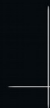


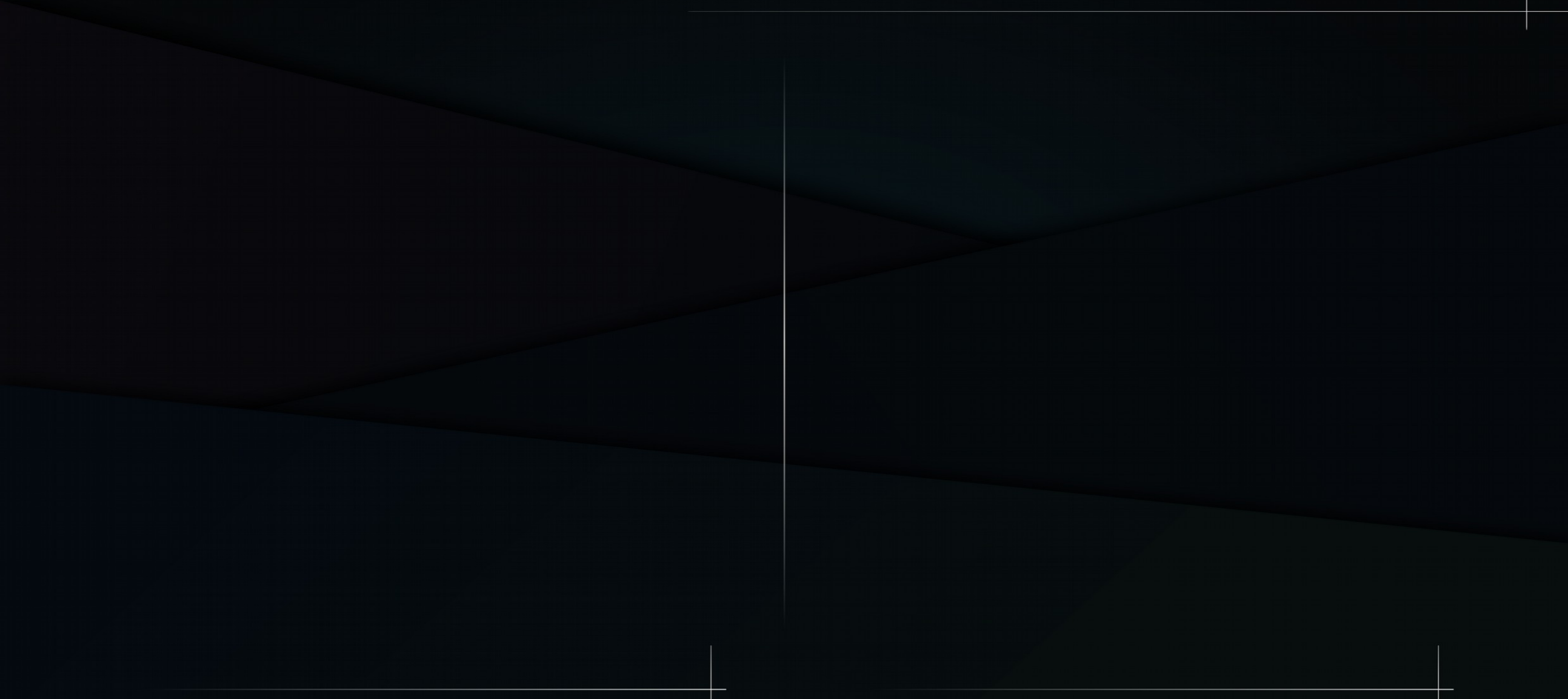
Testes de hipóteses



Testes de hipóteses

- Também:
 - Testes estatísticos
 - Testes de significância
- Ferramenta MUITO utilizada na ciência de forma geral
- Obter evidência sobre hipóteses

Testes de hipóteses

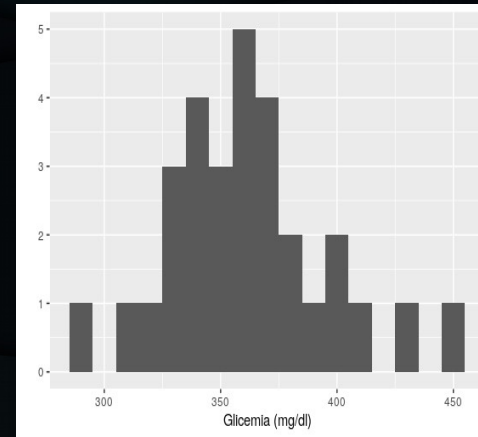


Exemplo 1

- Como provar que os níveis de glicemia de cães diabéticos são maiores do que o normal?

Exemplo 1

- Como provar que os níveis de glicemia de cães diabéticos são maiores do que o normal?



Amostra de cães diabéticos ($n = 30$)

$\bar{x} = 360$ mg/dl

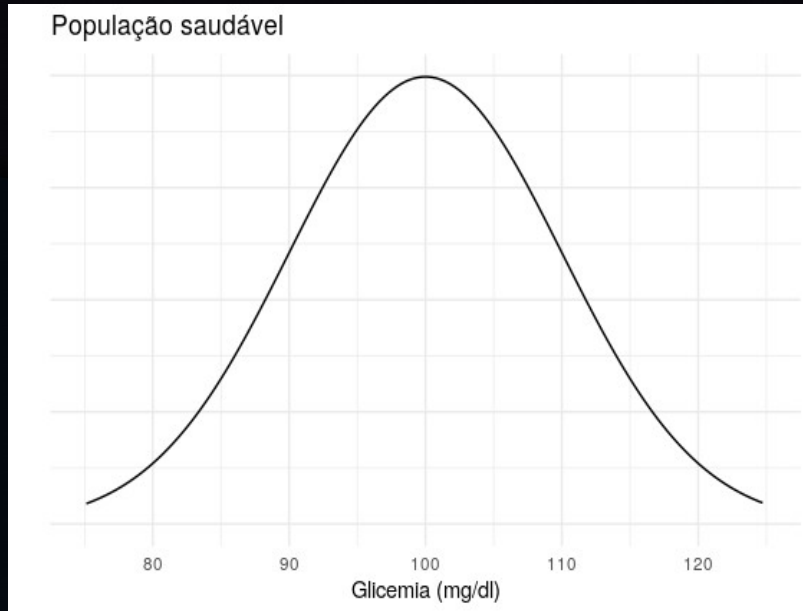
$s = 34$ mg/dl

Exemplo 1

População saudável

$$\mu = 100 \text{ mg/dl}$$

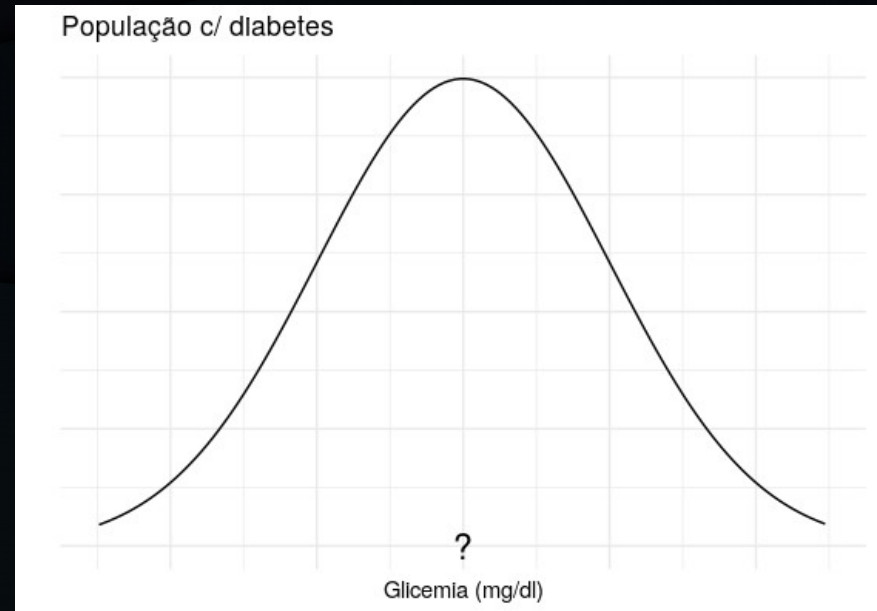
$$\sigma = 10 \text{ mg/dl}$$



População com diabetes

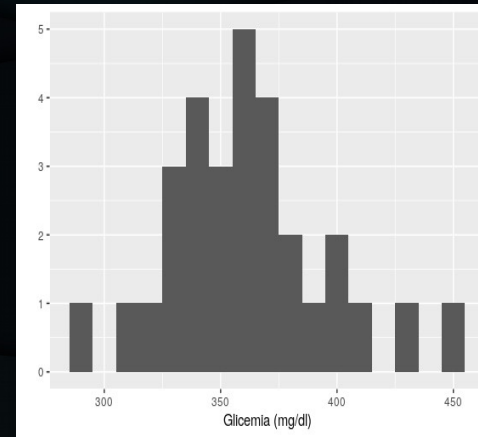
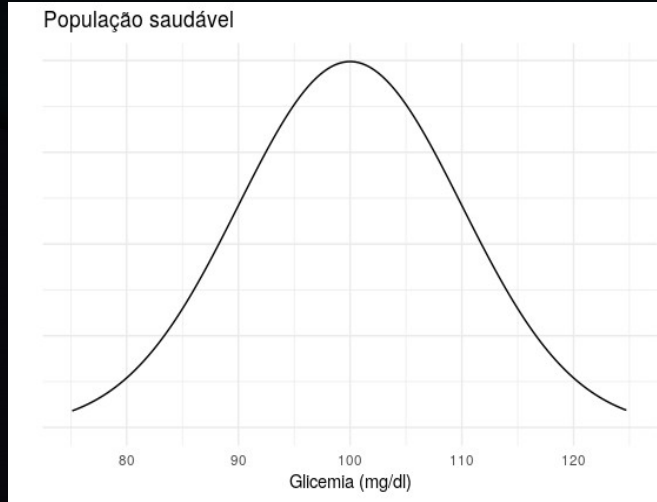
$$\mu = ? \text{ mg/dl}$$

$$\sigma = ? \text{ mg/dl}$$



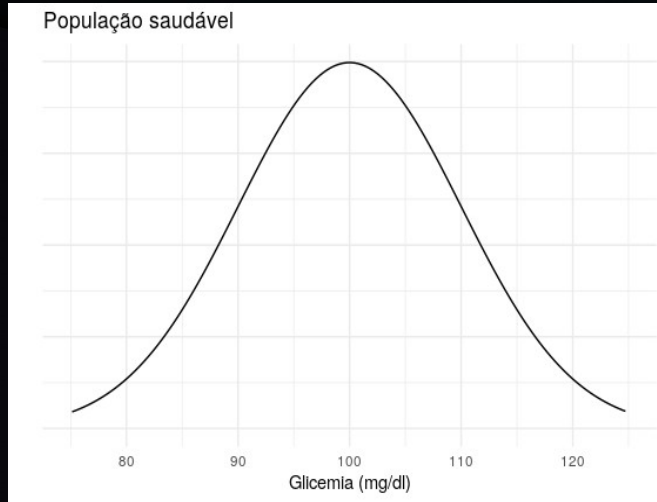
Exemplo 1

População saudável
 $\mu = 100\text{mg/dl}$
 $\sigma = 10\text{ mg/dl}$



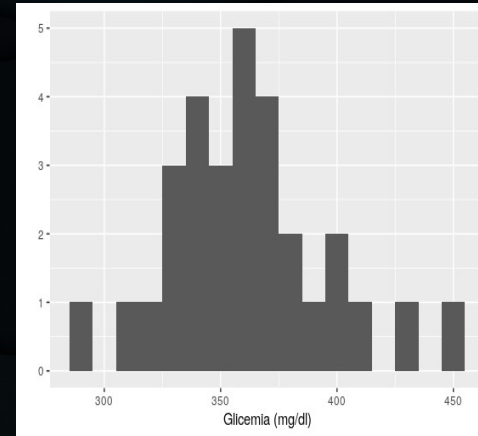
Amostra de cães diabéticos ($n = 30$)
 $\bar{x} = 360\text{ mg/dl}$
 $s = 34\text{ mg/dl}$

Exemplo 1



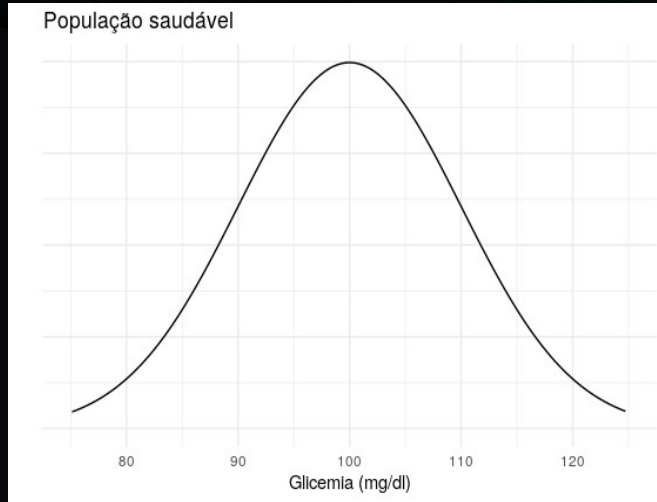
População
 $\mu = 100\text{mg/dl}$
 $\sigma = 10\text{ mg/dl}$

É possível que uma amostra dessa População tenha $\bar{x} = 360\text{ mg/dl}$?



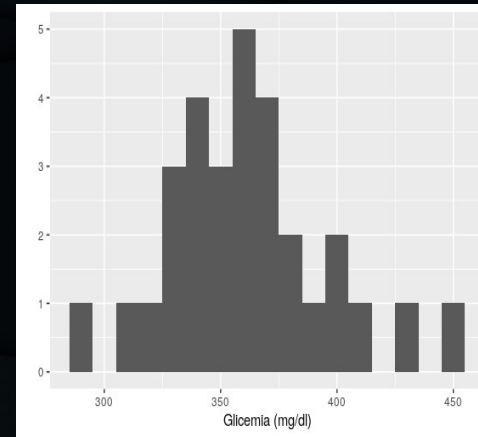
Amostra de cães diabéticos ($n = 30$)
 $\bar{x} = 360\text{ mg/dl}$
 $s = 34\text{ mg/dl}$

Exemplo 1



População
 $\mu = 100\text{mg/dl}$
 $\sigma = 10\text{ mg/dl}$

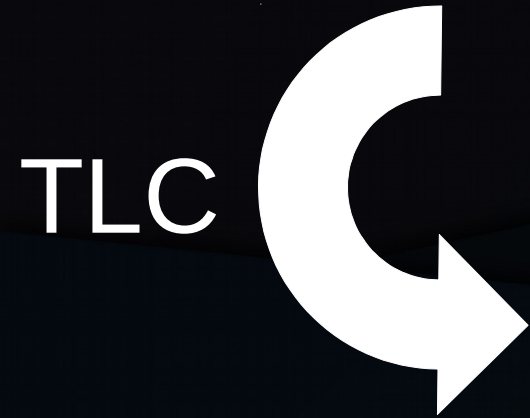
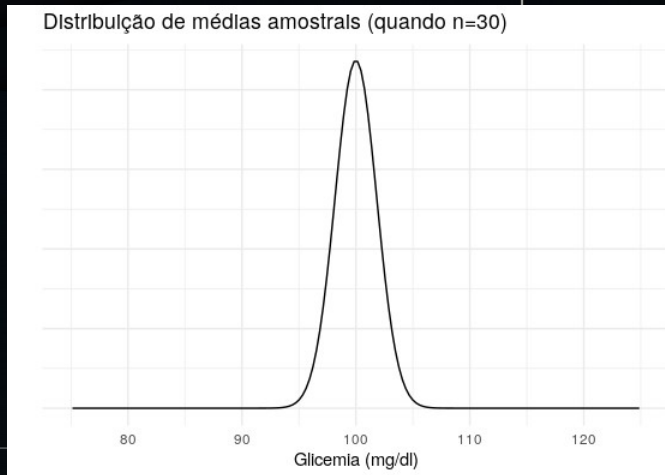
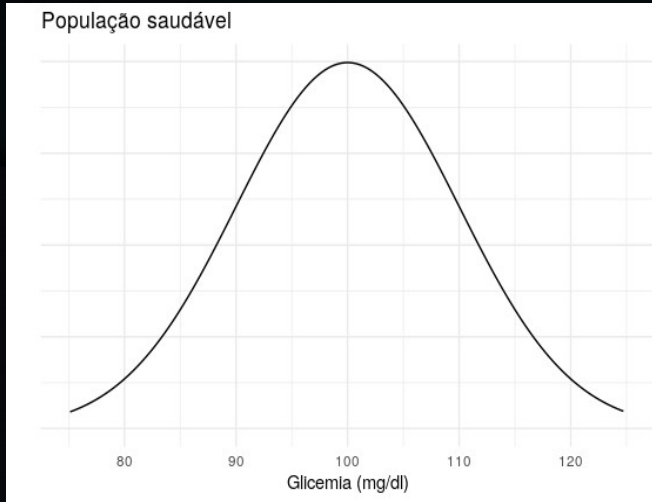
É possível que uma amostra dessa População tenha $\bar{x} = 360\text{ mg/dl}$?
Teoricamente, sim, é possível.
Mas é provável?
Não parece...
Pelo TLC eu consigo calcular.



Amostra de cães diabéticos ($n = 30$)
 $\bar{x} = 360\text{ mg/dl}$
 $s = 34\text{ mg/dl}$

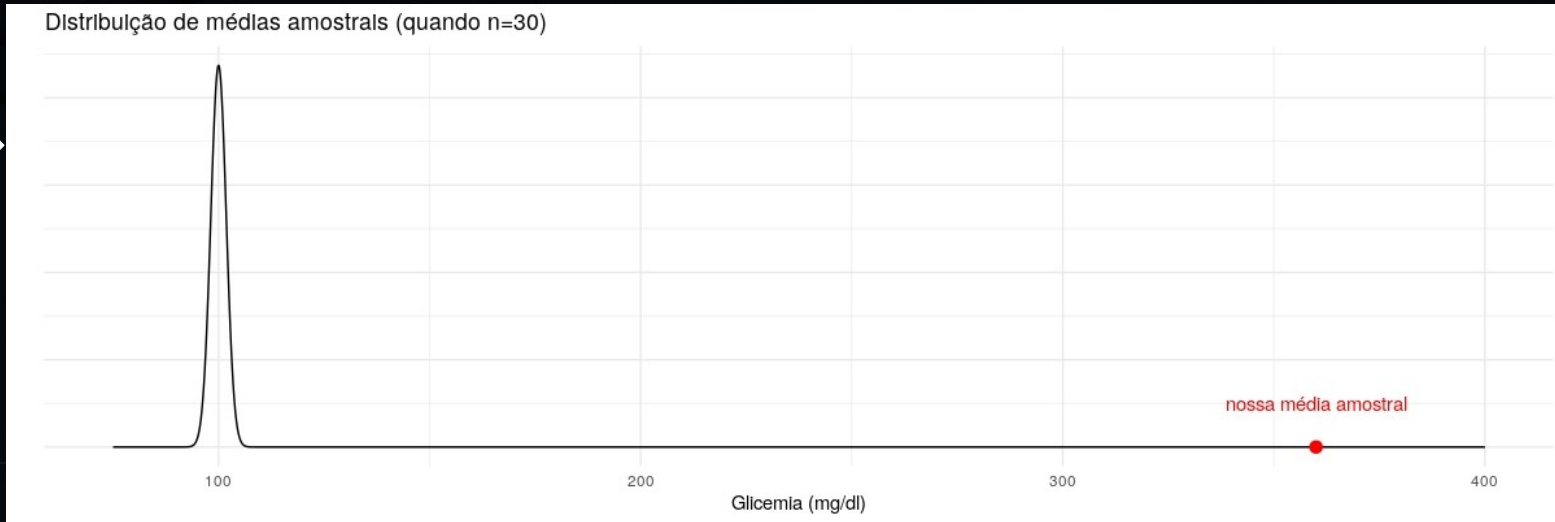
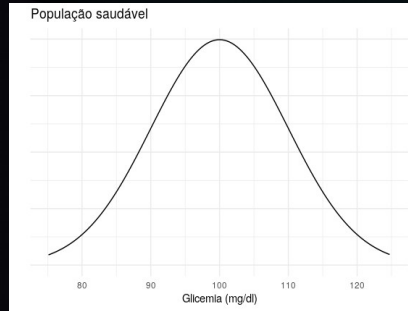
Exemplo 1

População
 $\mu = 100\text{mg/dl}$
 $\sigma = 10\text{ mg/dl}$



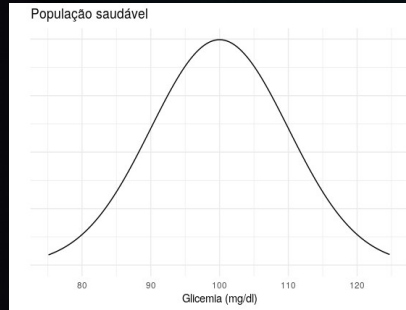
Exemplo 1

TLC

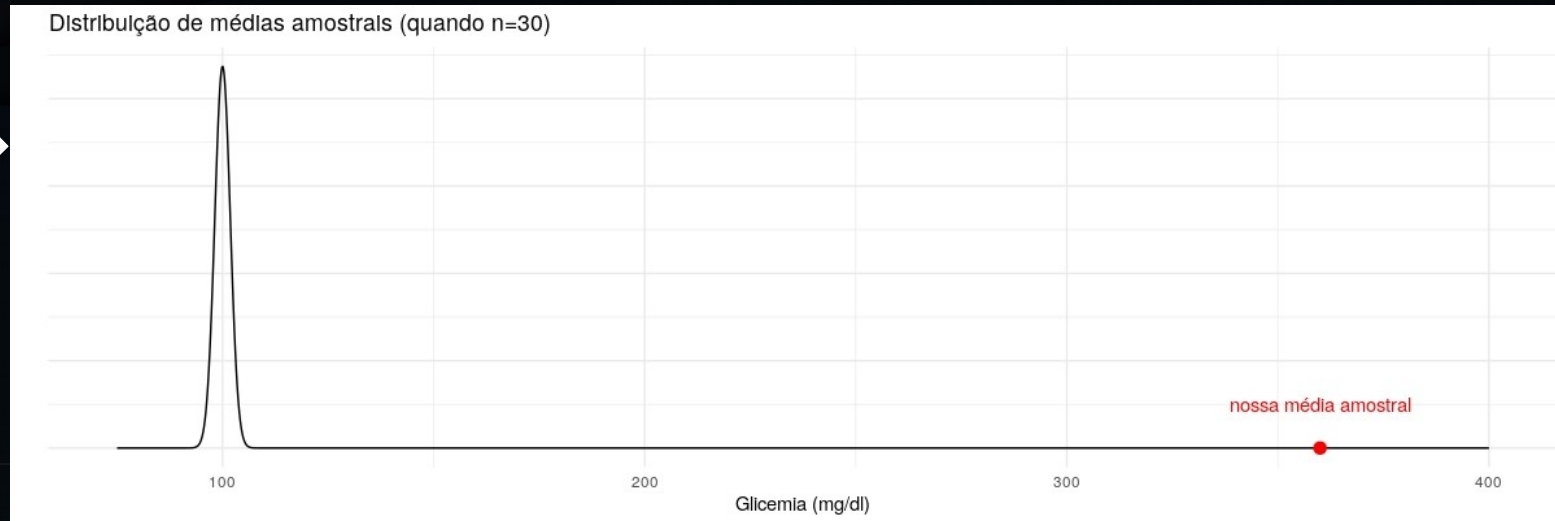


Exemplo 1

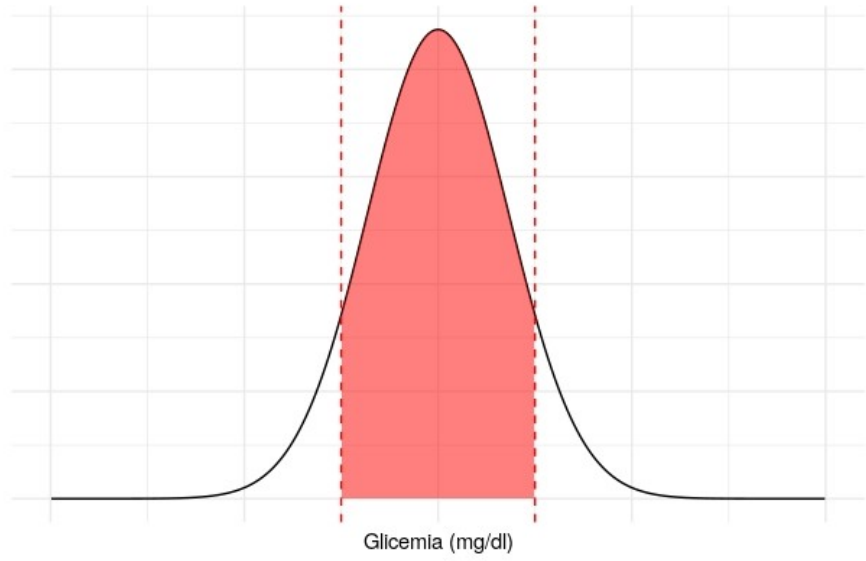
TLC



Teoricamente possível, mas muito pouco provável. Quanto?



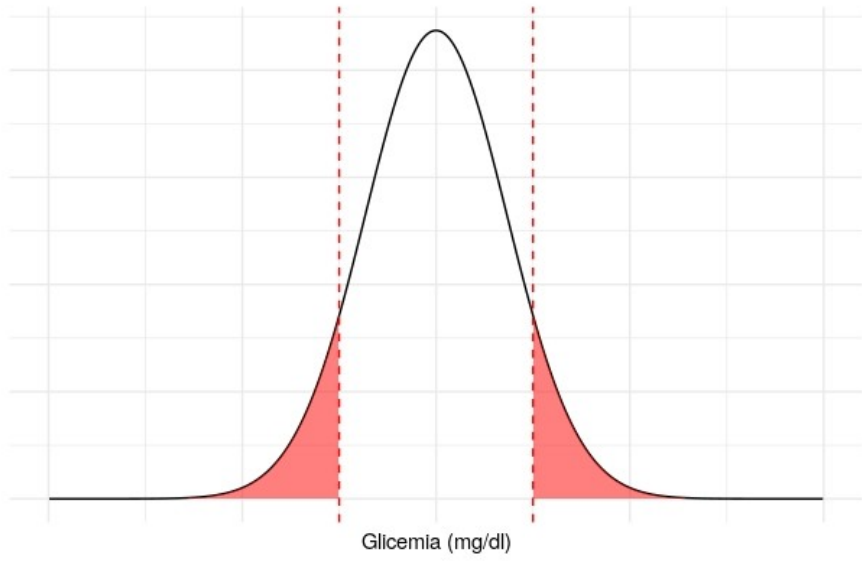
Distribuição de médias amostrais (quando $n=30$)



Área embaixo da curva:

Probabilidade de uma média amostral (\bar{x}) estar nessa faixa de valores

Distribuição de médias amostrais (quando $n=30$)



Área embaixo da curva:

Probabilidade de uma média amostral (\bar{x}) estar nessa faixa de valores

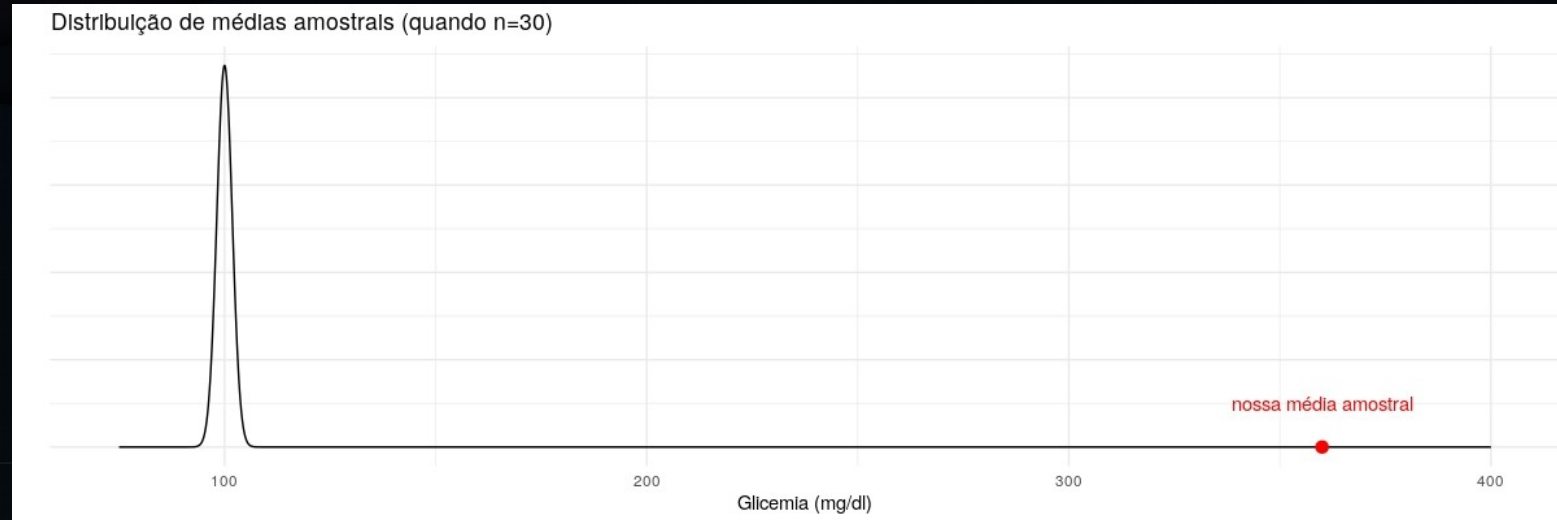
Nesse caso:
Probabilidade de uma \bar{x} ser tão (ou mais) diferente de μ

Teoricamente possível, mas muito pouco provável.
Quanto? Posso usar o TLC e calcular pela normal.
Mas posso usar também a distribuição t de Student(*), que é
mais fácil e não precisa de σ .

Resultado:

P-valor: $2,2 * 10^{-16}$ (Isso é 0,000000000000000022)

(*): População deve ter
distribuição normal



Formulação de hipóteses

$H_0: \mu = 100 \text{ mg/dl}$

$H_1: \mu \neq 100 \text{ mg/dl}$

Procuramos evidência
“suficiente” para rejeitar H_0 .

Duas maneiras de rejeitar (ou não) H_0

Caso o IC **não inclua** o valor
estipulado em H_0

P-valor $< \alpha$

Rejeita H_0

“Tenho evidência de que H_0 é
falsa”

Caso o IC **inclua** o valor
estipulado em H_0

P-valor $\geq \alpha$

Não rejeita H_0

“Não tenho evidência de que
 H_0 é falsa”

Duas maneiras de rejeitar (ou não) H_0

$$H_0: \mu = 100 \text{ mg/dl}$$

$$H_1: \mu \neq 100 \text{ mg/dl}$$

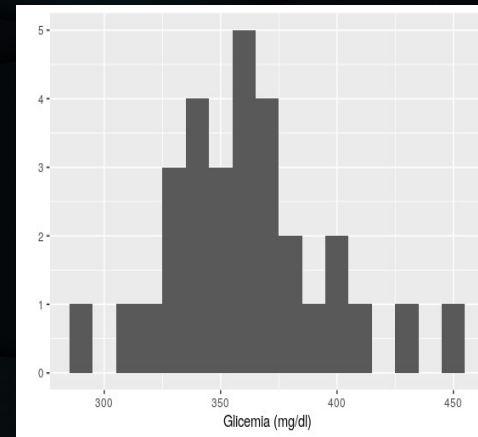
$$IC(\mu, 95\%): 348,6 - 373,9$$

Não inclui 100 mg/dl

$$P\text{-valor}: 2,2 * 10^{-16}$$

$$P\text{-valor} < 5\%$$

Rejeita H_0



Amostra de cães diabéticos ($n = 30$)

$$\bar{x} = 360 \text{ mg/dl}$$

$$s = 34 \text{ mg/dl}$$

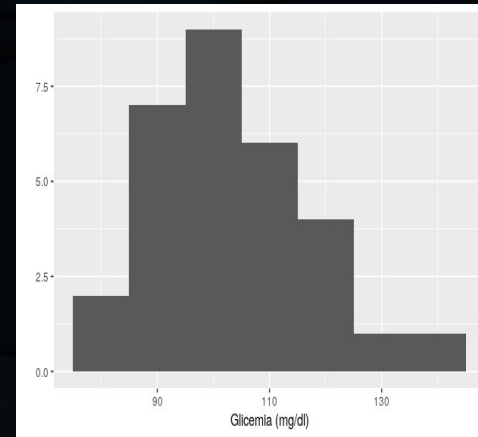
“Tenho evidência de que H_0 é falsa”

Exemplo 2

- Um veterinário está suspeitando que cães com parvovirose também têm níveis de glicemia alterados.

Exemplo 2

- Um veterinário está suspeitando que cães com parvovirose também têm níveis de glicemia alterados.



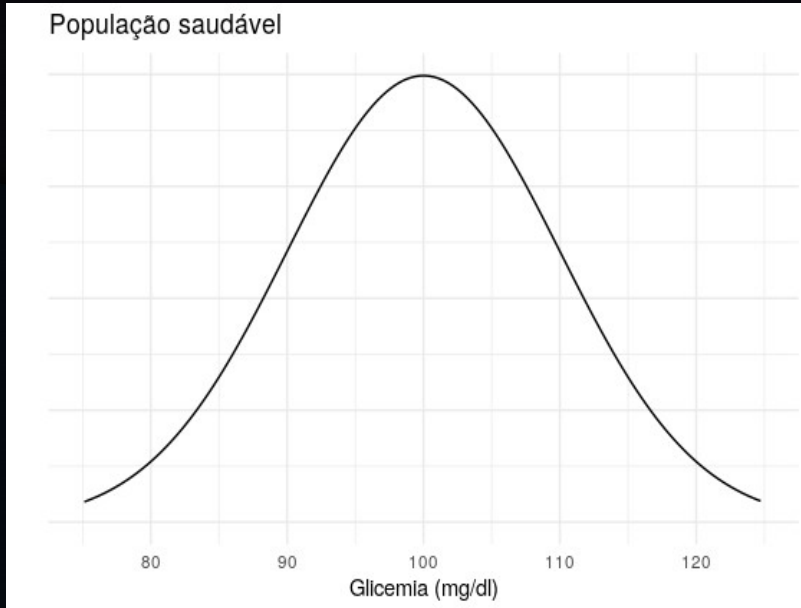
Amostra de cães com parvovirose (n = 30)

$$\bar{x} = 104 \text{ mg/dl}$$

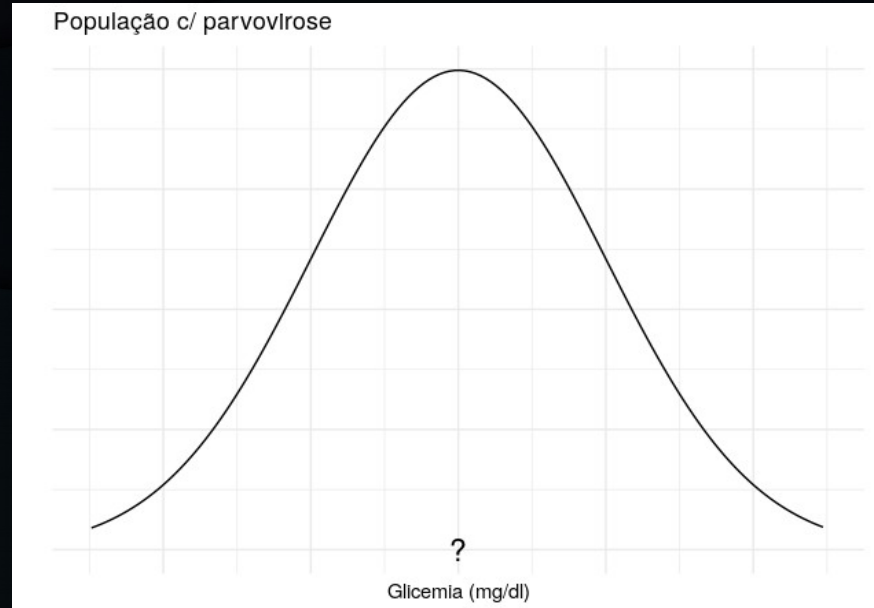
$$s = 13 \text{ mg/dl}$$

Exemplo 2

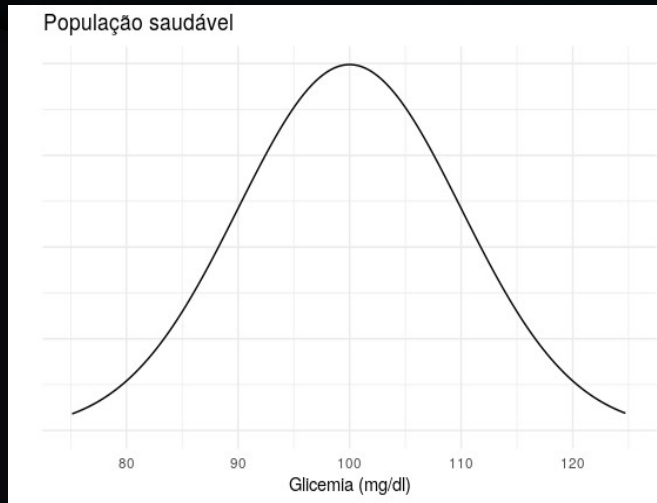
População saudável
 $\mu = 100\text{mg/dl}$
 $\sigma = 10\text{ mg/dl}$



População com parvovirose
 $\mu = ?\text{ mg/dl}$
 $\sigma = ?\text{ mg/dl}$

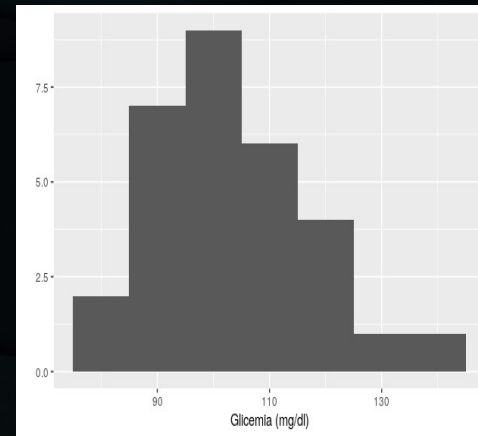


Exemplo 2



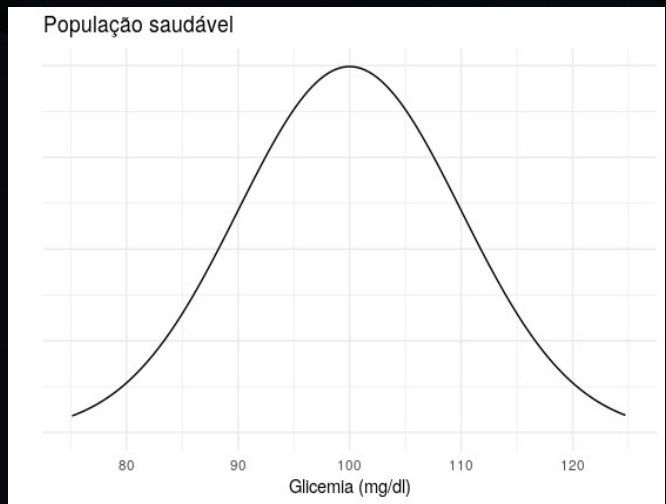
População
 $\mu = 100\text{mg/dl}$
 $\sigma = 10\text{ mg/dl}$

É possível que uma amostra dessa População tenha $\bar{x} = 104\text{ mg/dl}$?



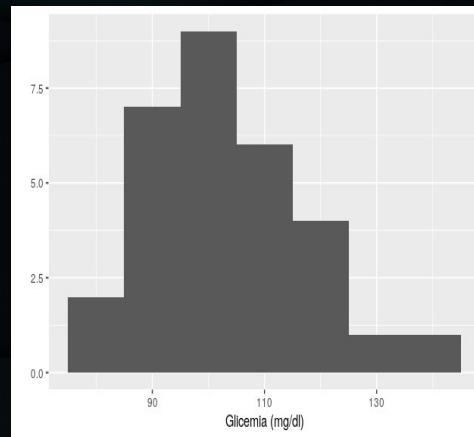
Amostra de cães com parvovirose ($n = 30$)
 $\bar{x} = 104\text{ mg/dl}$
 $s = 13\text{ mg/dl}$

Exemplo 2



População
 $\mu = 100\text{mg/dl}$
 $\sigma = 10\text{ mg/dl}$

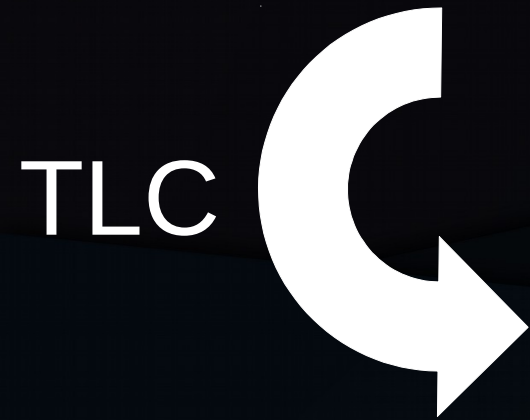
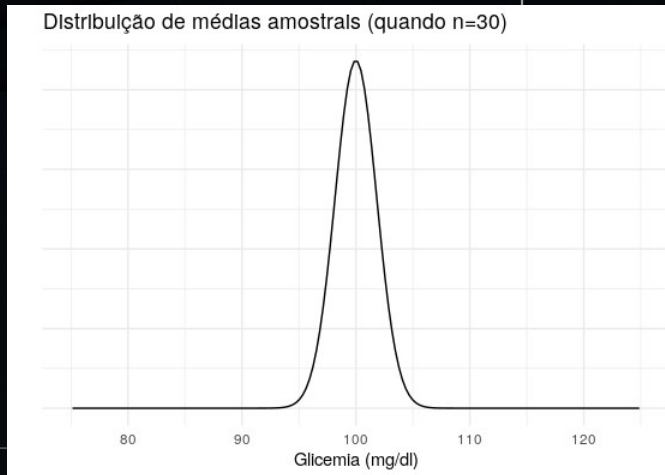
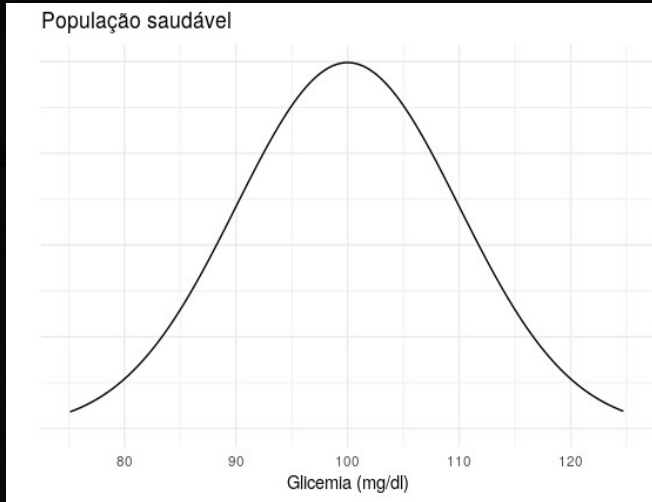
É possível que uma amostra dessa População tenha $\bar{x} = 104\text{ mg/dl}$?
Sim, parece bem razoável.
Quanto?



Amostra de cães com parvovirose ($n = 30$)
 $\bar{x} = 104\text{ mg/dl}$
 $s = 13\text{ mg/dl}$

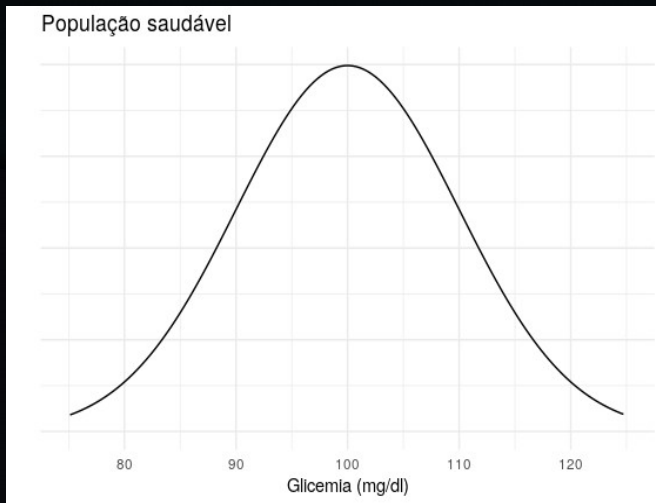
Exemplo 2

População
 $\mu = 100\text{mg/dl}$
 $\sigma = 10\text{ mg/dl}$



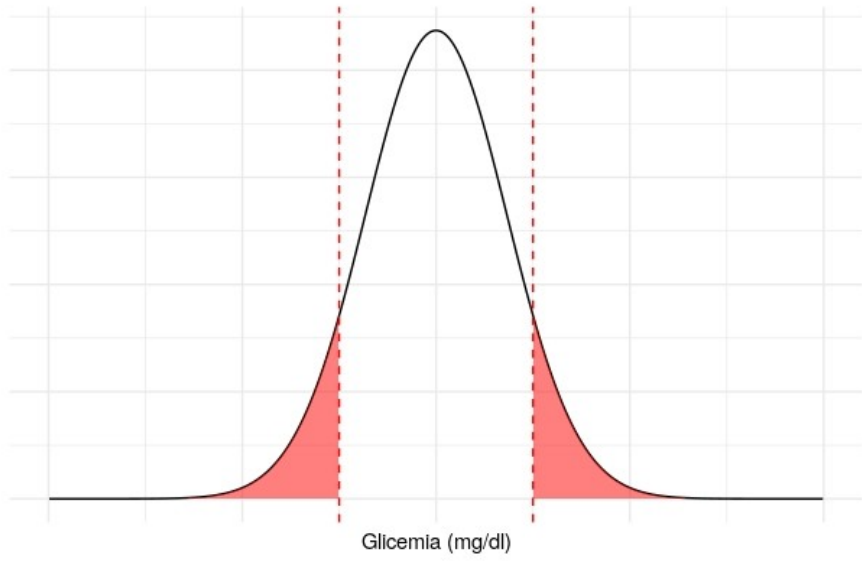
Exemplo 2

População
 $\mu = 100\text{mg/dl}$
 $\sigma = 10\text{ mg/dl}$



TLC

Distribuição de médias amostrais (quando $n=30$)



Área embaixo da curva:

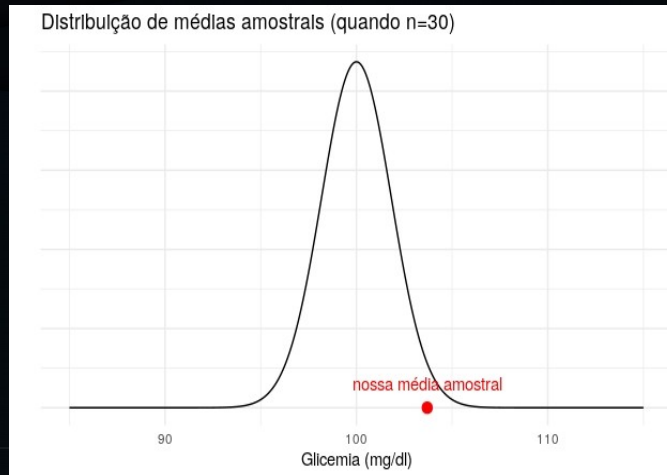
Probabilidade de uma média amostral (\bar{x}) estar nessa faixa de valores

Nesse caso:
Probabilidade de uma \bar{x} ser tão (ou mais) diferente de μ

Teoricamente possível, mas muito pouco provável.
Quanto? Posso usar o TLC e calcular pela normal.
Mas posso usar também a distribuição t de Student, que é
mais fácil e não precisa de σ .

Resultado:

P-valor: 0,139 (ou 13,9%)



Formulação de hipóteses

$H_0: \mu = 100 \text{ mg/dl}$

$H_1: \mu \neq 100 \text{ mg/dl}$

Procuramos evidência
“suficiente” para rejeitar H_0 .

Duas maneiras de rejeitar (ou não) H_0

Caso o IC **não inclua** o valor
estipulado em H_0

P-valor $< \alpha$

Rejeita H_0

“Tenho evidência de que H_0 é
falsa”

Caso o IC **inclua** o valor
estipulado em H_0

P-valor $\geq \alpha$

Não rejeita H_0

“Não tenho evidência de que
 H_0 é falsa”

Duas maneiras de rejeitar (ou não) H_0

$H_0: \mu = 100 \text{ mg/dl}$

$H_1: \mu \neq 100 \text{ mg/dl}$

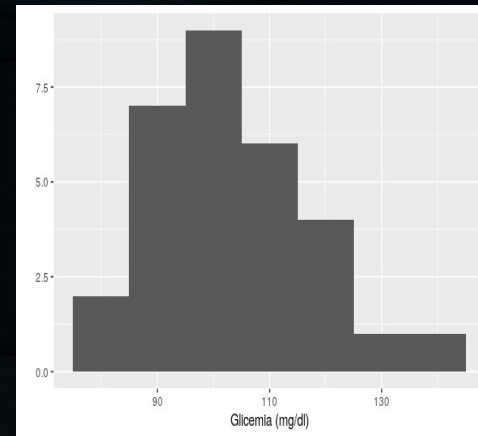
IC(μ ,95%): 99 - 109

Inclui 100 mg/dl

P-valor: 0,139

P-valor $> 5\%$

Não rejeita H_0



Amostra de cães com parvovirose ($n = 30$)

$\bar{x} = 104 \text{ mg/dl}$

$s = 13 \text{ mg/dl}$

“Não tenho evidência de que H_0 é falsa”

Duas maneiras de rejeitar (ou não) H_0

$H_0: \mu = 100 \text{ mg/dl}$

$H_1: \mu \neq 100 \text{ mg/dl}$

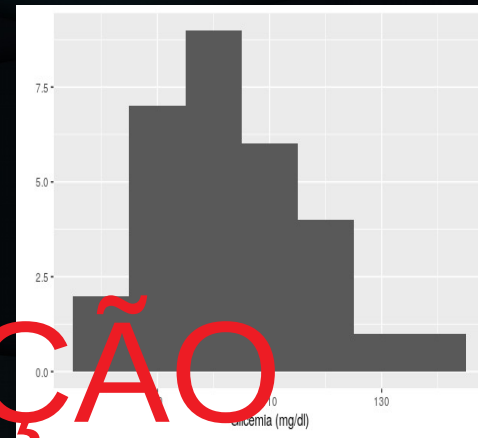
IC(μ , 95%): 99 - 109

Inclui 100 mg/dl

P-valor: 0,139

P-valor $> 5\%$

Não rejeita H_0



Amostra de cães com parvovirose ($n = 30$)

$\bar{x} = 104 \text{ mg/dl}$

$s = 13 \text{ mg/dl}$

“Não tenho evidência de que H_0 é falsa”

Conceitos

Hipóteses

- Hipótese Nula
 - H_0
 - Hipótese em cima da qual o teste é construído
- Hipótese Alternativa
 - H_1 ; H_a
 - Diferente da hipótese nula

Nível de significância (α)

É o complemento do nível de confiança

Assim como o nível de confiança, é escolhido pelo pesquisador, a depender do problema.

O mais comum é 5%. 1% e 0,1% também são utilizados.

Probabilidade de cometer um **Erro Tipo I**

Confiança	α
90%	10%
95%	5%
98%	2%
99%	1%
99,9%	0,1%

P-valor

- Também:
 - Valor-p; valor de p; p
 - Nível descritivo
 - Prob. de significância
- **Probabilidade** de obter o resultado observado, ou um mais extremo, **sob a hipótese de H_0** ser verdadeira

Lógica dos testes

Se $p\text{-valor} < \alpha$

- Probabilidade de obter o resultado observado, sendo H_0 verdadeira, é **baixa**.
 - Duas explicações para ter acontecido:
 - H_0 é verdadeira, e você é um azarado!
 - H_0 é falsa.
- Conclusão: Rejeita H_0 .

Lógica dos testes

Se $p\text{-valor} > \alpha$

- Probabilidade de obter o resultado observado, sendo H_0 verdadeira, é **razoável**.
 - Duas explicações para ter acontecido:
 - H_0 é verdadeira, e tudo está funcionando normalmente.
 - H_0 é falsa, mas esse estudo não conseguiu evidência disso.
- Conclusão: Não rejeita H_0 .

Erros Tipo I e II

Resultado do teste	Realidade	
	H0 verdadeira	H0 falsa
Rejeita H0 ($p < \alpha$)	Erro Tipo I	Acerto
Não rejeita H0 ($p > \alpha$)	Acerto	Erro Tipo II

Erro Tipo I: Rejeitar H0, quando ela é verdadeira.

Probabilidade de acontecer: α

Erro Tipo II: Não rejeitar H0, quando ela é falsa.

Probabilidade de acontecer: β

Poder do teste

Poder: $1 - \beta$

Probabilidade de rejeitar H_0 , quando ela é falsa

Nos cenários onde H_0 é falsa:

- Se β é a probabilidade de cometer o Erro Tipo II
 - (H_0 é falsa mas não rejeitamos)
- então $(1 - \beta)$ é a probabilidade de detectar que H_0 é falsa (e rejeitar H_0).

Só conseguimos calcular o Poder do Teste se “travarmos” uma H_1 , pois o cálculo do β depende do quanto H_1 seria diferente de H_0 .

Testes de hipóteses

- Teste t
- ANOVA
- Regressão
- Mann-Whitney
- Wilcoxon
- Kruskal-Wallis
- Spearman
- Kolmorov-Smirnov
- Anderson-Darling
- Friedman
- (e muitos, muitos, muitos outros)

Diferentes testes de hipóteses foram desenvolvidos para lidar com diferentes situações.

Tem:
teste pra média,
teste pra variância,
teste pra proporção,
teste pra diferença de médias,
teste pra saber se uma distribuição é normal, etc, etc, etc.

Como os diferentes testes de hipóteses
foram construídos?

Construção de um teste de hipótese

(Morettin, 2010)

Escolher um parâmetro qualquer θ , sobre o qual queremos fazer alguma afirmação (média, variância, proporção, diferença entre médias, etc).

Definir a hipótese nula e a alternativa. $H_0: \theta = \theta_0$. $H_1: \theta \neq \theta_0$.
(ou $H_1: \theta > \theta_0$; ou $H_1: \theta < \theta_0$).

Usar a teoria estatística para calcular como o parâmetro escolhido θ (exemplo: $\theta = \mu$, ou $\theta = \mu_1 - \mu_2$) se distribui em amostras aleatórias (exemplo: \bar{x} ou $\bar{x}_1 - \bar{x}_2$). Obter as propriedades dessa estatística (distribuição, média, desvio padrão).

Elaborar um procedimento (uma fórmula, por exemplo) que permita calcular o p-valor para uma amostra qualquer.

Falsificar hipóteses, não confirmá-las

- A lógica dos testes de hipóteses é contra intuitiva, pois eles não foram feitos para confirmar hipóteses
- Foram feitos para refutar (falsificar, rejeitar) hipóteses
- Hipóteses nula normalmente são aquelas em que os resultados podem ser atribuídos ao acaso

Escolha do teste estatístico apropriado

Escolha do teste

- Como escolher o teste de hipótese mais adequado para a pergunta a ser respondida?

- Diferentes testes de hipóteses foram desenvolvidos para lidar com diferentes situações.

- É necessário checar em quais situações cada teste é aplicável, e verificar se os dados atendem às premissas do teste escolhido.

Testes de hipóteses

- Teste t
- ANOVA
- Regressão
- Mann-Whitney
- Wilcoxon
- Kruskal-Wallis
- Spearman
- Kolmorov-Smirnov
- Anderson-Darling
- Friedman
- (e muitos, muitos, muitos outros)

Diferentes testes de hipóteses foram desenvolvidos para lidar com diferentes situações.

Tem:
teste pra média,
teste pra variância,
teste pra proporção,
teste pra diferença de médias,
teste pra saber se uma distribuição é normal, etc, etc, etc.

Paramétricos x Não-Paramétricos

Os testes estatísticos podem ser divididos em:

- Testes **Paramétricos**:
 - Dados (ou população de estudo) precisam atender à certas premissas
 - Uma premissa comum, por exemplo, é que os dados tenham distribuição normal
- Testes **Não-Paramétricos**
 - Não fazem suposições sobre a distribuição e outros parâmetros da amostra ou população
- Sempre dê preferências aos testes Paramétricos: Quando as premissas desses são satisfeitas, eles possuem maior poder (menor erro Tipo II) do que os Não-Paramétricos.

Resumo

Testes de hipótese

- Descobrir um teste de hipótese que seja adequado ao seu problema.
- Verificar se você pode usar aquele teste, caso ele tenha premissas.
- Calcular a probabilidade da amostra analisada (ou uma mais extrema) ser obtida, dado que a hipótese nula é verdadeira (***p-valor***).
- Comparar essa probabilidade (***p-valor***) com o nível de significância (***a***).
- Caso a probabilidade seja baixa (***p-valor*** < ***a***) temos evidências de que a Hipótese Nula seja falsa.
- Caso a probabilidade seja alta (***p-valor*** > ***a***) não temos evidências de que a hipótese nula seja falsa
 - Atenção: Isso não quer dizer, necessariamente, que H_0 é verdadeira.

Atenção!

- O que é **estatisticamente significativo** pode não ser **biológica ou clinicamente significativo** e vice-versa.
- *Ex.* Métodos de inseminação artificial (uma economia de 1 ou 2% pode ser uma diferença econômica grande, mas estatisticamente difícil de se obter)
- *Ex.* Dois diferentes anestésicos (pequenas variações na pressão sanguínea; a diferença pode ser estatisticamente significativa, mas de pequena importância biológica)

Obrigado