### Reposta - 1

Usar uma amostra muito pequena, como apenas 3 observações, para uma análise de regressão linear pode levar a vários problemas:

## - Superajuste (Overfitting)

O modelo pode se ajustar perfeitamente aos poucos dados disponíveis, resultando em um R<sup>2</sup> muito alto (como 0,96). Isso significa que o modelo está capturando o ruído específico da amostra, não uma tendência geral.

#### - Coeficientes Instáveis:

Com poucos dados, os coeficientes da regressão podem variar muito com pequenas mudanças nos dados, tornando-os pouco confiáveis.

#### - Baixo Poder Estatístico:

Com uma amostra pequena, é difícil detectar relações significativas entre as variáveis. Mesmo que exista uma relação verdadeira, o modelo pode não identificá-la. Violações das Assunções:

A regressão linear assume normalidade dos resíduos e independência dos erros. Com poucos dados, é difícil verificar essas suposições, comprometendo a validade dos resultados.

# - Impossível:

Resultados de uma amostra pequena não podem ser generalizados para uma população maior. A amostra pode não ser representativa, e as conclusões podem ser específicas apenas para os dados observados.

### Sobre Eliminar uma Observação

A sugestão de eliminar uma observação para melhorar os resultados é uma brincadeira que destaca a falta de compreensão sobre a importância do tamanho da amostra. Com apenas duas observações, o modelo se ajustaria perfeitamente (R<sup>2</sup> = 1), mas isso não teria valor prático ou científico, sendo um exemplo extremo de superajuste.

# - Conclusão

Para uma análise de regressão confiável, é essencial usar uma amostra de tamanho adequado. Uma regra prática é ter pelo menos 10 a 15 observações por variável independente. Amostras muito pequenas levam a resultados enganosos e não confiáveis.