Tamanho mínimo de amostra

Arquimedes Macedo. Tiago Rodrigues

Contents

```
Resultados
                                                                     10
  library(dplyr)
library(tidyr)
library(readxl)
library(knitr)
library(ggplot2)
library(ggridges)
library(reshape2)
library(gridExtra)
library(vtable)
library(purrr)
# Centering figures chunk output
knitr::opts_chunk$set(out.height = "\\textheight", out.width = "\\textwidth",
                 out.extra = "keepaspectratio=true", fig.align = "center")
theme.base <- theme minimal(base size = 11) +</pre>
 theme(
   axis.text = element_text(size = 8),
   plot.title = element_text(hjust = 0.5, size = 10, face = "bold"),
   axis.title = element_text(size = 10),
   panel.grid.major = element line(colour = "grey90", linewidth = 0.5),
   panel.grid.minor = element_line(colour = adjustcolor("grey90", alpha.f = 0.5), linewidth = 0.25),
   panel.border = element_blank(),
   panel.background = element_blank(),
   plot.background = element_blank(),
   axis.line.x = element_line(colour = "grey"),
   axis.line.y = element_line(colour = "grey"),
 )
theme.no_legend <- theme(legend.position = "none")</pre>
theme.no_grid <- theme(</pre>
 panel.grid.major = element_blank(),
 panel.grid.minor = element_blank()
theme.no_axis <- theme(</pre>
```

```
axis.line.x = element_blank(),
  axis.line.y = element_blank()
)
# Theme for timeseries with legend
apply.theme.ts.legend <- function() {
  list(
    scale x date(date labels = "%b %d", date breaks = "1 week"),
    theme.base +
      theme(
        axis.text.x = element_text(angle = 45, hjust = 1),
        panel.grid.major.x = element_blank(),
        panel.grid.minor.x = element blank()
 )
}
# Theme for timeseries
apply.theme.ts <- function() {</pre>
 list(
    apply.theme.ts.legend(),
    theme.no legend
  )
}
```

Objetivo

Estimar a quantidade média de leads diários, com 80% de confiança, por anunciante, de anúncios de vendas de imóveis na cidade de Florianópolis (SC).

Com um erro máximo de 0.05, usando Amostragem Aleatório Simples sem Reposição (AASs).

Lead: é um contato de um cliente em potencial que demonstrou interesse em um produto ou serviço.

IC de 80% foi escolhido devido à falta de informações (descrita logo mais), e também por ser este o valor máximo recomendado pela ABNT para avaliações de imóveis (NBR 14653).

Metodologia

Almeja-se, a partir de uma lista de anúncios, realizar uma busca diária de leads, usando uma amostra dos anúncios, e, a partir destes dados, estimar a quantidade média de leads.

No entanto, entende-se que há limitações nas informações disponíveis, como:

- O número de leads por anúncio.
- Tempo total que o anúncio ficou ativo.
- A sazonalidade do mercado (oferta e demanda).
- A eficácia do anúncio (qualidade do anúncio, preço, localização, etc).
- A qualidade dos leads (interesse real ou apenas curiosidade).
- A distribuição subjacente dos leads ao longo do tempo.

Desta forma como um estudo piloto, foram obtidos leads diários, entre Janeiro e Julho de 2024, de anúncios de um anunciante na cidade alvo.

Análise exploratória

O banco de dados é composto por 3 colunas:

- id_registro: identificador do lead.
- data_criado_em: dia que o lead foi gerado.
- id_anuncio: identificador do anúncio.

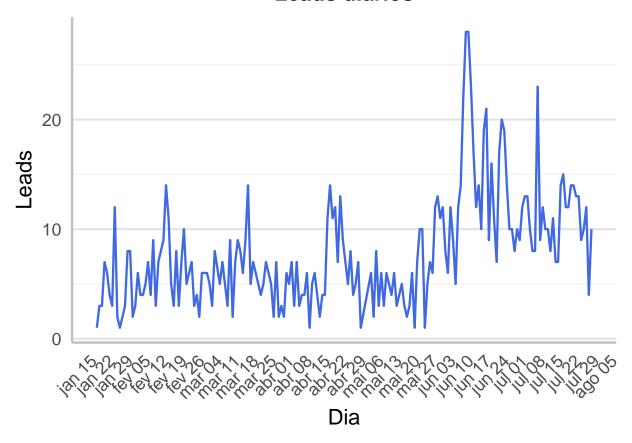
```
df_leads <- read_excel("dataset/leads.xlsx", col_types = c("numeric", "date", "text"))
df_leads$data_criado_em <- as.Date(df_leads$data_criado_em)
kable(head(df_leads))</pre>
```

Amostra dos dados

id_registro	$data_criado_em$	id_anuncio
1	2024-01-18	LRB3GK
2	2024-01-19	4I931S
3	2024-01-19	4WUWGH
4	2024-01-19	XNI94R
5	2024-01-20	HRDJQG
6	2024-01-20	CH8NIW

Leads diários

Leads diários



Notam-se picos em intervalos semi-regulares, o que pode indicar sazonalidade ou eventos específicos. Além disso, em Julho, houve uma alta variabilidade nos leads diários.

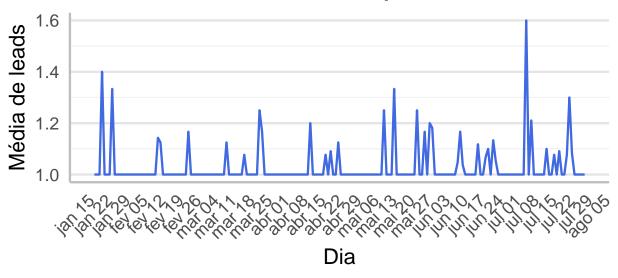
Leads por anúncio Vamos analisar a média diária de leads por anúncio.

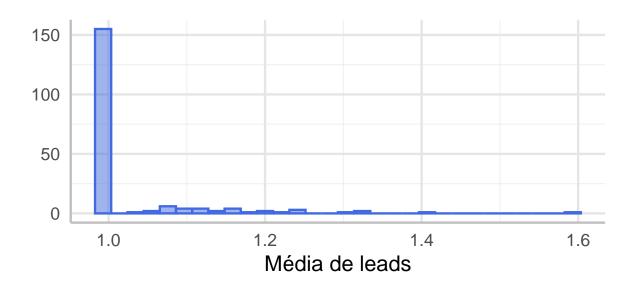
Para isso, dividimos o número total de leads pelo número de anúncios únicos para cada dia.

```
df_leads_incorrect_mean <- df_leads %>%
  group_by(data_criado_em) %>%
  summarise(mean = n()/length(unique(id_anuncio)))
grid.arrange(
  df_leads_incorrect_mean %>%
   ggplot(aes(data_criado_em, mean)) +
   geom_line(color = "royalblue", linewidth = 0.5) +
   labs(title = "Média de leads por dia",
         x = "Dia",
         y = "Média de leads") +
   apply.theme.ts(),
  df_leads_incorrect_mean %>%
   ggplot(aes(mean)) +
   geom_histogram(bins = 30, color = "royalblue", fill = "royalblue", alpha = 0.5) +
   labs(title = "",
         x = "Média de leads",
```

```
y = "") +
theme.base + theme.no_legend,
nrow = 2
```

Média de leads por dia





Será que é só isso mesmo?



Claro que não! A média diária de leads por anúncio é uma estimativa incorreta, pois não considera a quantidade de anúncios ativos em cada dia, e acaba gerando um viés.

Estimativa da média

Para corrigir o problema anterior, vamos completar os dados com zeros para os dias sem leads.

Isto é, vamos pegar o primeiro e o último dia que o anúncio teve leads, e criar novos registros entre estas datas, para dias sem lead.

```
df_leads_complete <- df_leads %>%
  group by (id anuncio, data criado em) %>%
  summarise(leads = n(), .groups = 'drop') %>%
  group_by(id_anuncio) %>%
  # Creates a list of dataframes by id
  tidyr::nest() %>%
  mutate(
    # Creates a sequence of dates by id
   date_seq = map(data, ~seq(min(.$data_criado_em), max(.$data_criado_em), by = "day")),
    # Completes the missing dates
   data = map2(
      data, date_seq,
      \(data_, seq_) {
        data %>%
          complete(data_criado_em = seq_, fill = list(leads = 0))
      }
   )
  ) %>%
  # Removes the auxiliary column
  select(-date_seq) %>%
  # Unnests the data
  unnest (data)
kable(head(df_leads_complete))
```

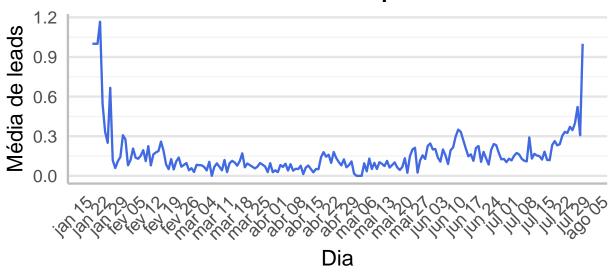
id_anuncio	data_criado_em	leads
00OPP2	2024-03-10	1
00SLR7	2024-06-29	1
00TPRF	2024-06-23	1
02NTL4	2024-04-20	1
02NTL4	2024-04-21	0
02NTL4	2024-04-22	0

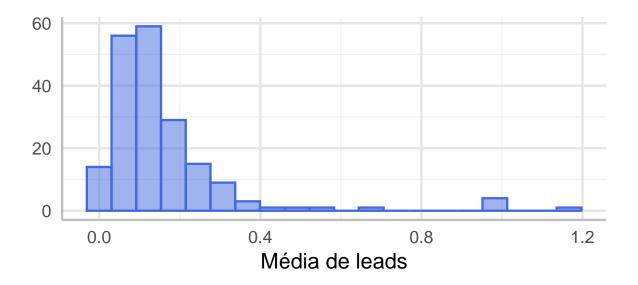
A partir desta correção, temos as seguintes médias diárias.

```
df_leads_daily <- df_leads_complete %>%
  group_by(data_criado_em) %>%
  summarise(mean = mean(leads),
```

```
total_leads = sum(leads),
            active_listings = n_distinct(id_anuncio))
grid.arrange(
  df_leads_daily %>%
    ggplot(aes(data_criado_em, mean)) +
    geom_line(color = "royalblue", linewidth = 0.5) +
    labs(title = "Média de leads por dia",
         x = "Dia",
        y = "Média de leads") +
    apply.theme.ts(),
  df_leads_daily %>%
    ggplot(aes(mean)) +
    geom_histogram(bins = 20, color = "royalblue", fill = "royalblue", alpha = 0.5) +
    labs(title = "",
        x = "Média de leads",
        y = "") +
    theme.base + theme.no_legend,
  nrow = 2
```

Média de leads por dia





Mas não está totalmente correto...



Lembrando que esta é uma aproximação e não corresponde totalmente ao que de fato aconteceu, para computar a verdadeira média, precisariamos da listagem de todos os anúncios ativos no dia.

Nota-se, também, que existem pontos extremos no início e no fim da série, isso pode ser explicado por anúncios que estavam ativos antes do início do período analisado ou que apareceram um pouco antes do fim.

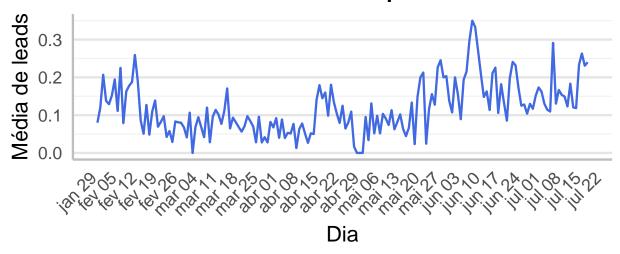
Table 3: Registros corrigidos

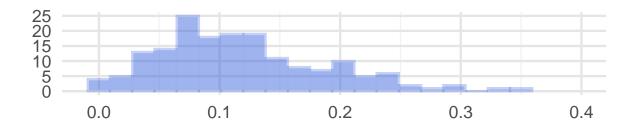
Variable	N	Mean	Std. Dev.	Min	Pctl. 25	Pctl. 50	Pctl. 75	Max
leads	11253	0.12	0.34	0	0	0	0	4

Portanto vamos analisar apenas entre 01/02/2024 e 20/07/2024.

```
df_leads_complete_filtered <- df_leads_complete %>%
  filter(between(data_criado_em, as.Date("2024-02-01"), as.Date("2024-07-20")))
df_leads_daily_filtered <- df_leads_complete_filtered %>%
  group_by(data_criado_em) %>%
  summarise(mean = mean(leads),
            total_leads = sum(leads),
            active_listings = n_distinct(id_anuncio))
sumtable(df_leads_complete_filtered, add.median = T, title = "Registros corrigidos")
grid.arrange(
  df_leads_daily_filtered %>%
    ggplot(aes(data_criado_em, mean)) +
    geom_line(color = "royalblue", linewidth = 0.5) +
   labs(title = "Média de leads por dia",
         x = "Dia",
         y = "Média de leads") +
    apply.theme.ts(),
  df_leads_daily_filtered %>%
   ggplot(aes(mean)) +
    coord_cartesian(xlim = c(-0.01, 0.4)) +
   geom histogram(bins = 20, color = adjustcolor("royalblue", alpha.f = 0.3), fill = "royalblue", alph
   labs(title = "",
         x = ""
         y = "") +
   theme.base + theme.no_legend + theme.no_axis +
    theme(panel.grid.minor.y = element_blank()),
  df_leads_daily_filtered %>%
   ggplot(aes(mean)) +
    coord_cartesian(xlim = c(-0.02, 0.4)) +
    geom_boxplot(color = adjustcolor("royalblue", alpha.f = 0.8), fill = "royalblue", alpha = 0.5) +
   labs(title = "",
         x = ""
         v = "") +
   theme.base + theme.no_legend + theme.no_axis +
   theme(axis.text.y = element_blank(),
          axis.ticks.y = element_blank(),
          panel.grid.major.y = element_blank(),
         panel.grid.minor.y = element_blank()),
  nrow = 3,
  heights = c(3, 2, 1.5)
```

Média de leads por dia







```
leads_daily_mean <- mean(df_leads_complete_filtered$leads)
leads_daily_sd <- sd(df_leads_complete_filtered$leads)

leads_mean_of_means <- mean(df_leads_daily_filtered$mean)
leads_sd_of_means <- sd(df_leads_daily_filtered$mean)
mean_active_listings <- ceiling(mean(df_leads_daily_filtered$active_listings))

sumtable(df_leads_daily_filtered, add.median = T, title = "Média de leads por dia")</pre>
```

Resultados

Assim, apesar dos pesares, temos uma média de ~0.118 leads por dia, com um desvio padrão de ~0.337. Além disso, a média das médias diárias é de ~0.118 com um desvio padrão de ~0.069.

Table 4: Média de leads por dia

Variable	N	Mean	Std. Dev.	Min	Pctl. 25	Pctl. 50	Pctl. 75	Max
mean		0.12	0.069	0	0.068	0.11	0.16	0.35
$total_leads$	171	7.8	5.1	Ü	4	7	10	28
$active_listings$	171	66	14	25	58	71	76	93

Tamanho da amostra

Calculamos que o tamanho da amostra, a partir da equação

$$n' \ge \left(Z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{e}\right)^2$$
$$n = n' \cdot \frac{N - n}{N - 1}$$

onde, $Z_{\alpha/2}$ é o valor crítico da distribuição normal, e é a margem de erro, σ é o desvio padrão, N é o tamanho da população, n' é o tamanho da amostra com amostra aleatória simples com reposição (AASc), e, n é o tamanho da amostra sem reposição (AASs).

```
confidence <- 0.8
z_quartil <- abs(qnorm((1 - confidence) / 2))
max_error <- 0.05
sigma <- leads_sd_of_means
size_population <- mean_active_listings

computed_sample_size_aasc <- (z_quartil * sigma / max_error)^2
computed_sample_size <- ceiling(
   computed_sample_size_aasc *
        (size_population - computed_sample_size_aasc) / (size_population - 1)
)</pre>
```

Lembrando que queremos estimar a média de leads diários, portanto, vamos usar a média das médias diárias.

Ta-dá! Para obter uma margem de erro de 0.05 com 80% de confiança, utilizando AASs, precisamos de uma amostra de 4 anúncios.



Análise do erro

Vamos analisar o erro da média de leads diários, a partir do tamanho da amostra calculado.

Table 5: Erro da média de leads diários

Variable	N	Mean	Std. Dev.	Min	Pctl. 25	Pctl. 50	Pctl. 75	Max
Média real Média das médias amostrais	171 171	$0.12 \\ 0.12$	$0.069 \\ 0.083$	0	$0.068 \\ 0.062$	0.11 0.1	0.16 0.16	$0.35 \\ 0.51$
Erro médio	171	0.13	0.049	0	0.099	0.13	0.15	0.37

```
samples = list(replicate(sample_repetitions, sample(leads, computed_sample_size, replace = F), simp
    samples_mean = list(map_dbl(samples, mean)),
    samples_error = list(map_dbl(samples_mean, ~ abs(.x - lead_mean))),
    min_mean = min(samples_mean),
    max_mean = max(samples_mean),
    mean_mean = mean(samples_mean),
    min_error = min(samples_error),
    max_error = max(samples_error),
    mean_error = mean(samples_error)
  ) %>%
  select(-samples, -samples_mean, -samples_error, -leads)
sample_mean_means <- mean(df_leads_daily_error$mean_mean)</pre>
sample_mean_errors <- mean(df_leads_daily_error$mean_error)</pre>
colnames_lookup <- c(</pre>
  "Média real" = "lead_mean",
  "Média das médias amostrais" = "mean mean",
  "Erro médio" = "mean_error"
sumtable(df_leads_daily_error %>%
           select(lead_mean, mean_mean, mean_error) %>%
           rename(all_of(colnames_lookup)),
         add.median = T, title = "Erro da média de leads diários")
```

Olhando a tabela acima, vemos que, com uma amostra de 4 anúncios, a média das médias amostrais de leads diários é de 0.12 leads, com um erro médio de 0.127 leads.

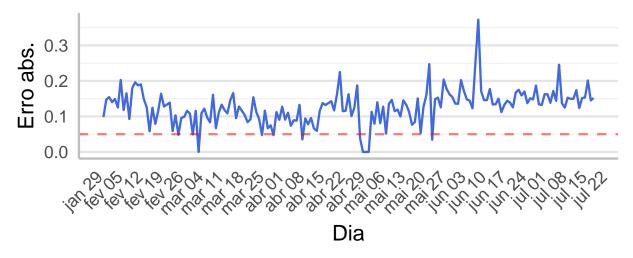
Ou seja, o valor é bem próximo da média real, no entanto, o erro médio é bem maior 0.05.

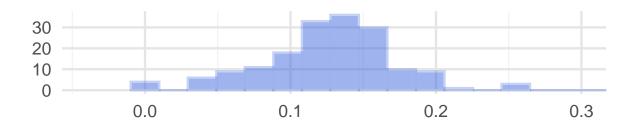
Mas pera aí...



```
df_leads_daily_error %>%
  ggplot(aes(mean_error)) +
  coord_cartesian(xlim = c(-0.04, 0.3)) +
  geom_histogram(bins = 20, color = adjustcolor("royalblue", alpha.f = 0.3), fill = "royalblue", alph
  labs(title = "",
       x = "",
      y = "") +
  theme.base + theme.no_legend + theme.no_axis +
  theme(panel.grid.minor.y = element_blank()),
df_leads_daily_error %>%
  ggplot(aes(mean_error)) +
  coord_cartesian(xlim = c(-0.05, 0.3)) +
  geom_boxplot(color = adjustcolor("royalblue", alpha.f = 0.8), fill = "royalblue", alpha = 0.5) +
  labs(title = "",
      x = "",
       y = "") +
  theme.base + theme.no_legend + theme.no_axis +
  theme(axis.text.y = element_blank(),
        axis.ticks.y = element_blank(),
        panel.grid.major.y = element_blank(),
        panel.grid.minor.y = element_blank()),
nrow = 3,
heights = c(3, 2, 1.5)
```

Erro absoluto da média de leads diários

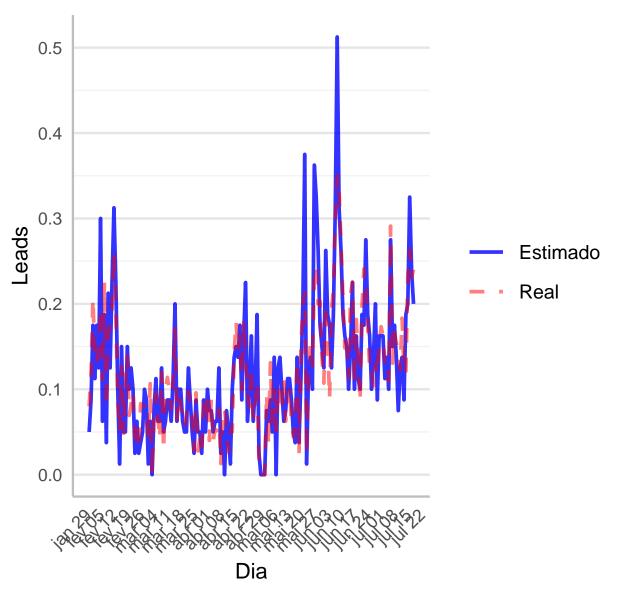






Apesar de parecer correto quando analizamos o todo, o gráfico nos mostra que estamos errando além do esperado a maior parte das vezes. Isso indica que a amostra não é suficiente para garantir a precisão desejada.





Mas então, o que pode ter dado errado?

Causas do erro

- Variabilidade dos dados: para calcular o tamanho da amostra utilizamos a média de todas as médias diárias, desta forma, perdemos a informação de que há dias com alta variabilidade.
- Independência: outro fator que influencia nesse erro é a falta de independência entre os dados. Isto é, os dados utilizados formam uma série temporal, o que faz com que qualquer estatística utilizada seja dependente do tempo. Isso torna incorreta a técnica de estimação do tamanho da amostra, pois tem como premissa a independência dos dados.

Sugestão de tamanho da amostra

Para trabalhos futuros sugerimos que $\mathbf{n}\tilde{\mathbf{a}}\mathbf{o}$ utilize as técnicas de estimação de tamanho de amostra apresentadas neste trabalho. Em vez disso, sugerimos que sejam utilizadas técnicas de amostragem próprias para séries temporais.

