



Notion Tip:

Uso do dataset [churn_clean] para as demonstrações das análises exploratórias.

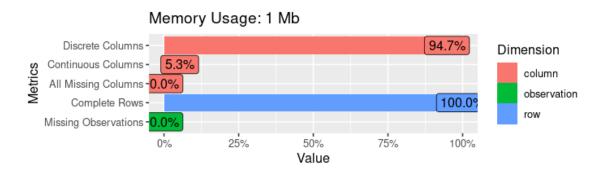
- 1. Sumário do dataset [churn_clean]
- 2. Análises Gráficas
- 3. Conclusões Preliminares

1. Sumário do dataset [churn_clean]

Antes do processo de modelagem, um exame analítico acerca dos dados, após recoding e cleaning, com as verificações das relações entre a variável alvo e as demais variáveis de interesse.

1.1 Verificação do dataset [churn_clean]

O dataset foi limpo e conta atualmente com 21 variáveis, sendo 4 numéricas e 17 categóricas. Sendo TenureYear uma variável numérica réplica da variável Tenure.



```
# Aplicando describe aos dados do dataset.
Hmisc::describe(churn_clean)
>
```

```
churn_clean
21 Variables 7032 Observations
Gender
 n missing distinct
  7032 0 2
Value Female Male
Frequency 3483 3549
Proportion 0.495 0.505
______
SeniorCitizen
   n missing distinct
  7032 0 2
        No Yes
Frequency 5890 1142
Proportion 0.838 0.162
Partner
n missing distinct
  7032 0 2
Value
        No Yes
Frequency 3639 3393
Proportion 0.517 0.483
Dependents
  n missing distinct
  7032 0 2
Value No Yes
Frequency 4933 2099
Proportion 0.702 0.298
PhoneService
 n missing distinct
  7032 0 2
Value No Yes
Frequency 680 6352
Proportion 0.097 0.903
______
MultipleLines
 n missing distinct
  7032 0 2
       No Yes
Frequency 4065 2967
Proportion 0.578 0.422
InternetService
 n missing distinct
  7032 0 3

        Value
        DSL Fiber optic
        No

        Frequency
        2416
        3096
        1520

        Proportion
        0.344
        0.440
        0.216

______
OnlineSecurity
  n missing distinct
  7032 0 2
Value No Yes
Frequency 5017 2015
```

```
Proportion 0.713 0.287
OnlineBackup
   n missing distinct
   7032 0 2
Value No Yes
Frequency 4607 2425
Proportion 0.655 0.345
   n missing distinct
  7032 0 2
Value No Yes
Frequency 4614 2418
Proportion 0.656 0.344
______
TechSupport
n missing distinct
  7032 0 2
Value
       No Yes
Frequency 4992 2040
Proportion 0.71 0.29
StreamingTV
  n missing distinct
  7032 0 2
Value
        No Yes
Frequency 4329 2703
Proportion 0.616 0.384
StreamingMovies
   n missing distinct
   7032 0 2
Value
        No Yes
Frequency 4301 2731
Proportion 0.612 0.388
Contract
  n missing distinct
  7032 0 3
Value Month-to-month One year
                               Two year
Frequency 3875 1472 1685
Proportion 0.551 0.209 0.240
______
PaperlessBilling
   n missing distinct
  7032 0 2
Value
        No Yes
Frequency 2864 4168
Proportion 0.407 0.593
PaymentMethod
   n missing distinct
  7032 0 4
ValueBank transfer (automatic)Credit card (automatic)Electronic checkMailed checkFrequency1542152123651604Proportion0.2190.2160.3360.228
```

```
TenureYear
  n missing distinct
   7032 0 6
lowest: 0-1 ano highest: 5-6 anos
       0-1 ano 1-2 anos 2-3 anos 3-4 anos 4-5 anos 5-6 anos
Frequency 2175 1024 832 762 832 1407
Proportion 0.309 0.146 0.118 0.108 0.118 0.200
MonthlyCharges
   n missing distinct Info Mean
                                   Gmd .05 .25 .50 .75
       0 1584 1 64.8 34.38 19.65 35.59 70.35 89.86 107.42
lowest : 18.25 18.40 18.55 18.70 18.75, highest: 118.20 118.35 118.60 118.65 118.75
                             Mean
TotalCharges
                                    Gmd
                      Info
   n missing distinct
                                            .05 .25 .50
                                                               . 75
  7032 0 6530 1 2283 2449 49.6 401.4 1397.5 3794.7 6923.6
lowest: 18.80 18.85 18.90 19.00 19.05, highest: 8564.75 8594.40 8670.10 8672.45 8684.80
  n missing distinct
  7032 0
Value
        No Yes
Frequency 5163 1869
Proportion 0.734 0.266
Tenure
  n missing distinct Info Mean Gmd .05 .25 .50 .75 .95 7032 0 72 0.999 32.42 28.07 1 9 29 55 72
lowest : 1 2 3 4 5, highest: 68 69 70 71 72
```

A função [describe], para o dataset, demonstra:

- que todas as variáveis contam uniformemente com a mesma quantidade de dados;
- que n\u00e3o consta nenhum registro faltante (missing);
- quantos valores distintos cada variável possui;
- a distribuição da frequência quantitativa dos valores de cada variável;
- para as variáveis numéricas, um resumo estatístico sobre dos valores.

```
2 0.9614374 2.767513 3393.288 [19.9, 8039.883] [84.6, 5976.64]
3 0.2376801 1.612311 46.000 [1, 72] [2, 69]
```

As análises gráficas serão auxiliares para o levantamento sobre o comportamento dos clientes, churners e não-churners, de cada situação, e validação de quais variáveis do conjunto trarão maior relevância para modelagem.

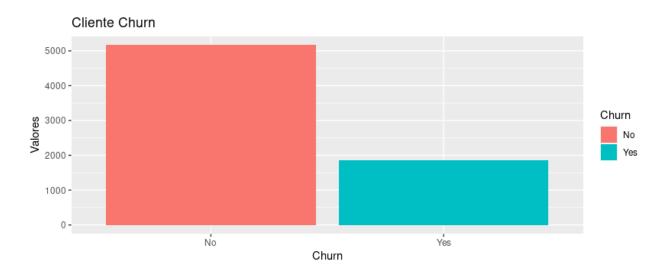
```
# Verificação da estrutura.
> churn_clean %>% str()
churn_clean
tibble [7,032 \times 21] (S3: tbl_df/tbl/data.frame)
$ Gender : chr [1:7032] "Male" "Female" "Female" "Female" ...
 $ SeniorCitizen : chr [1:7032] "No" "No" "No" "No" "No" ...
$ Partner : chr [1:7032] "No" "No" "No" "Yes" ... $ Dependents : chr [1:7032] "No" "No" "No" "No" "No" ... $ PhoneService : chr [1:7032] "Yes" "Yes" "Yes" "Yes" ... $ MultipleLines : chr [1:7032] "No" "No" "Yes" "Yes" ...
 $ InternetService : chr [1:7032] "DSL" "Fiber optic" "Fiber optic" "Fiber optic" ...
 \ OnlineSecurity : chr [1:7032] "Yes" "No" "No" "No" ...
 $ OnlineBackup : chr [1:7032] "Yes" "No" "No" "No" ...
 \ DeviceProtection: chr [1:7032] "No" "No" "Yes" "Yes" \dots
$ TechSupport : chr [1:7032] "No" "No" "No" "Yes" ... $ StreamingTV : chr [1:7032] "No" "No" "Yes" "Yes" ...
 $ StreamingMovies : chr [1:7032] "No" "No" "Yes" "Yes" ...
 $ Contract : chr [1:7032] "Month-to-month" "Month-to-month" "Month-to-month" "Month-to-month" "...
$ PaperlessBilling: chr [1:7032] "Yes" "Yes" "Yes" "Yes" ...
 $ PaymentMethod : chr [1:7032] "Mailed check" "Electronic check" "Electronic check" "Electronic check" ...
$ Tenure : num [1:7032] 2 2 8 28 49 10 1 1 47 1 ...
$ TenureYear : chr [1:7032] "0-1 ano" "0-1 ano" "0-1 ano" "2-3 anos" ...
 $ MonthlyCharges : num [1:7032] 53.9 70.7 99.7 104.8 103.7 ...
 $ TotalCharges : num [1:7032] 108 152 820 3046 5036 ...
 \ \ Churn : chr [1:7032] "Yes" "Yes" "Yes" "Yes" ...
```

2. Análises Gráficas

As análises gráfica serão auxiliares para o levantamento sobre o comportamento dos clientes, churners e não-churners, de cada situação, e validação de quais variáveis do conjunto trarão maior relevância para modelagem.

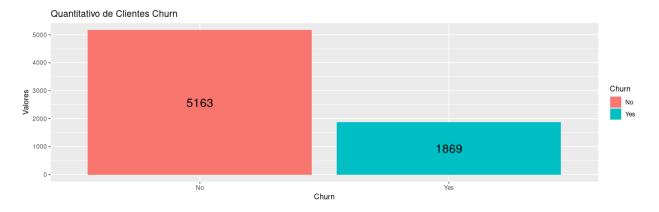
2.1 Variável alvo: Churn

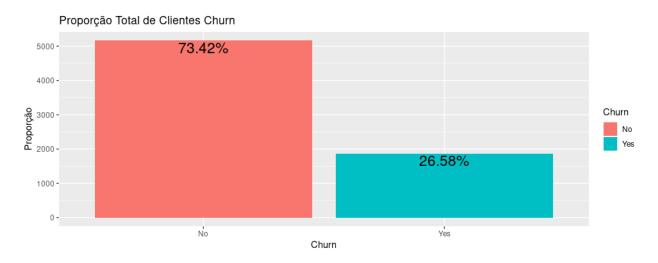
Sendo Churn a variável de interesse, a primeira visualização é da distribuição dos clientes que saíram (churners) e dos que permaneceram (não-churners).



Detalhamento da frequência de Churn X ChurnBin mostrando que ambas contém os mesmos dados, apenas com informações diferentes.

```
# Simples contagem de conferência entre as variáveis.
count(churn_clean,c('Churn', 'ChurnBin'))
>
    Churn ChurnBin freq
1  No     0 5163
2  Yes     1 1869
```





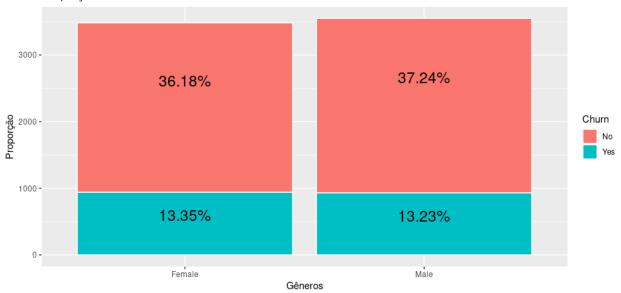
Com base no dados do gráfico pode-se observar que há uma proporção muito menor de clientes que saíram (churners) do que os clientes que permaneceram (não-churners), com aproximadamente 27% de churners do total de registros.

Essa fato não será considerado um viés na modelagem, já que essa proporção é bem realista, em se tratando de empresas de telecomunicações. Portanto, <u>não há preocupações com o balanceamento do conjunto de dados.</u>

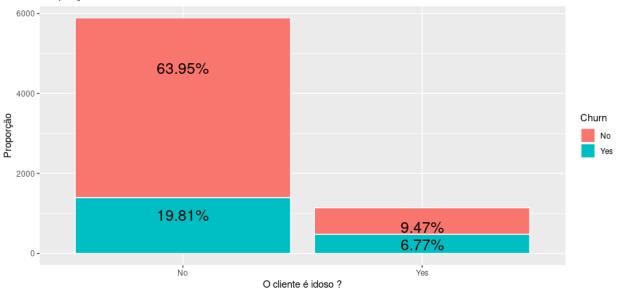
2.2 Dados Demográficos

Verificação dos percentuais de churners dentro das variáveis demográficas.

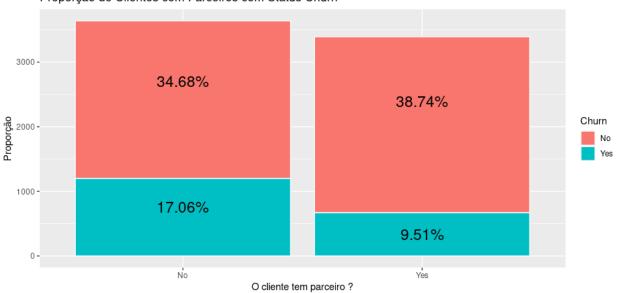




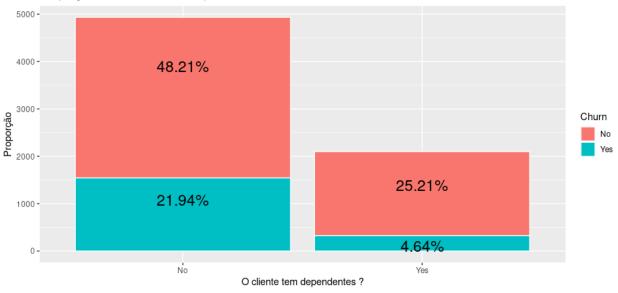
Proporção de Clientes Idosos com Status Churn



Proporção de Clientes com Parceiros com Status Churn



Proporção de Clientes com Dependentes com Status Churn

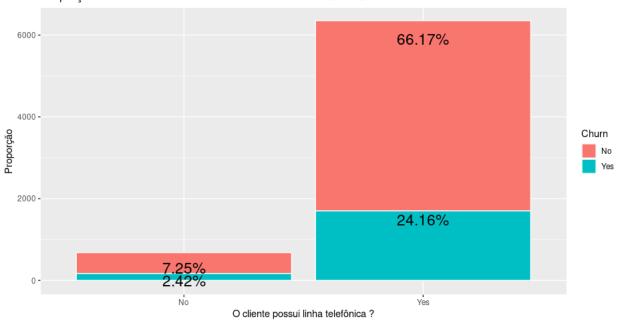


Com base nos gráficos, pode-se observar que:

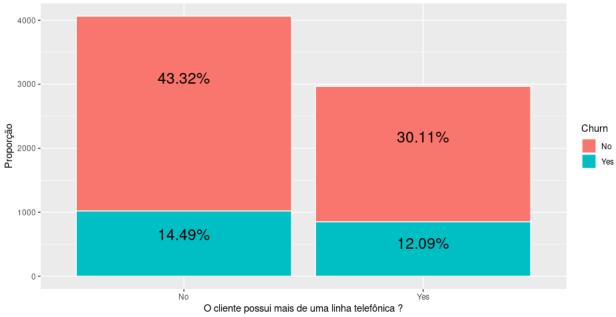
- a amostra de churners está equilibrada entre os gêneros;
- a amostra de chuners tem maior proporção para clientes com menos de 65 anos;
- para clientes sem parceiros e sem dependentes há maior proporção de churners;

2.3 Dados Serviços Telefônicos





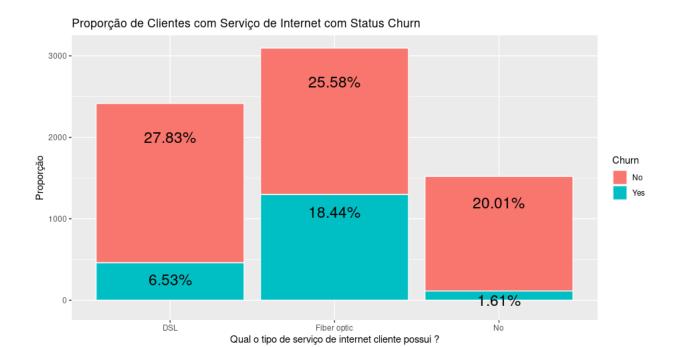




Com base nos gráficos, pode-se observar que:

- a amostra de chuners é maior para clientes que possuem serviço telefônico;
- a amostra de churners está equilibrada para clientes que possuem uma ou mais linhas.

2.4 Dados Serviços Internet

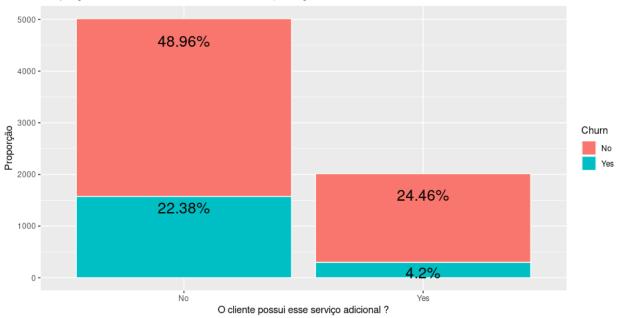


Com base nos gráficos, pode-se observar que:

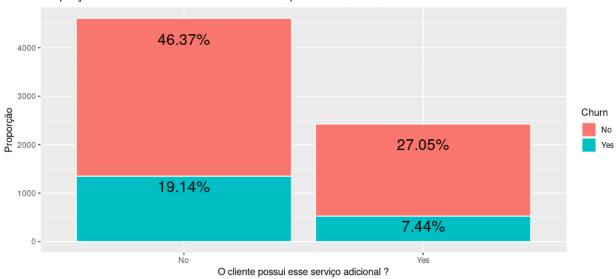
a amostra de churners tem maior proporção para clientes com conexão por fibra óptica.

Separando os gráficos dos serviço adicionais de internet, que estão todos atrelados ao tipo de conexão que cada cliente possui.

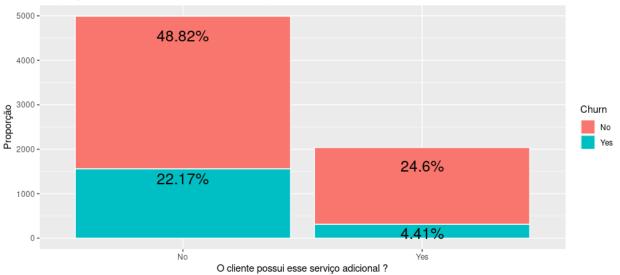
Proporção de Clientes com adicional de Segurança com Status Churn



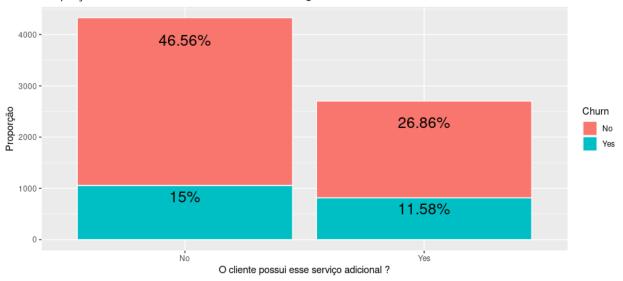




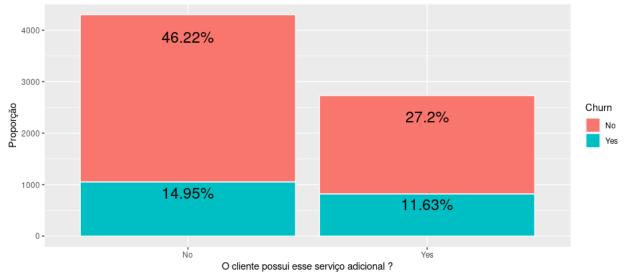
Proporção de Clientes com adicional de Suporte com Status Churn



Proporção de Clientes com adicional de Streaming de TV com Status Churn



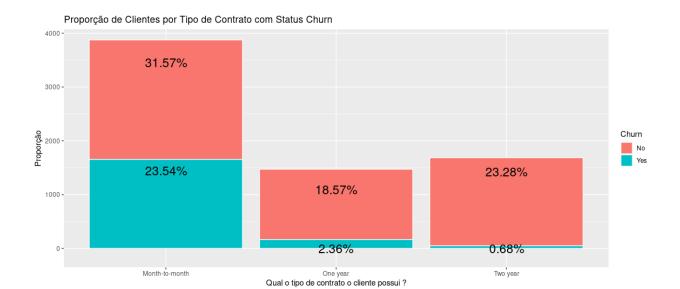




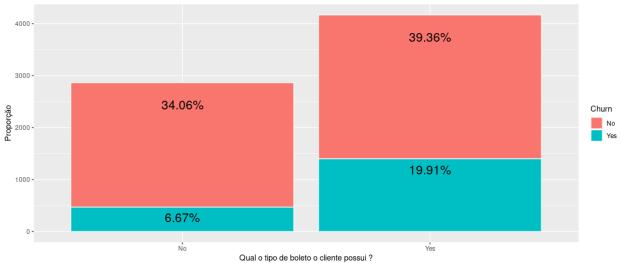
Com base nos gráficos, pode-se observar que:

 há maior proporção de churners para os clientes que não têm serviços adicionais habilitados em seus planos de internet.

2.5 Dados Contratuais

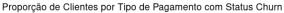


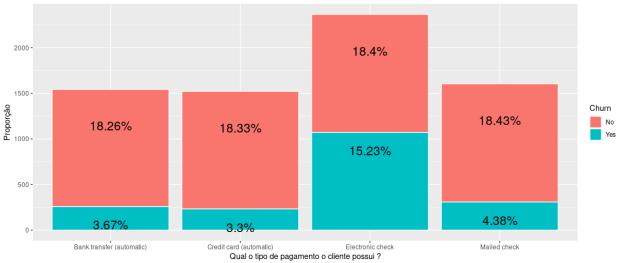




```
# Plotagem para Payment Method.
ggplot(churn_clean, aes(PaymentMethod, fill = Churn)) +
  geom_bar(position = "stack", colour = 'white') +
  geom_text(aes(y = ..count.. -200,
```

```
label = paste0(round(prop.table(..count..),4) * 100, '%')),
    stat = 'count',
    position = position_stack(.99),
    size = 6) +
labs(title = "Proporção de Clientes por Tipo de Pagamento com Status Churn",
    x = "Qual o tipo de pagamento o cliente possui ?",
    y = "Proporção")
```



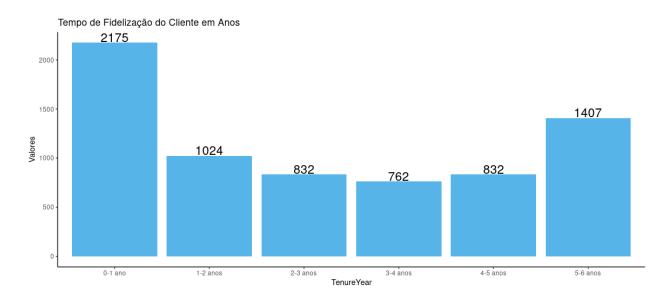


Com base nesses gráficos, pode-se observar que:

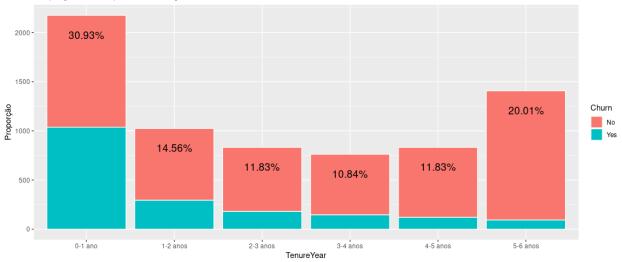
- a amostra de churners tem maior proporção para clientes com subscrição mensal (pré-pago);
- a amostra de churners tem maior proporção para clientes com fatura do tipo online;
- a amostra de churners tem maior proporção para clientes que efetuam pagamento online.

2.6 Dados Tempo de Fidelização

Visualização do quantitativo de clientes em cada ano:



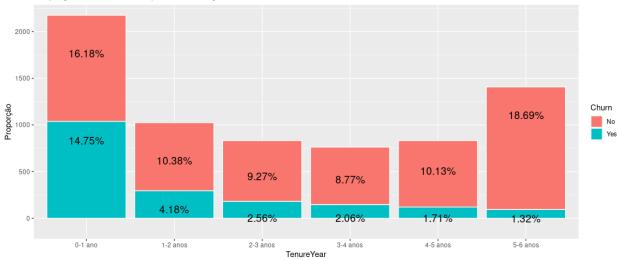
Proporção do Tempo de Fidelização X Churn

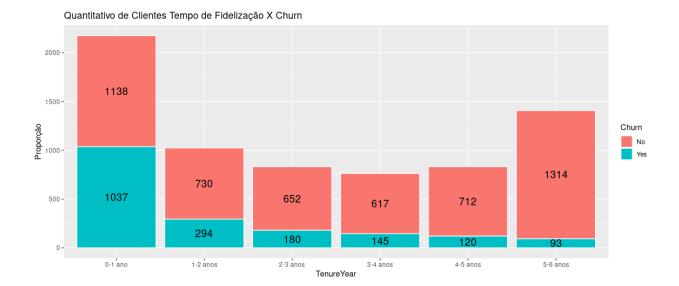


```
# Plotagem do percentual de clientes por ano X Churn.
ggplot(churn_clean,aes(x = TenureYear, fill = Churn)) +
  geom_bar(position = "stack", colour = 'white') +
  geom_text(aes(y = ..count.. -200,
```

```
label = paste0(round(prop.table(..count..),4) * 100, '%')),
    stat = 'count',
    position = position_stack(.99),
    size = 5) +
labs(title = "Proporção de Clientes Tempo de Fidelização X Churn",
    x = "TenureYear",
    y = "Proporção")
```

Proporção de Clientes Tempo de Fidelização X Churn





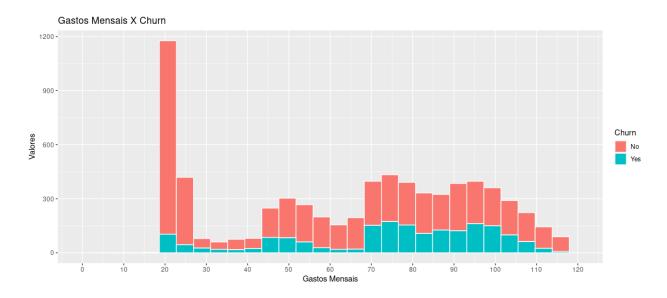
Com base nesses gráficos, pode-se observar que:

- a amostra de churners tem uma maior proporção para clientes com tempo de até 1 ano de relacionamento;
- há visivelmente um decréscimo de churners conforme aumenta o tempo de fidelização.

2.7 Dados Gastos Mensais

Os dados contínuos para os gastos de cada cliente é um gráfico com variabilidade de valores e, com isso, a plotagem de gráfico com valores fica muito prejudicada.

Visualizações mais simples (sem valores ou percentuais) podem fazer o papel da verificação dos dados, sem perder a objetividade do conteúdo.



```
# Verificando informçãoes estatísticas sobre a variável.

profiling_num(churn_clean)

variable mean std_dev variation_coef range_98 skewness kurtosis iqr

1 MonthlyCharges 64.79821 30.08597 0.4643026 [19.2, 114.7345] -0.2220555 1.743883 54.275

variable p_01 p_05 p_25 p_50 p_75 p_95 p_99

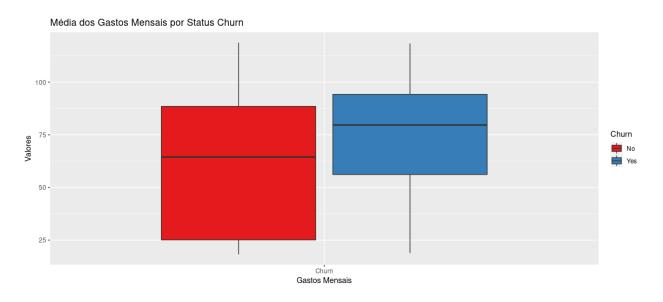
1 MonthlyCharges 19.2 19.65 35.5875 70.35 89.8625 107.4225 114.7345
```

Com base nesses gráficos, pode-se observar que:

• a amostra de churners tem uma maior proporção para clientes com valores de gastos mensais acima da média de \$64,80.

É possível ainda corroborar essa análise com uso das médias de gastos entre os churners e os nãochurners com um gráfico do tipo [boxplot].

```
# Média de MonthlyCharges por tipo de Churn.
data_means <- aggregate(churn_clean$MonthlyCharges,</pre>
                       list(churn_clean$Churn),
                        mean)
data_means
data_means
 Group.1 mean.churn_clean$MonthlyCharges
1
      No
                                 61.30741
2
      Yes
                                 74,44133
# Boxplot para média de MonthlyCharges.
options(repr.plot.width = 6, repr.plot.height = 2)
ggplot(churn_clean, aes(x="Churn", y=MonthlyCharges)) +
  geom_boxplot(aes(fill=Churn)) +
  scale_fill_brewer(palette="Set1") +
  labs(title = "Média dos Gastos Mensais por Status Churn",
      x = "Gastos Mensais",
       y = "Valores")
```



O valor médio dos gastos mensais é maior entre os churners.

3. Conclusões Preliminares

3.1 Conclusões com base nas Análises Exploratória

Com as análises desses gráficos, é possível avaliar em quais situações há churners (Churn = Yes), para cada variável categórica do conjunto de dados. Bem como demonstra aspectos em que o cliente é mais propenso ao churn:

Com base nas avalições iniciais há mais churners para clientes:

- · sem dependentes;
- sem parceiros;
- · com menos de 65 anos;
- com serviço de telefonia habilitado maior em apenas uma linha;
- com serviço de internet habilitado maior em Fibra Óptica;
- com serviços online adicionais não habilitados;
- com contratos pré-pago (mês a mês);
- com fatura online sem papel;
- com pagamento de fatura por meio eletrônico;
- com média de gastos mensais superior à \$65,00.

Dentre as informações avaliadas, importante destacar que o gênero não foi identificado como um fator para churn.