Exemplo de Uso (Regressão Logística)

Passo 1. Estabeleça um contexto de pesquisa/negócio

Identificar estudantes que estejam desmotivados e agir antes que ocorra evasão.

Passo 2. Obtenha os dados

```
from cdia.datasets import DatasetEstudantes

# Neste caso, utilizamos um framework para a geração de dados
n_amostra = 1000
df = DatasetEstudantes.criar(n_amostra)

# Transforma a motivação em um atributo binário
df.motivação = df.motivação.apply(lambda x: 0 if x < 5 else 1)

# Redução do dataset para atributos com poder preditivo
df = df.filter(['idade', 'renda', 'ano_curso', 'motivação'])
df.head()</pre>
```

```
Out[2]:
           idade renda ano_curso motivação
                             3
             19 391.0
                                        1
         1
              19 217.0
                              3
                                        1
              19 164.0
        3
             19 66.0
                                        1
             19 249.0
        4
                              3
                                        1
```

```
In [3]: # Variáveis independentes
X = df.filter(['idade', 'renda', 'ano_curso']).to_numpy()

# Variável dependente
y = df.filter(['motivação'])
y = list(y.motivação)
```

Passo 3. Divide o conjunto de treinamento em treino e testes

Passo 3.1. Treinando o modelo com sklearn.

```
In [5]:  # Importa as bibliotecas
    from sklearn.linear_model import LogisticRegression
```

```
In [7]:
          # Configura os parâmetros
          model_params = {
              'random state': 42,
               'max iter': 10 ** 4,
          # Treina um modelo de regressão logística
          logreg = LogisticRegression(**model params)
          skl model = logreg.fit(X train, y train)
 In [8]:
          # Faz para a previsão para todas instâncias no X test
          skl model.predict(X test)
 Out[8]: array([1, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 1,
                 1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 0,
                 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 0,
                 0, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 0,
                 0, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 0,
                 1, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 0,
                 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 1,
                 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1,
                 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 1,
                 1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 0, 0,
                 1, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 1,
                 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1])
 In [9]:
          # Verifica a acurácia
          skl model.score(X test, y test)
 Out[9]: 0.956
         Passo 3.2. Treinando o modelo com statsmodel
In [11]:
          # Importa as bibliotecas
          import statsmodels.api as sm
          import numpy as np
In [13]:
          sm logit = sm.Logit(y train, X train)
          sm model = sm logit.fit()
          y pred = sm model.predict(X test)
          print(sm model.summary2())
         Optimization terminated successfully.
                   Current function value: 0.245964
                   Iterations 11
                                   Results: Logit
         ______

      Model:
      Logit
      Pseudo R-squared:
      0.619

      Dependent Variable:
      y
      AIC:
      374.9458

      Date:
      2022-05-04
      08:12
      BIC:
      388.8060

         Df Model: 2
Df Residuals: 747
Converged: 1.0000
No. Iterations: 11.0000
```

Coef. Std.Err. z P>|z| [0.025 0.975]

10.3852 0.0000

0.3771

0.5526

x1

0.4649

0.0448

x2	-0.0037	0.0003	-12.1579	0.0000	-0.0042	-0.0031
x3	-0.1763	0.1328	-1.3276	0.1843	-0.4365	0.0840

/Users/jeff/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages/statsmodels/discrete/discrete_model.py:1810: RuntimeWarning: overflow encountered in expreturn 1/(1+np.exp(-X))