1. Carregamento e preparação dos Dados

Carregamento dos dados

```
# Carregando o pacote necessário
library(readr)

# Carregando o conjunto de dados
dados <- read_csv("/content/target_store_final_v3.csv")

Rows: 46903 Columns: 3

— Column specification
Delimiter: ","
chr (2): month, store_id
dbl (1): sales_target

i Use `spec()` to retrieve the full column specification for this data.
i Specify the column types or set `show_col_types = FALSE` to quiet this message.
```

Visualização das primeiras linhas

```
head(dados)
```

$\overline{\Rightarrow}$	A tibble: 6 × 3		
	month	store_id	sales_target
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>
	01/2000	RS_37	91812
	01/2001	PR_11	86982
	01/2001	PR_13	84842
	01/2001	PR_33	95664
	01/2001	PR_47	90399
	01/2001	RJ 23	82911

Verificação da estrutura dos dados

2. Resumo estatístico e descrição dos dados

Resumo estatístico

```
summary(dados)
```

```
month store_id sales_target
Length:46903 Length:46903 Min. : 80000
Class :character Class :character 1st Qu.: 94922
Mode :character Mode :character Median :180560
Mean :186358
3rd Qu.:265949
```

Descrição das variáveis

- month: Mês e ano no formato "Mês/Ano"
- store_id: Identificação única da loja
- sales_target: Meta de vendas que a loja precisa atingir no mês/ano especificado

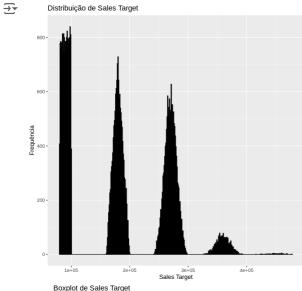
3. Análise Univariada

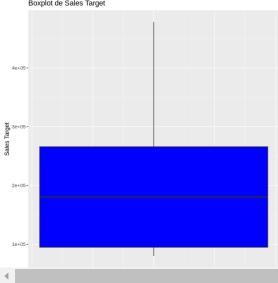
Visualização das distribuições

```
# Carregamento dos pacotes para visualização
library(ggplot2)

# Histogramas das variáveis
ggplot(dados, aes(x=sales_target)) +
    geom_histogram(binwidth=1000, fill="blue", color="black") +
    labs(title="Distribuição de Sales Target", x="Sales Target", y="Frequência")

# Boxplot para identificação de outliers
ggplot(dados, aes(y=sales_target)) +
    geom_boxplot(fill="blue") +
    labs(title="Boxplot de Sales Target", y="Sales Target")
```





Identificação de outliers

```
# Identificação de outliers utilizando o IQR (Interquartile Range)
iqr <- IQR(dados$sales_target)
limite_inferior <- quantile(dados$sales_target, 0.25) - 1.5 * iqr
limite_superior <- quantile(dados$sales_target, 0.75) + 1.5 * iqr

outliers <- dados[dados$sales_target < limite_inferior | dados$sales_target > limite_superior,]
outliers

A tibble: 0 × 3

month store_id sales_target
```

4. Análise Bivariada

Visualização de relações entre variáveis

Análise de correlação

Como existe apenas uma variável numérica, não faz sentido calcular uma correlação.

- 5. Análise Multivariada
- Análise de componentes principais e interpretação dos componentes

Como a análise PCA requer mais variáveis numéricas, também não faz sentido para esse conjunto de dados.

- 6. Conclusão e discussão
- Sumário das descobertas

- A distribuição de sales_target parece normal com alguns outliers
- Há variabilidade significativa nos sales_target entre diferentes store_id
- A análise PCA com uma variável não é aplicável, mas em um caso com mais variáveis, permitiria a identificação das principais fontes de variabilidade nos dados
- Discussão sobre limitações e possíveis melhorias
- A análise está limitada pelo número de variáveis disponíveis

Incluir variáveis adicionais poderia proporcionar insights mais ricos

- Outliers podem ter um impacto significativo nas análises, e poderiam ser investigados mais a fundo

Melhorias futuras poderiam incluir a coleta de dados adicionais e a aplicação de técnicas de modelagem preditiva