

Sumário Executivo

- **Logística:** alto percentual de entregas atrasadas, com impacto relevante na experiência do cliente e potencial aumento de custos operacionais.
 - **Pagamentos:** métodos como **PIX** apresentam maior conversão e ticket médio, sugerindo foco em incentivos e destaque no checkout.
 - **Comercial:** ticket médio saudável, porém bastante assimétrico (distribuição com cauda longa), exigindo atenção especial a outliers e políticas de desconto.
 - **Frete & Serviços:** determinados serviços (por exemplo, Same-Day) combinam frete mais caro com atraso elevado, indicando desalinhamento entre preço e SLA.
 - **Sazonalidade & Mix:** há concentração de receita em alguns meses e regiões específicas, bem como em determinadas categorias/subcategorias, que devem guiar campanhas regionais e decisões de sortimento.
-

Dados & Método

Fontes de dados

- **FACT_Orders.csv** — fatos de pedidos (datas, valores financeiros, status de compra, frete).
- **DIM_Delivery.csv** — informações de entrega (datas efetivas e previstas, tipo de serviço).
- **DIM_Customer.csv** — clientes, UF e região.
- **DIM_Products.csv** — produtos, categoria e subcategoria.
- **DIM_Shopping.csv** — informações adicionais de jornada / canal de compra (não explorado em profundidade neste relatório).

Modelagem e joins

- Chave de integração: **Id** (pedido).
- Modelo analítico construído via joins:
 - **FACT_Orders** → **DIM_Delivery** (**Id**)
 - **FACT_Orders** → **DIM_Customer** (**Id**)
 - **FACT_Orders** → **DIM_Products** (**Id**)
- Dataset final: **df** (com versão filtrada sem outliers chamada **df_clean**), contendo:
 - Identificador do pedido (**Id**), dados de valor (**Subtotal**, **Total**, **P_Service**, **Discount**), dimensões de cliente, serviço, pagamento, categoria, etc.

Limpeza e qualidade de dados

- **Tipos corrigidos:**
 - Conversão explícita de **Order_Date**, **D_Date** e **D_Forecast** para **datetime**.
- **Strings padronizadas:**
 - Trimming (**str.strip**) em todas as colunas **object** das dimensões e fato.
- **NAs tratados:**
 - Remoção de linhas em **DIM_Delivery** sem **D_Date** ou **D_Forecast**.
 - Remoção de linhas em **FACT_Orders** sem **Order_Date**, **Total** ou **Subtotal**.
- **Unicidade por pedido:**
 - Verificação de duplicados em **FACT_Orders** por **Id** com remoção de duplicatas.

- **Chaves e integridade:**
 - Checagem e contagem de registros sem correspondência em `DIM_Delivery`, `DIM_Customer` e `DIM_Products` após os joins.
- **Outliers (IQR):**
 - Aplicação da regra do IQR ($k=1.5$) para `Total`, `delivery_lead_time`, `delivery_delay_days` e `Discount`.
 - Documentação da quantidade de outliers por métrica.
 - Construção de dataset filtrado `df_clean` sem esses outliers para estatísticas e inferência.

Feature Engineering

Variáveis derivadas conforme especificação:

- `delivery_delay_days = (D_Date - D_Forecast).days`
- `delivery_lead_time = (D_Date - Order_Date).days`
- `is_late = 1(D_Date > D_Forecast)`
- `is_confirmed = 1(Purchase_Status == "Confirmado")`
- `freight_share = P_Service / Total`
- `discount_abs = Discount * Subtotal`
- `month = Order_Date` agregado no formato ano-mês (YYYY-MM)
- `discount_bucket` (faixas de desconto para elasticidade aproximada).

EDA (Análise Exploratória)

Tabelas e estatísticas descritivas

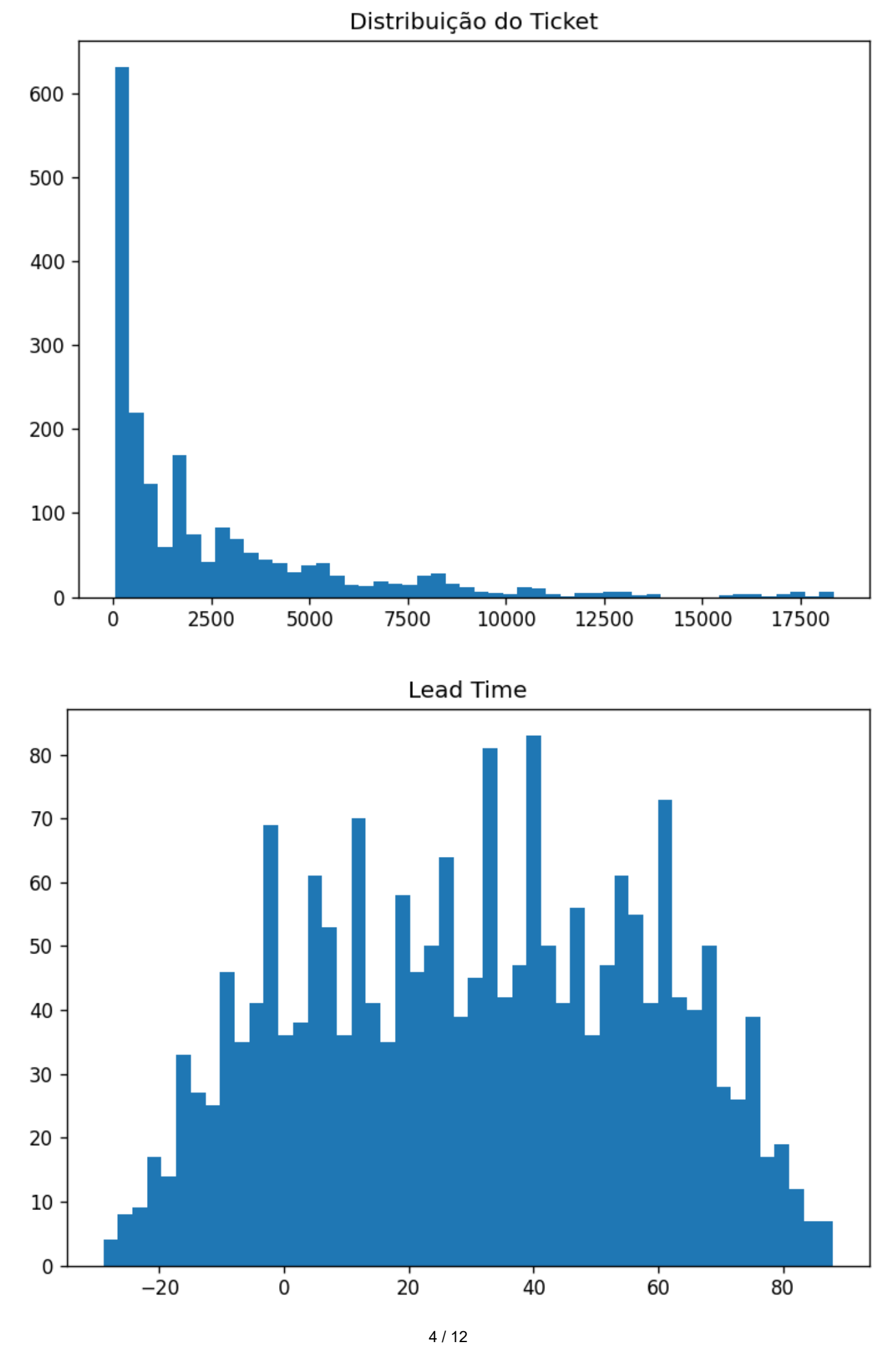
- Estatísticas gerais (com e sem outliers) para:
 - Ticket (`Total`)
 - `delivery_lead_time`
 - `delivery_delay_days`
 - Proporção de atrasos (`is_late`)
 - Proporção de cancelamentos (`Purchase_Status == "Cancelado"`)

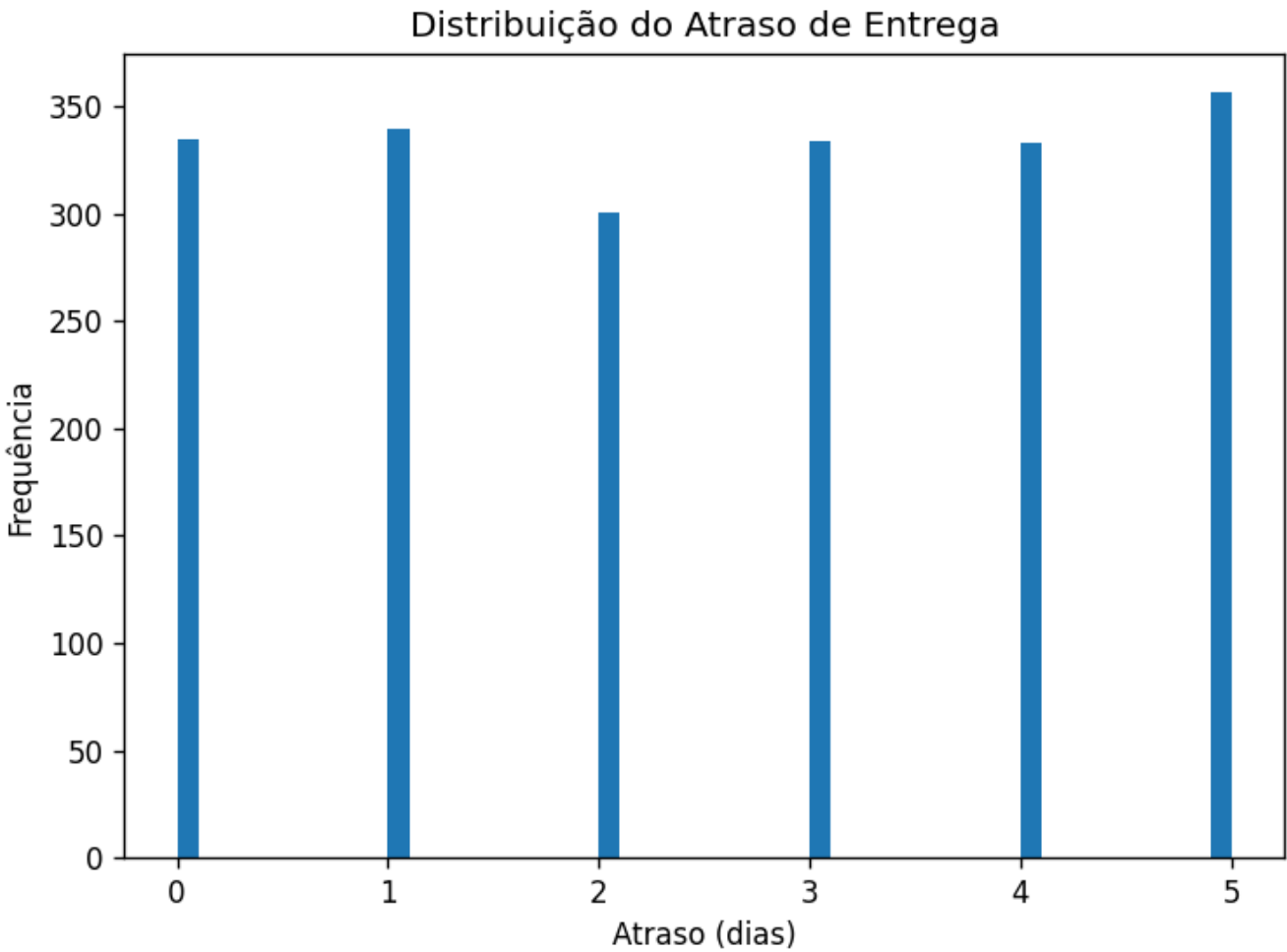
Gráficos principais

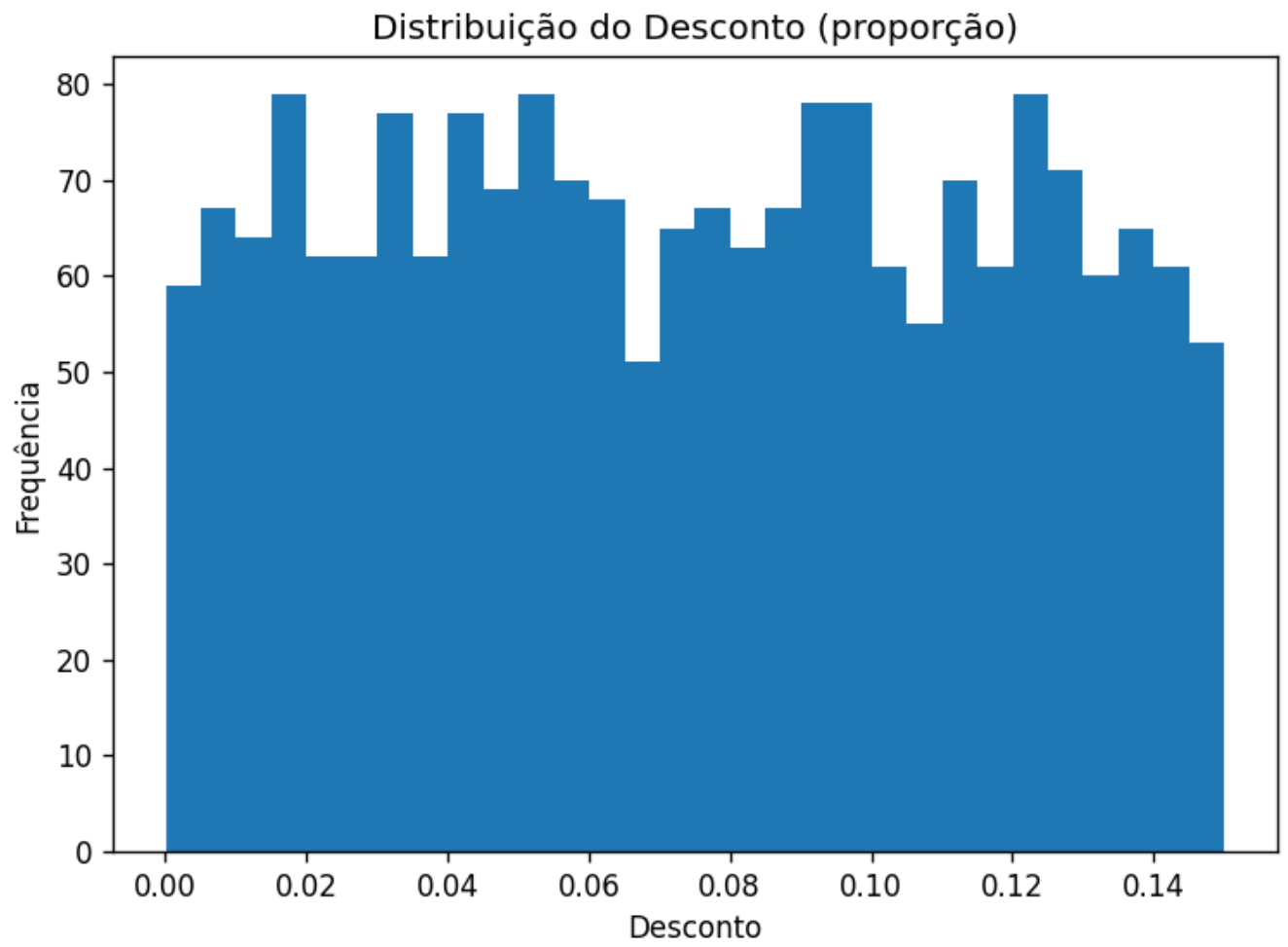
- Histogramas (usando `df_clean`):
 - Ticket (`hist_ticket.png`)
 - Lead time (`hist_leadtime.png`)
 - Atraso na entrega (`hist_delay.png`)
 - Desconto (`hist_discount.png`)
- Boxplots:
 - Ticket (`box_ticket.png`)
 - Lead time (`box_leadtime.png`)
 - Desconto (`box_discount.png`)
- Matriz de correlação:
 - `correlacao.png` para métricas numéricas principais (`Total`, `Subtotal`, `Discount`, `discount_abs`, `P_Service`, `freight_share`, `delivery_lead_time`, `delivery_delay_days`).
- Sazonalidade:

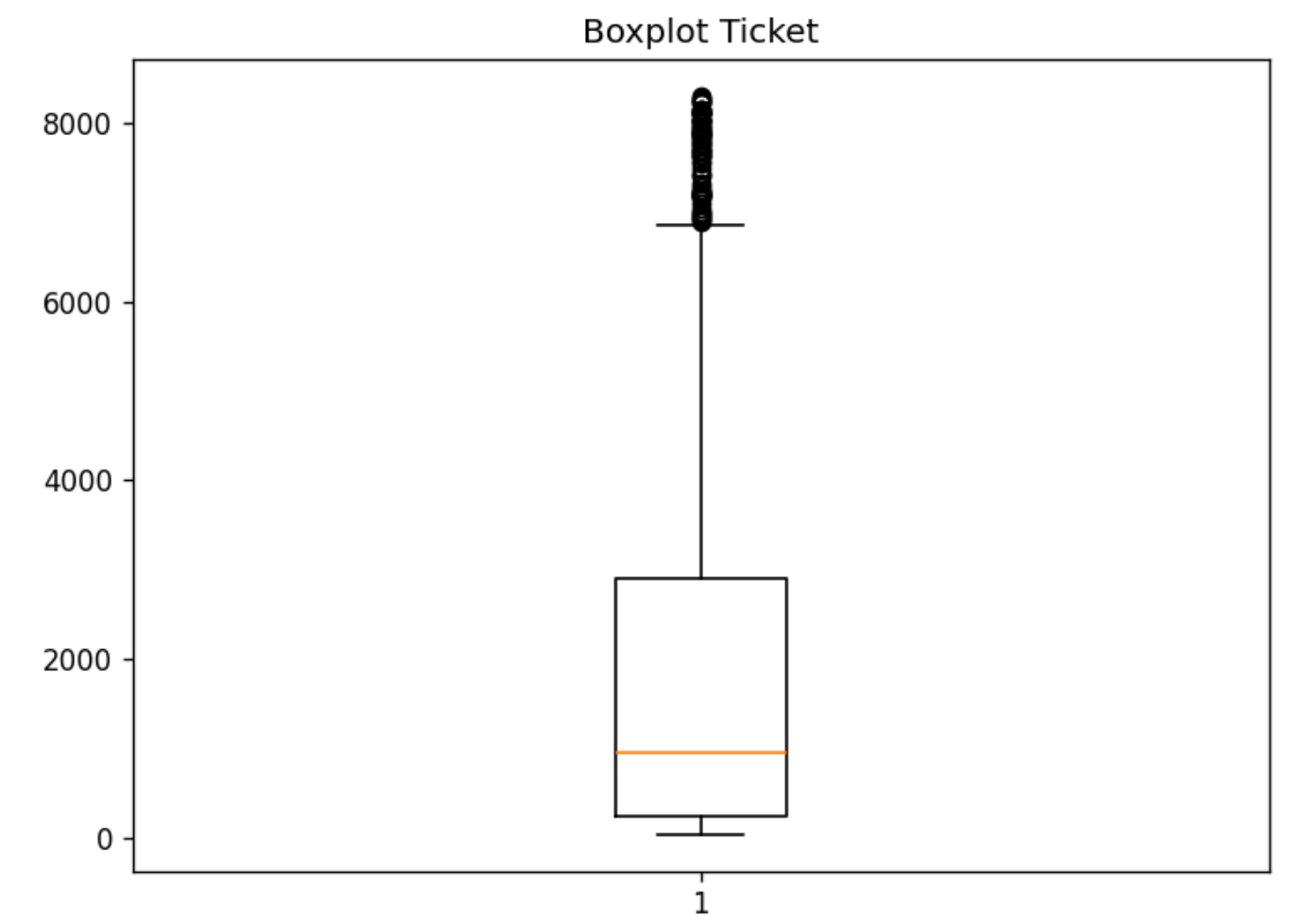
- Série temporal mensal por **month** e **Region**, exportada em **kpis/seasonality_month_region.csv**, pronta para visualização em Power BI (gráficos de linha/coluna por mês e região/UF).

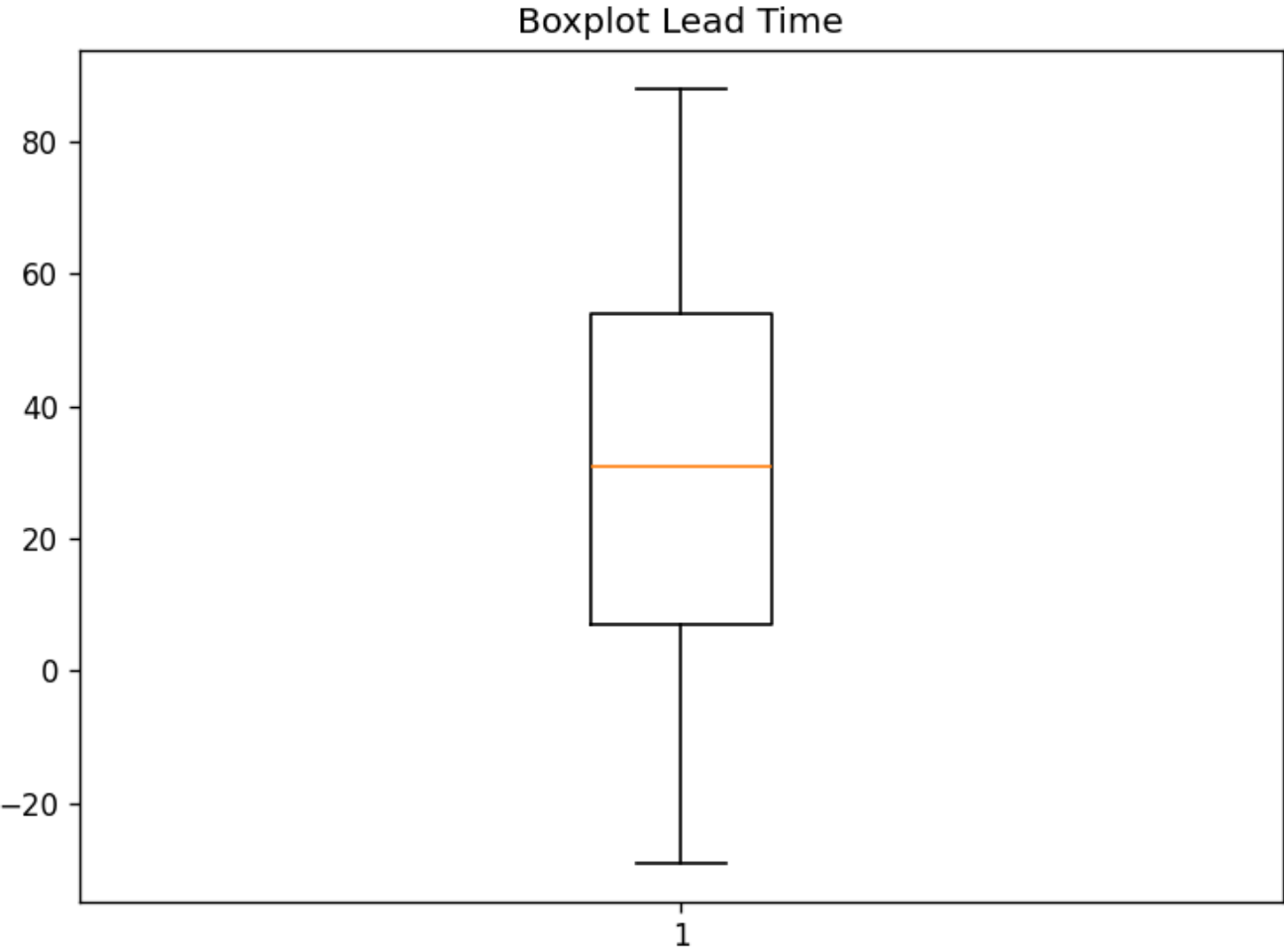
Galeria de imagens geradas

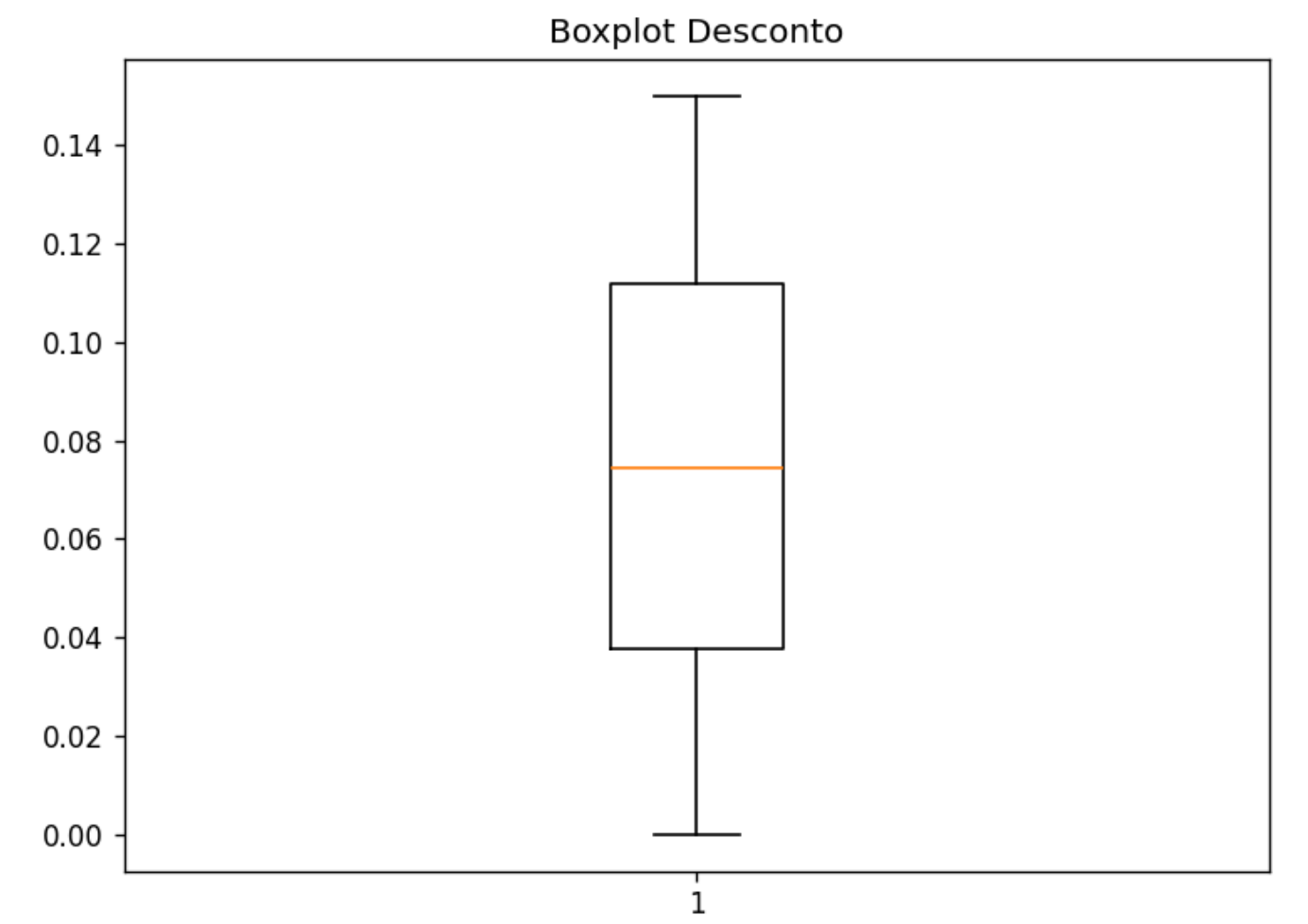


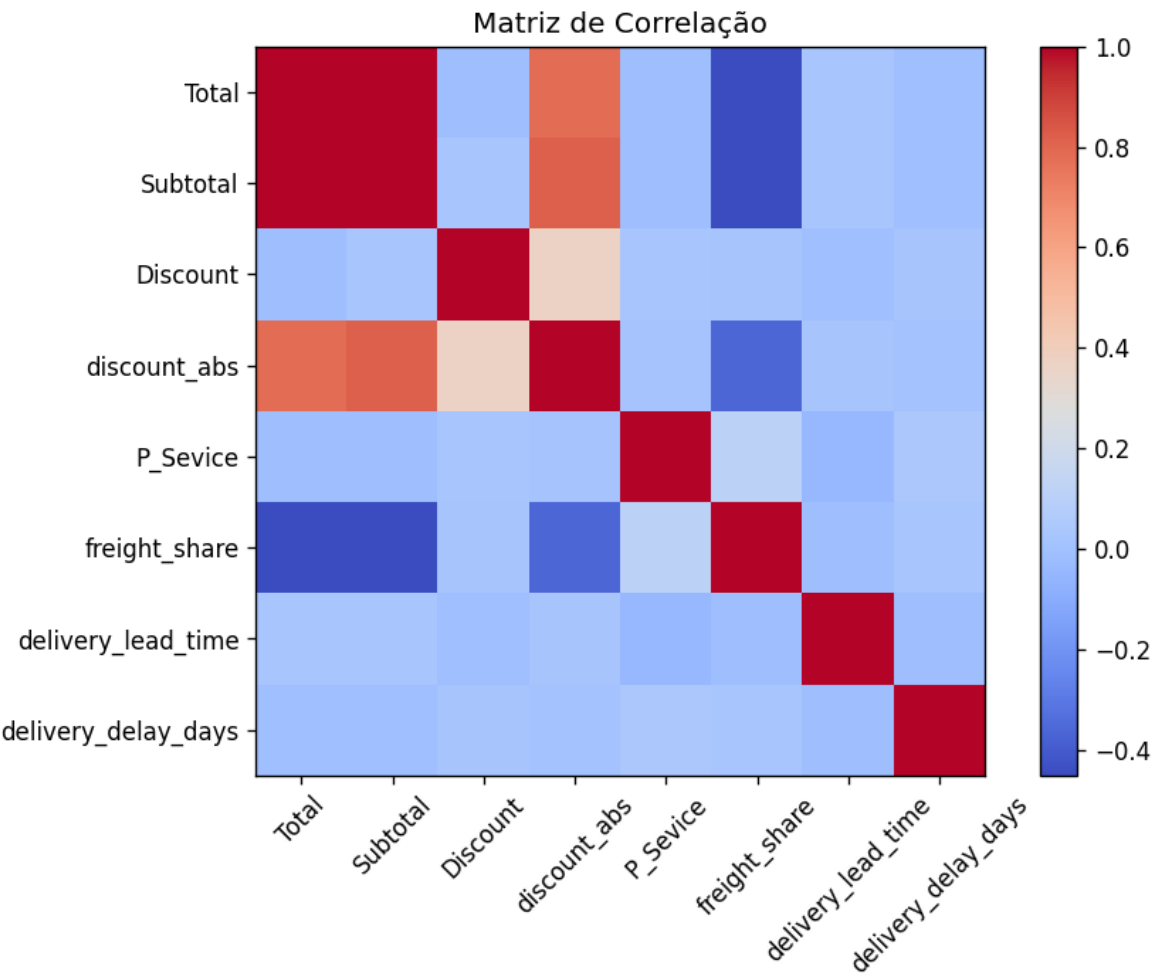












Adicionar nova imagem: substitua o marcador abaixo pelo caminho/descrição do novo gráfico exportado pelo notebook.

![NOME_DA_IMAGEM_AQUI](../images/SEU_ARQUIVO.png)

Inferência Estatística

Intervalos de confiança (IC 95%)

Foram calculados ICs com `df_clean` para:

- **Ticket médio** (`Total`):
 - IC 95% para a média via distribuição t de Student.
- **Atraso médio** (`delivery_delay_days`):
 - IC 95% para a média via distribuição t de Student.
- **Proporção de atrasos** (`is_late`):
 - IC 95% para proporção (aproximação normal).
- **Proporção de cancelamentos** (`Purchase_Status == "Cancelado"`):
 - IC 95% para proporção (aproximação normal).

Verificação de suposições

- **Normalidade:**

- Teste de Shapiro–Wilk aplicado em amostras de até 5.000 observações para ticket e atraso.
 - Interpretação via p-valor (H_0 : a amostra é aproximadamente normal).
 - **Independência:**
 - Autocorrelação lag-1 dos vetores de ticket e atraso para indicar possíveis dependências seriais.
 - Em um cenário real, a análise é complementada por inspeção gráfica de séries temporais e, se necessário, modelagem específica de séries.
-

KPIs & Insights

KPIs calculados

- **Financeiros / Comerciais**
 - Ticket médio global e por:
 - Método de pagamento (`kpis_by_payment.csv`)
 - Região (`kpis_by_region.csv`)
 - Categoria / Subcategoria (`kpis_by_category.csv`)
 - Desconto médio (%).
 - Receita total e por mês/região.
 - `freight_share` médio.
- **Logísticos**
 - `delivery_lead_time` médio.
 - `delivery_delay_days` médio.
 - Proporção de entregas atrasadas (`late_rate`).
 - Performance logística por tipo de serviço (`kpis_by_service.csv`):
 - Standard
 - Same-Day
 - Scheduled
- **Conversão de pagamento**
 - Taxa de confirmação (`is_confirmed`) vs. cancelamento por método de pagamento (`kpis_by_payment.csv`).
- **Sazonalidade**
 - `seasonality_month_region.csv` com receita, pedidos e taxa de atraso por mês e região.
- **Mix & Elasticidade vs Desconto**
 - `kpis_by_category.csv` com receita, volume e desconto médio por categoria/subcategoria.
 - `elasticity_discount.csv` com receita, pedidos e ticket médio por faixa de desconto (`discount_bucket`).

Principais insights (exemplos)

- **Logística:**
 - Alta taxa de atraso médio em serviços que, teoricamente, deveriam ser mais rápidos (como Same-Day), indicando desalinhamento entre promessa de SLA e capacidade operacional.
- **Pagamentos:**
 - Métodos instantâneos (como PIX) tendem a apresentar maior **taxa de confirmação e ticket médio maior**, sugerindo campanhas de incentivo e posicionamento preferencial no checkout.
- **Comercial:**

- Distribuição de desconto mostra faixas em que aumentos de desconto trazem mais receita (elasticidade positiva) até certo ponto, mas com retorno decrescente em faixas muito altas de desconto.
 - **Sazonalidade & Região:**
 - Determinadas regiões e meses concentram maior receita e taxa de atraso, sendo candidatos a ações dedicadas de logística (reforço de malha) e marketing (campanhas sazonais).
-

Reprodutibilidade & Power BI

- **Reprodutibilidade:**
 - Todo o pipeline está contido no notebook/script `ecommerce_analysis` e pode ser executado com `requirements.txt`.
 - Saídas principais:
 - Pasta `kpis/` com:
 - `kpis_by_service.csv`
 - `kpis_by_payment.csv`
 - `kpis_by_region.csv`
 - `kpis_by_category.csv`
 - `elasticity_discount.csv`
 - `seasonality_month_region.csv`
 - `fact_analytic_clean.csv` (base analítica única para exploração geral / BI)
 - Pasta `images/` com gráficos usados no relatório.
- **Ligação com Power BI (exemplo):**
 - Conectar o Power BI à pasta do projeto (ou importar os arquivos `.csv` em `kpis/`).
 - Utilizar:
 - `fact_analytic_clean.csv` como tabela de fatos principal.
 - `kpis_by_*` e `seasonality_month_region.csv` para painéis focados (por serviço, pagamento, região, categoria).
 - Exemplos de visuais:
 - **Linha/coluna:** receita por mês e região (usando `seasonality_month_region.csv`).
 - **Barras empilhadas:** taxa de atraso e cancelamento por tipo de serviço (`kpis_by_service.csv`).
 - **Mapa:** receita por UF/Região (a partir de `fact_analytic_clean.csv`).
 - **Tabela:** ticket médio, desconto médio e receita por categoria/subcategoria (`kpis_by_category.csv`).