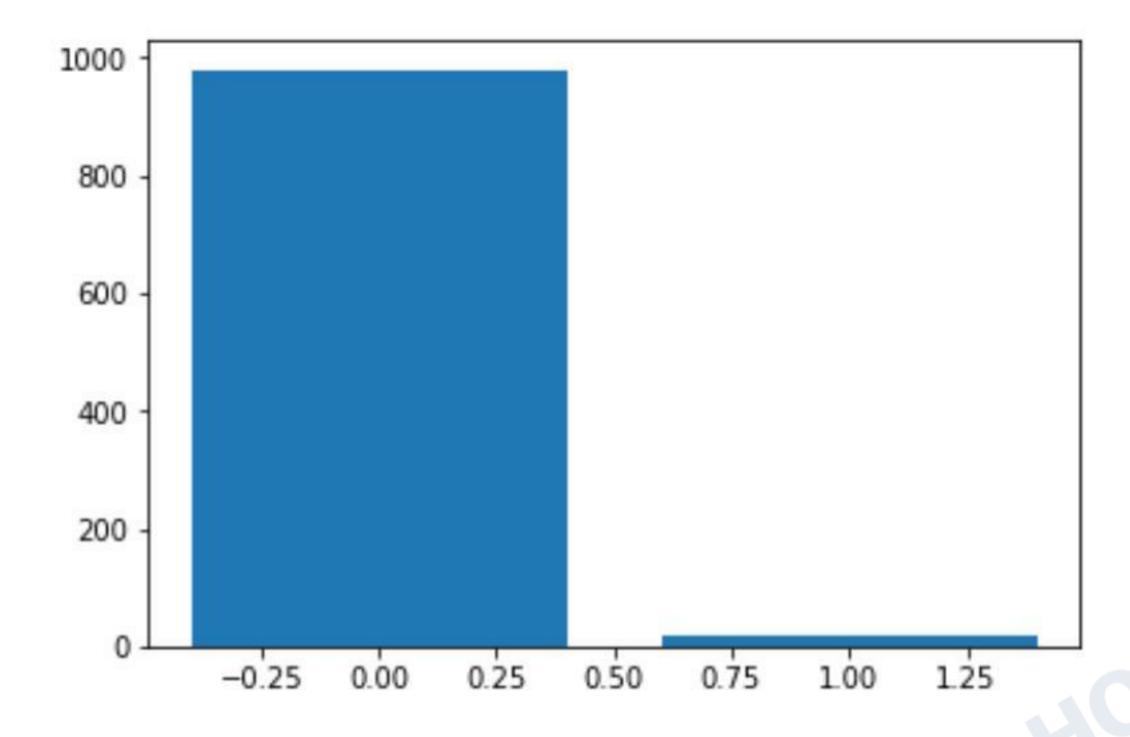
Chapter 8 - Ex1: Hacide

- Cho 2 tập tin là hacide_train.csv và hacide_test.csv. Dữ liệu này được dùng để xây dựng model dự đoán và kiểm tra một mẫu là hiếm hay phổ biến.
- Đọc dữ liệu hacide_train.csv, xem xét tính cân bằng giữa hai loại mẫu hiếm và phổ biến. Trực quan hóa. Nhận xét.
- Nếu 2 loại mẫu này không cân bằng, hãy chọn một phương pháp cân bằng dữ liệu và thực hiện. Giải thích lý do. Trực quan hóa kết quả.

```
import pandas as pd
In [1]:
        import numpy as np
        import matplotlib.pyplot as plt
        import seaborn as sns
In [2]: train_data = pd.read_csv("hacide_train.csv")
In [3]: train_data.info()
        <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 1000 entries, 0 to 999
        Data columns (total 4 columns):
        Unnamed: 0 1000 non-null int64
        cls
                      1000 non-null int64
        x1
                      1000 non-null float64
        x2
                      1000 non-null float64
        dtypes: float64(2), int64(2)
        memory usage: 31.3 KB
In [4]: # Đếm theo Loại: hiếm, phổ biến
        occ = train_data.cls.value_counts()
        OCC
Out[4]: 0
             980
              20
        Name: cls, dtype: int64
```

```
In [5]: plt.bar(occ.index.values, occ.values)
```

Out[5]: <BarContainer object of 2 artists>



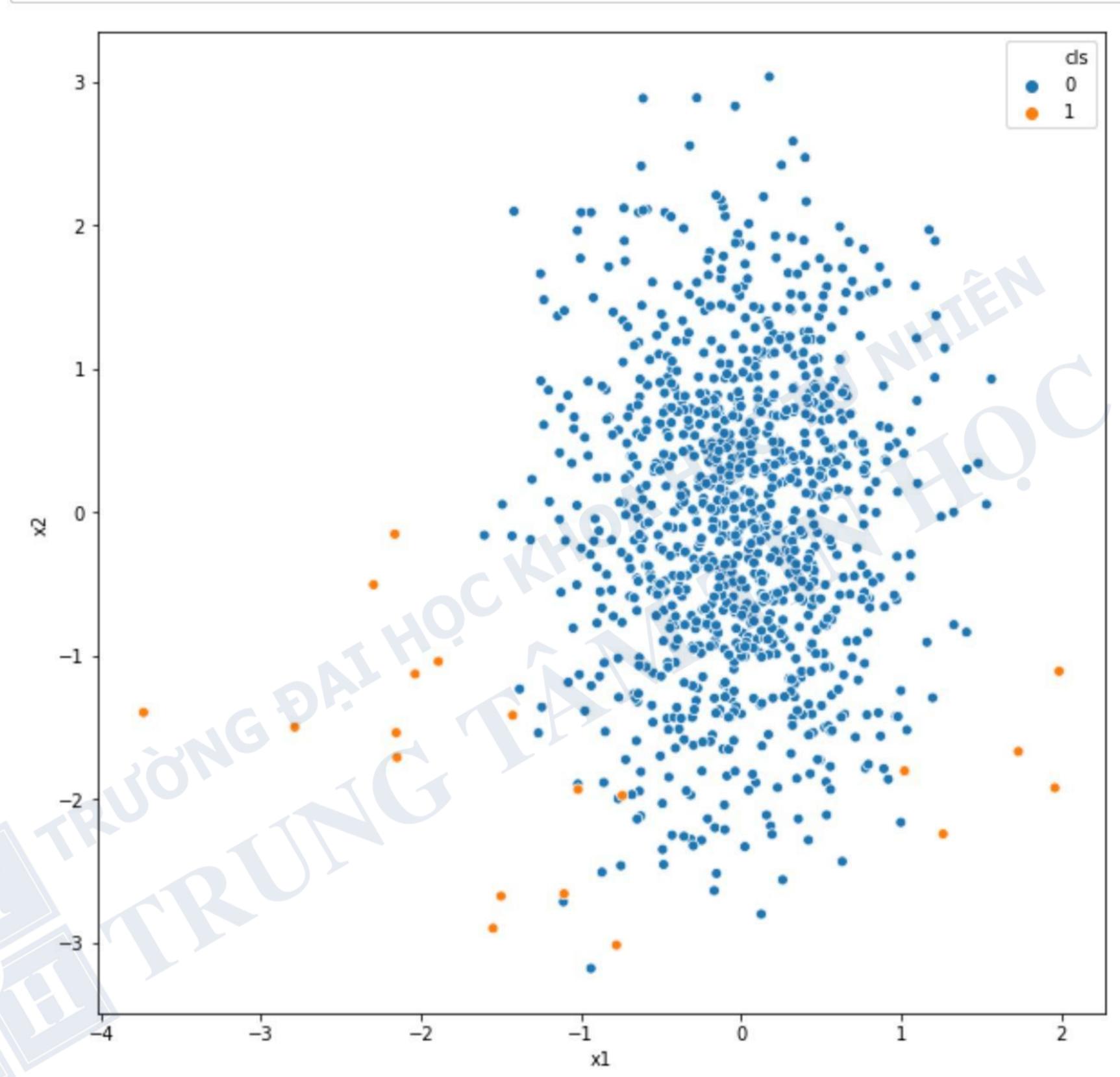
```
In [6]: # Print the ratio of fraud cases
print(occ / len(train_data.index))
```

0 0.981 0.02

Name: cls, dtype: float64

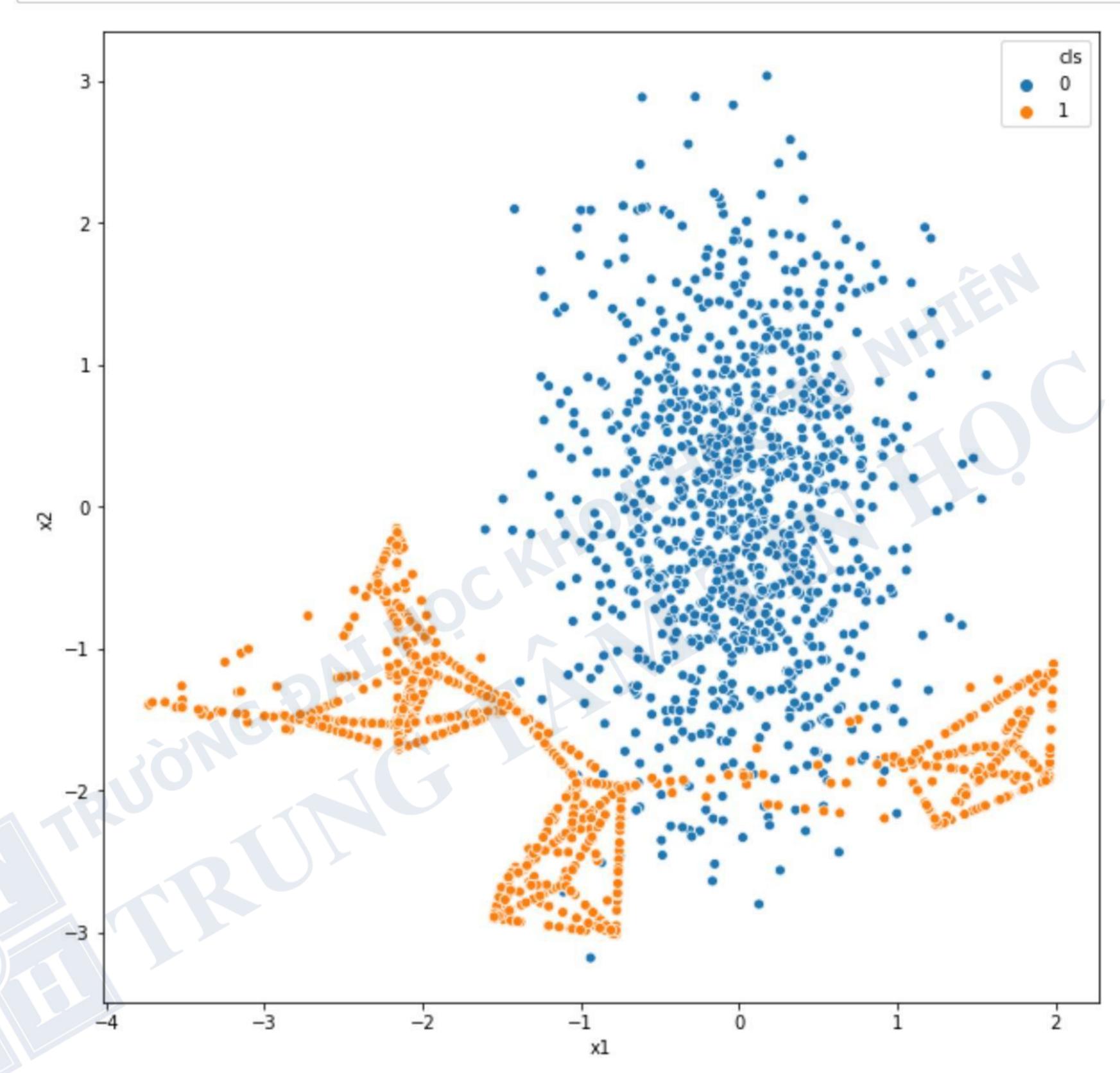
 Vì lượng dữ liệu class 1 rất ít => do đó ta sẽ áp dụng Oversampling để nâng số mẫu của nhóm hiếm bằng với nhóm phổ biến

In [8]: plt.figure(figsize=(10,10))
 sns.scatterplot(data=train_data, x="x1", y="x2", hue="cls")
 plt.show()



```
In [9]: # chia ra 2 tâp: X (input), y (output)
          X = train_data[["x1", "x2"]]
          X.head()
 Out[9]:
                  x1
                           x2
          0 0.200798
                      0.678038
           1 0.016620
                      1.576558
          2 0.228725
                      -0.559534
           3 0.126379
                     -0.093814
           4 0.600821
                      -0.298395
In [10]: y = train_data["cls"]
          y.head()
Out[10]:
               0
          Name: cls, dtype: int64
In [11]: # Oversampling
          from imblearn.over_sampling import SMOTE
In [12]: X_S, y_S = SMOTE().fit_resample(X, y)
In [13]: from collections import Counter
          sorted(Counter(y_S).items())
Out[13]: [(0, 980), (1, 980)]
In [14]: data_S= pd.DataFrame(X_S)
          data_S.columns = ["x1", "x2"]
          data_S['cls'] = y_S
          data_S.head()
Out[14]:
                           x2 cls
                  x1
             0.200798
                      0.678038
             0.016620
                      1.576558
          2 0.228725 -0.559534
           3 0.126379 -0.093814
          4 0.600821 -0.298395
```

```
In [15]: plt.figure(figsize=(10,10))
    sns.scatterplot(data=data_S, x="x1", y="x2", hue="cls")
    plt.show()
```



```
In [ ]:
```