```
In [ ]: #Bibliotecas p/ importação
        import tensorflow as tf
        from tensorflow import keras
        from tensorflow.keras import layers
        from keras import layers
        sc = StandardScaler()# Método de Estandardização por Escalonamento
        import warnings
        warnings.filterwarnings("ignore")
        import numpy as np #Manipulação de vetores, matrizes, operações, etc.
        import pandas as pd #Visualização, organização nos DataFrames (tabelas)
        import tensorflow as tf #Machine Learning etc.
        import matplotlib.pyplot as plt #Plotagem e visualização
        from sklearn import svm #SVM padrão
        from sklearn.svm import SVC
        from sklearn.model_selection import train_test_split, StratifiedKFold, GridSearchCV #Model tunning
        from sklearn.preprocessing import StandardScaler #Estandardização por escalonamento
        from sklearn.feature_selection import RFECV #Seleção por eliminação recursiva de atributos
        from sklearn.metrics import confusion_matrix #Matriz de confusão p/ discriminar os erros e acertos na rede neural
        import DADOS
        import random
        random.seed(13)
        plt.rcParams["figure.figsize"]=18,18
        %matplotlib qt
        pd.set_option('display.max_colwidth', None)
In [ ]: from keras import Sequential
        from keras.layers import Dense
In [ ]: featureGroup = list(DADOS.Maquinas.keys())
        featureVarList = [list(DADOS.Maquinas[str(x)].columns) for x in list(DADOS.Maquinas.keys())]
        features = pd.DataFrame([list(DADOS.Maquinas.keys()), [list(DADOS.Maquinas[str(x)].columns)] for x in list(DADOS.Maquinas.keys())]]).T
        print(features.to_latex(index=False))
In [ ]: #Define pasta principal como diretório de trabalho
        os.chdir('c:\\Users\\pablo\OneDrive - ufmt.br\\1 - Análise de Estabilidade Transitória Utilizando Aprendizagem de Máquina')
        parametros = {'Kernel':'linear', #Parâmetro p/ SVM - Tipo de kernel
                      'Funcao perda':'binary_crossentropy',#Parâmetro p/ RNA - Função de pontuação de otimização
                      'Otimizador':'SGD',#Parâmetro p/ RNA - Forma de cálculo de descida do gradiente do treinamento
                      'Ativacao camadas':'relu',#Parâmetro p/ RNA - Função de ativação das camadas de entrada e escondidas
                      'Ativacao saida':'sigmoid',#Parâmetro p/ RNA - Função de ativação da camada de saída
        conjuntos = DADOS.Maquinas #Dicionário com cada conjunto associado a um índice
        index = list()
        for x in conjuntos: index.append(x) #Lista de índices com os conjuntos
        y = DADOS.y
In [ ]: #Função p/ treinamento e teste de RNA
        #caso 0 - Apenas camadas de entrada e saída (2 layers)
        #caso 1 - Uma única camada entre camadas de entrada e saída (3 layers)
        #caso 2 - Quatro camadas entre camadas de entrada e saída (6 layers)
        #A saída da função é uma única tabela resumo dos resultados obtidos na execução
        def rna(rfe, conjuntos, index, parametros):
            resultado = pd.DataFrame()
            perda = parametros['Funcao perda']
            otimizador = parametros['Otimizador']
            fatv_camadas = parametros['Ativacao camadas']
            fatv_camada_saida = parametros['Ativacao saida']
            for conjunto in conjuntos: #Para cada índice do dicionário 'conjuntos',
                X = conjuntos[str(conjunto)] # a variável X recebe o índice
                X_treino, X_teste, y_treino, y_teste = train_test_split(abs(X.values), y.values.ravel(),
                                                                     test_size=0.3, shuffle = True) #Separação dos dados
                X_treino = sc.fit_transform(X_treino)
                X_teste = sc.fit_transform(X_teste)
                if rfe:
                    selec_cv = RFECV(SVC(C=1, kernel='linear'), step=1, cv=StratifiedKFold(2))
                    selec_cv = selec_cv.fit(X_treino, y_treino)
                    #Retorna os atributos selecionados e os índices da seleção
                    X_selected = np.array(X[X.columns[selec_cv.get_support()]])
                    selected_inputs = X.columns[selec_cv.get_support()]
                    X_treino, X_teste, y_treino, y_teste = train_test_split(abs(X.values), y.values.ravel(),
                                                                     test_size=0.3, shuffle = True) #Separação dos dados
                    X_treino = sc.fit_transform(X_treino)
                    X_teste = sc.fit_transform(X_teste)
                #Modelagem de camadas de neurônios
                modelo = Sequential()
                #Camada de Entrada -> dimensão da entrada = número de variáveis
                modelo.add(Dense(64, input_dim=X_treino.shape[1], activation=fatv_camadas))
                modelo.add(Dense(1, activation=fatv_camada_saida))
                #Compila o modelo - baseia-se no dicionário 'parametros'
                modelo.compile(loss=perda,
                               optimizer=otimizador,
                               metrics=['accuracy'])
                #17.5% dos dados de treino p/ CV - 25% dos dados do conjunto
                #Batch size - número de amostras processadas antes de atualizar o modelo da RNA
                batch_size = 128
                #Steps per epoch - número de iterações de batch antes de terminar uma época = nº amostras/tamanho do batch
                steps_per_epoch = int(X_treino.shape[0]/batch_size)
                #Ajuste do modelo
                clf_rna = modelo.fit(X_treino, y_treino, validation_split=0.175, batch_size=None, epochs=30,
                                      validation_steps = steps_per_epoch*2, steps_per_epoch=steps_per_epoch)
                #Aavaliação do Modelo
                eval_treino=modelo.evaluate(X_treino, y_treino)
                eval_teste=modelo.evaluate(X_teste, y_teste)
                #Predição com os dados de teste
                y_pred = modelo.predict(X_teste)
                #Classificação p/ construção de matriz de confusão
                #y_pred>0.5 -> True -> Classificado corretamente; y_pred>0.5 -> False -> Classificado incorretamente
                y_pred = (y_pred>0.5)
                cm = confusion_matrix(y_teste, y_pred)
                #Construção da tabela de saída
                resultado = resultado.append({'Teste - Acertos p/ Estável':cm[0][0],
                                  'Teste - Erros p/ Estável':cm[0][1],
                                  'Teste - Acertos p/ Instável':cm[1][1],
                                  'Teste - Erros p/ Instável':cm[1][0],
                                  'Precisão de Treino (%)':eval_treino[1]*100,
                                  'Precisão de Teste (%)':eval_teste[1]*100}, ignore_index=True)
            resultado.set_index(np.array(index), inplace=True)
            return resultado
```