z \sim N(0, 1), \quad \text{sendo } \hat{\pi} = f$$

2º passo: Obtenção do valor crítico, z

Sendo o nível de confiança, $n.c.$, igual a 99 %, devemos fazer a seguinte esquematização da distribuição normal reduzida:



Usaremos novamente a tabela *t* de Student com $GL = \infty$.

Por comparação com o esquema presente no topo da tabela *t* de Student, vemos que $\alpha = 0,5 \% = 0,005$.

$GL = \infty$

Por consulta da tabela, vem: **$z = 2,576$** .

3º passo: Cálculo dos limites do I.C.

Sendo $n = 100$ e $x = 7$, por aplicação direta da fórmula seleccionada, vem:

$$f = \frac{x}{n} = \frac{7}{100} = 0,070$$

$$f \pm z \sqrt{\frac{f \cdot (1-f)}{n}} = 0,070 \pm 2,576 \times \sqrt{\frac{0,07 \times (1-0,07)}{100}} = 0,070 \pm 0,066 = 0,004; 0,136$$

Logo, o I.C. para a proporção populacional a 99 % de confiança é:

$[0,004 ; 0,136]$ ou $0,070 \pm 0,066$.

Multiplicando ambos os limites por 100, obtemos a estimativa em percentagem:

$[0,4 \% ; 13,6 \%]$ ou $7,0 \% \pm 6,6$.

O significado deste resultado é o seguinte: Apesar de não conhecermos a verdadeira percentagem de animais infectados na população, sabemos agora que há 99 % de probabilidade de se encontrarem infectados entre 0,4 % a 13,6 % da totalidade dos animais.

3. Dimensionalização de amostras

Embora existam vários métodos de dimensionalização de amostras, vamos aqui concentrar-nos apenas em dois – os mais comuns - um relacionado com a estimação de uma média populacional e outro adequado para a estimação de uma proporção populacional.

Estes métodos permitem-nos encontrar um valor mínimo para a dimensão amostral, n_{\min} , mediante condições pré-definidas.

Cabe depois ao investigador definir uma dimensão amostral igual ou superior a esta, consoante os custos e o esforço envolvido na obtenção de cada valor, mas nunca deverá aplicar uma dimensão inferior, sob pena de não obter a precisão pretendida.

3.1 Dimensionalização com base no erro da estimativa da média populacional

A largura ou amplitude de um intervalo de confiança para a média pode ser calculada por (caso população normal e/ou amostra grande):

$$A = I_{\text{sup}} - I_{\text{inf}} = 2 \cdot z \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Na mesma situação, a incerteza da estimativa (definida como sendo metade da amplitude intervalar) vem dado por:

$$\text{Incerteza} = \frac{1}{2} (I_{\text{sup}} - I_{\text{inf}}) = z \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Para dimensionar uma amostra impõe-se que a amplitude ou então a incerteza da estimativa não sejam superiores a um valor pré-definido que estamos dispostos a aceitar. Assim:

$$\text{Se definimos } A < A_{\text{máx}} \rightarrow n > \left(\frac{2 \cdot z \cdot \sigma}{A_{\text{máx}}} \right)^2$$

$$\text{Se definimos Incerteza} < \text{Incerteza}_{\text{máx}} \rightarrow n \geq \left(\frac{z \cdot \sigma}{\text{Incerteza}_{\text{máx}}} \right)^2$$

Em qualquer caso, o resultado do cálculo deve ser arredondado para o inteiro imediatamente superior, dado que n tem que ser um número inteiro.

Obtém-se assim a **dimensão mínima amostral**, n_{\min} .

Este valor será válido desde que maior 30 e/ou desde que a população seja normal.

Quando σ for conhecido, o seu valor deverá ser usado na dimensionalização da amostra. Quando isso não acontecer, recolhe-se uma amostra pequena, designada por **amostra piloto**, e calcula-se o seu desvio padrão. Estima-se o valor de σ a partir deste resultado: $\hat{\sigma} = s_{\text{piloto}}$ e realizam-se os cálculos de forma semelhante.

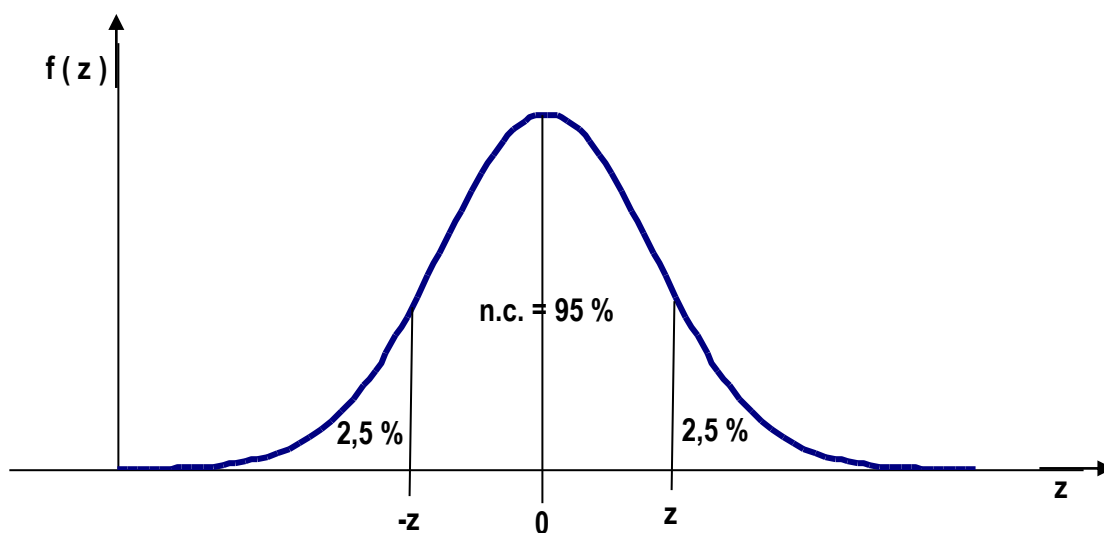
Exemplo 10: Considere novamente os dados do exemplo 2. Pretende-se obter uma nova estimativa para a média populacional, mas desta vez mais precisa, com uma incerteza não superior a 5 unidades, também com um nível de confiança de 95 %. Qual deverá ser a dimensão da nova amostra a recolher ?

Começamos por assumir que $n > 30$, pois não temos a certeza de se tratar de uma população normal. Este pressuposto poderá ser verificado no final.

Como não conhecemos o desvio padrão populacional, para efeitos da determinação da dimensão amostral, estimamos o seu valor usando a amostra disponível que assume assim aqui o papel de amostra piloto:

$$\hat{\sigma} = s_{\text{piloto}} = 31,9$$

Precisamos também do valor de z . Para um nível de confiança de 95 %, vem:



Por consulta da tabela t de Student, com $GL = \infty$ e $\alpha = 0,025$, tem-se que $z = 1,960$. Portanto:

$$n > \left(\frac{z \cdot \sigma}{\text{Incerteza}_{\text{máx}}} \right)^2 \Leftrightarrow n > \left(\frac{1,960 \times 31,9}{5} \right)^2 \Leftrightarrow n > 156,4 \rightarrow n_{\text{mín}} = 157$$

Para atingir a precisão pretendida, sem baixar o nível de confiança, deverá ser recolhida uma nova amostra com dimensão $n = 157$ ou superior.

Note ainda que se confirma o pressuposto de que $n > 30$, pelo que este resultado é válido, ainda que a população em causa não seja normal.

3.2 Dimensionalização com base no erro da estimativa da proporção populacional

Sendo $n > 30$, a largura ou amplitude de um intervalo de confiança para a proporção vem dada por:

$$A = I_{\text{sup}} - I_{\text{inf}} = 2 \cdot z \sqrt{\frac{\pi \cdot (1 - \pi)}{n}}$$

e a incerteza da estimativa vem dado por:

$$\text{Incerteza} = \frac{1}{2} (I_{\text{sup}} - I_{\text{inf}}) = z \sqrt{\frac{\pi \cdot (1 - \pi)}{n}}$$

Tal como no caso anterior, para dimensionar uma amostra impõe-se que a amplitude ou então a incerteza da estimativa não sejam superiores a um valor pré-definido que estamos dispostos a aceitar. Assim:

$$\text{Se definimos } A < A_{\text{máx}} \rightarrow n > \frac{4 \cdot z^2 \cdot \pi \cdot (1 - \pi)}{A_{\text{máx}}^2}$$

$$\text{Se definimos Incerteza} < \text{Incerteza}_{\text{máx}} \rightarrow n \geq \left(\frac{z}{\text{Incerteza}_{\text{máx}}} \right)^2 \cdot \pi \cdot (1 - \pi)$$

Em qualquer caso, o resultado do cálculo deve ser arredondado para o inteiro imediatamente superior, dado que n tem que ser um número inteiro.

Obtém-se assim a **dimensão mínima amostral**, $n_{\text{mín}}$.

Como π não é conhecido, mas é necessário no cálculo, recorre-se a uma das seguintes estratégias para obter um valor:

- Recolhe-se de uma pequena amostra, designada por **amostra piloto**, e calcula-se o respectivo \hat{f} . Estima-se o valor de π a partir deste resultado: $\pi = \hat{f}_{\text{piloto}}$.

- Caso se desconfie fortemente de um determinado valor para π que apenas se pretende confirmar ou precisar, usa-se esse valor para efeitos de dimensionalização da amostra.

- Caso nada seja conhecido e não haja tempo ou seja dispendioso ou incómodo recolher uma amostra piloto, usa-se simplesmente $\pi = 0.5$.

Exemplo 11: Considere novamente o exemplo 5. Pretende-se obter uma nova estimativa da taxa de incidência da doença, mas desta vez com um erro não superior a 2,5 %, mantendo-se o mesmo nível de confiança. Quantas vacas deverão ser submetidas ao teste ?

Vamos assumir que $n > 30$.

Como não conhecemos o valor de π , mas existe uma amostra anterior, vamos utilizar o resultado aí obtido. A amostra anterior assume assim o papel de uma amostra piloto.

$$\hat{\pi} = f_{\text{piloto}} = 0,07$$

Dado que nem o nível de confiança, nem a distribuição (normal reduzida) se alteraram em relação ao exemplo 5, temos que $z = 2,576$.

Portanto:

$$n > \frac{z^2 \cdot \pi \cdot (1 - \pi)}{\text{Incerteza}_{\text{máx}}^2} \Leftrightarrow n > \frac{2,576^2 \cdot 0,07 \cdot (1 - 0,07)}{0,025^2} \Leftrightarrow n > 691,2 \rightarrow n_{\text{mín}} = \mathbf{692}$$

Para obter uma estimativa da taxa de incidência da doença, a um nível de confiança de 99 %, com um erro máximo de 2,5 %, deverão ser submetidas ao teste pelo menos 692 vacas.

Note ainda que se confirma o pressuposto assumido inicialmente de que $n > 30$.

- FIM -