Trabalho Dados Reais - Introdução à Inferência Causal

José Luiz Padilha da Silva

Junho de 2025

Introdução

O objetivo deste trabalho é explorar o problema de não aderência ao tratamento em estudos experimentais. Por simplicidade, considere que o tratamento é binário. Em um estudo aleatorizado, as características relacionados com o desfecho são balanceadas entre os grupos de tratamento e controle. Assim, o efeito causal do tratamento pode ser estimado pela diferença entre as médias dos grupos. Contudo, é possível que não haja aderência ao tratamento, ou seja, que indivíduos do grupo controle recebam o tratamento e vice-versa. Nesse caso, a diferença entre as médias dos grupos não reflete o efeito causal do tratamento.

Seja T a variável indicadora do tratamento e Y o desfecho, ou variável resposta. Seja A a variável indicadora de aderência ao tratamento e H um vetor de variáveis que afetam o desfecho e podem estar relacionadas com a aderência ao tratamento. Seja Y(t,a) a resposta potencial para Y quando fazemos T=t e A=a. É assumido que Y(t,a)=Y(a). Seja ainda A(t) a resposta potencial para A quando fazemos T=t.

As seguintes estratégias de análise são usuais para estimação do efeito do tratamento:

- 1. As-treated (AS), que compara E(Y|A=1) com E(Y|A=0), ou seja, compara os indivíduos que receberam o tratamento com os que não receberam, independentemente do grupo de tratamento ao qual foram alocados.
- 2. Per-protocol (PP), que compara E(Y|T=1,Z=1) com E(Y|T=0,Z=1), em que Z=1 se A=T. Ou seja, compara os indivíduos que receberam o tratamento e estavam alocados ao grupo de tratamento com os que não receberam o tratamento e estavam alocados ao grupo controle. Note que Z é uma variável observada pós aleatorização.
- 3. Intention-to-treat (ITT), que compara E(Y|T=1) com E(Y|T=0). Ou seja, compara os indivíduos de acordo com o grupo a que foram aleatorizados, independentemente de terem aderido ou não ao tratamento. O ITT mede o efeito da intenção de tratar com A=1 versus A=0, não o efeito do tratamento de fato recebido. Devido à aleatorização e consistência, temos que ele é igual ao efeito causal $ITT=E\left[Y(1,A(1))\right]-E\left[Y(0,A(0))\right]$.
- 4. Complier average causal effect (CACE). Seja C=1 a indicadora de o indivíduo ser um complier, i.e., quando A(t)=t. O CACE é definido como o efeito médio do tratamento nos compliers, isto é,

$$CACE = E[Y(1)|C = 1] - E[Y(0)|C = 1]$$

= $E[Y|T = 1, C = 1] - E[Y|T = 0, C = 1].$

O CACE pode ser estimado via

$$\widehat{CACE} = \frac{\hat{E}(Y|T=1) - \hat{E}(Y|T=0)}{\hat{P}(A=1|T=1) - \hat{P}(A=1|T=0)},$$

com distribuição amostral estimada via bootstrap.

Questão 1

O arquivo de dados .RData contém dados simulados de um estudo aleatorizado com tratamento binário, em que a variável T indica o grupo de tratamento (1) ou controle (0), a variável A indica se o indivíduo aderiu ao tratamento (1) ou não (0), e a variável Y é o desfecho. As variáveis escore e idade são covariáveis que afetam o desfecho, e são balanceadas entre os grupos devido à aleatorização. A seguir, o cabeçalho dos dados.

```
library(tidyverse)
load("dados.Rdata")
head(dados)
     T A
                Y
                       escore idade
## 1 1 1 79.31438
                   0.7929343
                                 31
## 2 1 1 97.08148
                                 35
                   2.2774292
## 3 1 1 98.58202 3.0844412
                                 35
## 4 1 1 92.69684 -0.3456977
                                 40
## 5 1 0 72.04336 2.4291247
                                 28
## 6 1 1 91.22757 2.5060559
                                 31
dados %>% group_by(T) %>% summarise(n = n(), mean_e = mean(escore), mean_age = mean(idade))
## # A tibble: 2 x 4
##
         Τ
               n mean_e mean_age
##
     <dbl> <int>
                  <dbl>
                            <dbl>
## 1
         0
            1000
                   2.01
                             35.0
            1000
                   1.97
                             35.1
         1
```

Responda às seguintes questões.

- 1. Analise os dados usando a abordagem AS. Apresente o intervalo de confiança de 95%. O que você conclui sobre o efeito do tratamento?
- 2. Analise os dados usando a abordagem PP. Apresente o intervalo de confiança de 95%. O que você conclui sobre o efeito do tratamento?
- 3. Analise os dados usando a abordagem ITT. Apresente o intervalo de confiança de 95%. O que você conclui sobre o efeito do tratamento?
- 4. Apresente as estimativas do CACE e o intervalo de confiança de 95%. O que você conclui sobre o efeito do tratamento?
- 5. Estime o ATE via pareamento e apresente o intervalo de confiança de 95%. O que você conclui sobre o efeito do tratamento?
- 6. Por fim, compare as estimativas obtidas nos itens anteriores. Qual das análises você considera mais adequada para estimar o efeito causal do tratamento? Justifique sua resposta.

Avalie e justifique a necessidade de ajustar pelas covariáveis escore e idade nas análises.

O trabalho pode ser feito em duplas e deverá ser entregue pelo e-mail jlpadilha@ufpr.br até o dia 02/07/25.