Análise Exploratória

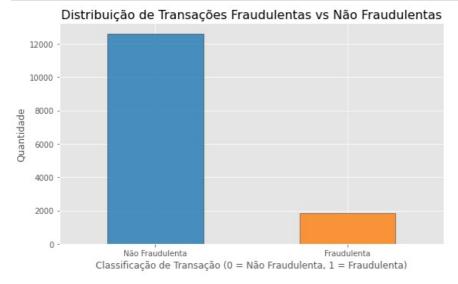
Inicialmente uma análise exploratória para entender o dataset que será utilizado para modelagem.

```
In [15]:
           import fireducks.pandas as pd
           import matplotlib.pyplot as plt
           import seaborn as sns
In [21]:
           df = pd.read csv("fraud data.csv")
In [28]:
           df.head()
                                                                                                                 job
             trans_date_trans_time
                                                                   city state
                                                                                          long city_pop
                                                                                                                      dob
                                    merchant
                                                 category
                                                            amt
                                                                                  lat
                                     "Stokes.
                                                                                                        "Administrator,
          0
                  04-01-2019 00:58 Christiansen
                                                           14.37 Wales
                                                                         AK 64.7556 -165.6723
                                                                                                    145
                                                                                                                       11-
                                                                                                                           a3806e984cec6ac(
                                               grocery_net
                                                                                                           education"
                                   and Sipes'
                                                                                                                     1939
                                                                                                                       09-
                                                                                                        "Administrator,
                  04-01-2019 15:06 Predovic Inc shopping_net 966.11 Wales
                                                                         AK 64.7556 -165.6723
                                                                                                                       11-
                                                                                                                             a59185fe1b9ccf2
                                                                                                            education"
                                                                                                                     1939
                                   Wisozk and
                                                                                                        "Administrator,
          2
                  04-01-2019 22:37
                                                 misc_pos
                                                           49.61 Wales
                                                                         AK 64.7556 -165.6723
                                                                                                    145
                                                                                                                       11-
                                                                                                                           86ba3a888b42cd3
                                       Sons
                                                                                                           education"
                                                                                                                     1939
                                                                                                                       09-
                                     Murray-
                                                                                                        "Administrator,
          3
                  04-01-2019 23:06
                                              grocery_pos 295.26 Wales
                                                                         AK 64.7556 -165.6723
                                                                                                                       11-
                                                                                                                            3a068fe1d856f0e
                                    Smitham
                                                                                                            education"
                                                                                                                     1939
                                                                                                                       09-
                                                                                                        "Administrator,
                  04-01-2019 23:59
                                   Friesen Lt health fitness
                                                          18.17 Wales
                                                                         AK 64.7556 -165.6723
                                                                                                    145
                                                                                                                       11-
                                                                                                                            891cdd11910287!
                                                                                                           education'
                                                                                                                      1939
In [24]:
           #Garantir que o campo is fraud seja apenas 0 e 1
           df['is fraud'] = pd.to numeric(df['is fraud'], errors='coerce').fillna(0).astype(int)
           df['is_fraud'].unique()
          array([1, 0])
Out[24]:
In [23]:
           df.info()
          <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
          RangeIndex: 14446 entries, 0 to 14445
          Data columns (total 15 columns):
           #
                Column
                                          Non-Null Count Dtype
           - - -
           0
                trans_date_trans_time 14446 non-null
                                                             object
           1
                                          14446 non-null
                merchant
                                                            obiect
           2
                category
                                           14446 non-null
                                                             object
           3
                amt
                                          14446 non-null
                                                             float64
           4
                                          14446 non-null
                city
                                                            object
           5
                state
                                          14446 non-null
                                                            object
           6
                lat
                                          14446 non-null
                                                             float64
           7
                                          14446 non-null
                                                             float64
                lona
           8
                                          14446 non-null
                city_pop
                                                             int64
           9
                                          14446 non-null
                job
                                                             object
           10
                dob
                                          14446 non-null
                                                             object
           11
                trans num
                                          14446 non-null
                                                             object
                                          14446 non-null
                merch lat
                                                             float64
           12
           13
                merch_long
                                          14446 non-null
                                                             float64
                                           14446 non-null
                is fraud
                                                             object
          dtypes: float64(5), int64(1), object(9)
          memory usage: 1.7+ MB
          O gráfico abaixo mostra que por característica é um dataset desbalanceado, então métricas como recall e F1 devem ser utilizadas para
          avaliar os resultados.
```

```
alpha=0.8,
   edgecolor='black'
)

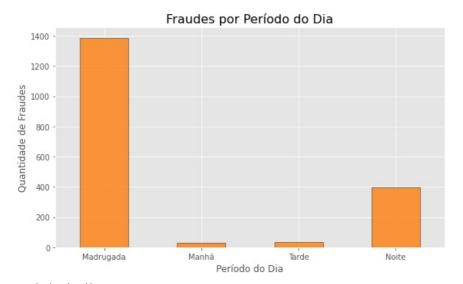
# Configurar rótulos e título
plt.xlabel('Classificação de Transação (0 = Não Fraudulenta, 1 = Fraudulenta)', fontsize=12)
plt.ylabel('Quantidade', fontsize=12)
plt.title('Distribuição de Transações Fraudulentas vs Não Fraudulentas', fontsize=16)
plt.xticks(ticks=[0, 1], labels=['Não Fraudulenta', 'Fraudulenta'], rotation=0)

# Mostrar o gráfico
plt.tight_layout()
plt.show()
```



Os dois gráficos abaixo mostram que o período da madrigada meia noite às seis da manhã acontecem o maior número de fraudes e possivelmente as maiores tentativas. Algo que pode ser trabalhado na limpeza de dados e testado hipoteses.

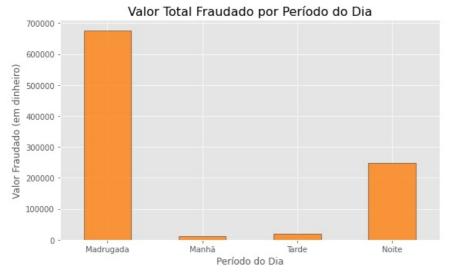
```
In [29]:
                             # Criar a coluna 'periodo do dia' com base na hora da transação
                             def definir periodo(hora):
                                        if 6 <= hora < 12:
                                                    return 'Manhã'
                                        elif 12 <= hora < 18:
                                                    return 'Tarde'
                                         elif 18 <= hora < 24:
                                                    return 'Noite'
                                                    return 'Madrugada'
                             # Converter trans_date_trans_time para datetime caso necessário
                            df['trans date trans time'] = pd.to datetime(df['trans date trans time'], errors='coerce')
                             # Extrair a hora e definir o período do dia
                             df['transaction_hour'] = df['trans_date_trans_time'].dt.hour
                            df['periodo do dia'] = df['transaction hour'].apply(definir_periodo)
                             # Agrupar por período do dia e somar as fraudes
                             fraudes por periodo = df.groupby('periodo do dia')['is fraud'].sum().reindex(['Madrugada', 'Manhã', 'Tarde', 'Manhã', 'Manhã', 'Tarde', 'Manhã', 'Manhã', 'Tarde', 'Manhã', 'Tarde', 'Manhã', 'Manhã', 'Tarde', 'Manhã', 'Manhã', 'Tarde', 'Manhã', 'Manhã', 'Tarde', 'Manhã', 'Tarde', 'Manhã', 'Tarde', 'Manhã', 'Manhā', 'Manhā', 'Manhā', 'Manhā', 'Manhā', 'M
                             # Exibir os resultados
                             fraudes_por_periodo.plot(kind='bar', figsize=(8, 5), color='#ff7f0e', edgecolor='black', alpha=0.8)
                             plt.title('Fraudes por Período do Dia', fontsize=16)
                             plt.xlabel('Período do Dia', fontsize=12)
                             plt.ylabel('Quantidade de Fraudes', fontsize=12)
                             plt.xticks(rotation=0)
                             plt.tight layout()
                             plt.show()
                             fraudes por periodo
```



```
Out[29]: periodo_do_dia
Madrugada 1385
Manhã 29
Tarde 36
Noite 394
```

Name: is_fraud, dtype: int64

```
# Agrupar por período do dia e somar os valores de 'amt' para transações fraudulentas
valor_fraudado_por_periodo = df[df['is_fraud'] == 1].groupby('periodo_do_dia')['amt'].sum().reindex(['Madrugada'
# Plotar o gráfico
plt.figure(figsize=(8, 5))
valor_fraudado_por_periodo.plot(kind='bar', color='#ff7f0e', edgecolor='black', alpha=0.8)
plt.title('Valor Total Fraudado por Período do Dia', fontsize=16)
plt.xlabel('Período do Dia', fontsize=12)
plt.ylabel('Valor Fraudado (em dinheiro)', fontsize=12)
plt.xticks(rotation=0)
plt.tight_layout()
plt.show()
valor_fraudado_por_periodo
```



```
Out[32]: periodo_do_dia
Madrugada 676147.95
Manhã 11628.38
Tarde 20515.23
Noite 247330.12
Name: amt, dtype: float64
```

```
# Contar o número de transações (fraude e não fraude) por mês
transacoes_por_mes = df.groupby(['transaction_month', 'is_fraud'])['is_fraud'].count().unstack(fill_value=0)

# Plotar o gráfico lado a lado
transacoes_por_mes.plot(
    kind='bar',
    figsize=(14, 6),
    color=['#1f77b4', '#ff7f0e'],
    edgecolor='black',
    alpha=0.8
)
plt.title('Transações por Mês (Fraudes e Não Fraudes)', fontsize=16)
plt.xlabel('Mês', fontsize=12)
plt.ylabel('Quantidade de Transações', fontsize=12)
```

```
plt.xticks(rotation=0)
plt.legend(['Não Fraude', 'Fraude'], title='Classificação', fontsize=10)
plt.tight_layout()
plt.show()
```

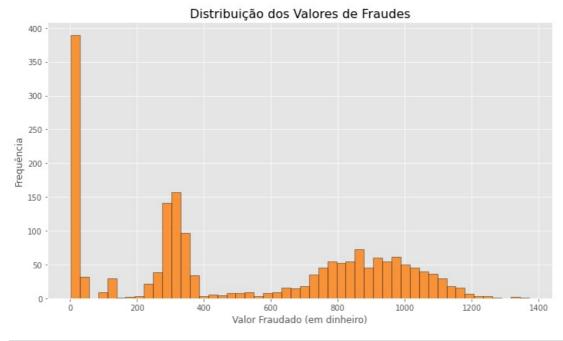
Transações por Mês (Fraudes e Não Fraudes) Classificação Não Fraude Praude Output Diagram de Praude Diagram de Praude Output Diagram de Praude Output Diagram de Praude Output Diagram de Praude Diagram de Praude Output Diagram de Praude Output Diagram de Praude Diagram de Pra

```
In [52]: invalid_amt_values = fraudes['amt'].apply(lambda x: isinstance(x, (int, float))).value_counts()
Out[52]: amt
```

Out[52]: True 1844
Name: count, dtype: int64

O gráfico abaixo mostra os valores com mais frequência de fraudes e um pico em valores menores de 100\$, uma boa concentração entre 200\$ e 400\$ e poucas incidências acima de 1000.

```
In [65]:
# Simplificar o processo e garantir que o gráfico seja criado corretamente
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.hist(fraudes['amt'], bins=50, color='#ff7f0e', edgecolor='black', alpha=0.8)
plt.tile('Distribuição dos Valores de Fraudes', fontsize=16)
plt.xlabel('Valor Fraudado (em dinheiro)', fontsize=12)
plt.ylabel('Frequência', fontsize=12)
plt.tight_layout()
plt.show()
```

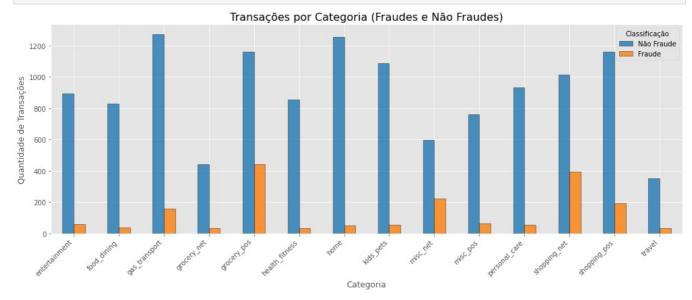


```
In [67]:
# Contar o número de transações (fraude e não fraude) por estado
transacoes_por_estado = df.groupby(['category', 'is_fraud'])['is_fraud'].count().unstack(fill_value=0)

# Plotar o gráfico lado a lado
transacoes_por_estado.plot(
    kind='bar',
    figsize=(14, 6),
    color=['#1f77b4', '#ff7f0e'],
    edgecolor='black',
    alpha=0.8
)
```

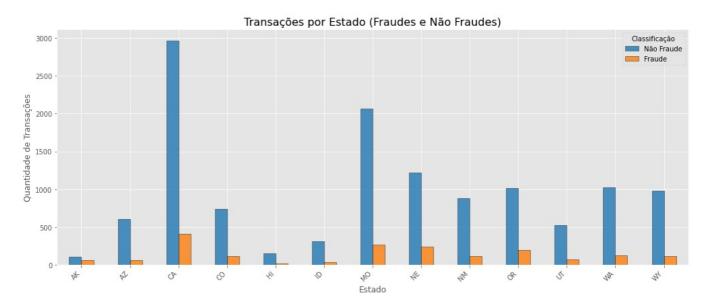
```
plt.title('Transações por Categoria (Fraudes e Não Fraudes)', fontsize=16)
plt.xlabel('Categoria', fontsize=12)
plt.ylabel('Quantidade de Transações', fontsize=12)
plt.xticks(rotation=45, ha='right')
plt.legend(['Não Fraude', 'Fraude'], title='Classificação', fontsize=10)
plt.tight_layout()
plt.show()

transacoes_por_estado
```



```
is_fraud
     category
entertainment
               894
                     59
               831
  food_dining
gas_transport 1271
                    159
  grocery_net
               442
                     32
 grocery_pos 1158
health_fitness
               855
                     36
       home
              1253
                     51
    kids_pets
              1085
               598 223
    misc net
    misc_pos
               759
                     64
personal_care
               933
                     57
shopping_net 1012 396
shopping_pos
             1160
                    194
        travel
               351
```

```
In [63]:
          # Contar o número de transações (fraude e não fraude) por estado
          transacoes_por_estado = df.groupby(['state', 'is_fraud'])['is_fraud'].count().unstack(fill_value=0)
          # Plotar o gráfico lado a lado
          transacoes_por_estado.plot(
               kind='bar'
               figsize=(14, 6),
               color=['#1f77b4',
                                 , '#ff7f0e'],
               edgecolor='black',
               alpha=0.8
          plt.title('Transações por Estado (Fraudes e Não Fraudes)', fontsize=16)
          plt.xlabel('Estado', fontsize=12)
plt.ylabel('Quantidade de Transações', fontsize=12)
          plt.xticks(rotation=45, ha='right')
          plt.legend(['Não Fraude', 'Fraude'], title='Classificação', fontsize=10)
          plt.tight_layout()
          plt.show()
          transacoes por estado
```



is_fraud	0	1
state		
AK	108	65
AZ	609	64
CA	2965	410
СО	741	115
Н	156	16
ID	314	33
МО	2062	267
NE	1222	238
NM	882	121
OR	1014	197
UT	524	73
WA	1024	126
WY	981	119