PROGRAMME

En utilisant un centrage réduction et ACP sur fichier à tester

```
# Charaement du fichier à Evaluer et Préformattage (acp) avant application Modèle
ex = pd.read csv("example.csv")
ex1 = ex.drop(columns = 'id').values
                                                                                          En utilisant juste un centrage réduction sur fichier à tester
# Préparation Données pour modele Regression Logistique
                                                                                          # Préparation Données pour modele Regression Logistique
x = df.drop(columns = 'is genuine').values
                                                                                          x = df.copv()
v = df['is genuine'].values
                                                                                          x = df.drop(columns = 'is genuine').values
y.astype(int)
                                                                                          v = df['is genuine'].values
                                                                                          v.astvpe(int)
# Centrage et Réduction
                                                                                          tx_split = 80
std scale = preprocessing.StandardScaler().fit(x)
x scaled = std scale.transform(x)
                                                                                          # Centrage et Réduction
ex_scaled = std_scale.transform(ex1)
                                                                                          std scale = preprocessing.StandardScaler().fit(x)
                                                                                          X scaled = std scale.transform(x)
# Calcul des composantes principales
                                                                                          # Regression Logistique
n comp = 4
                                              # choix du nombre de composantes à calculer
                                                                                          logreg = LogisticRegression(solver='lbfgs')
pca = decomposition.PCA(n components=n comp)
                                                                                          logreg.fit(X scaled, y)
pca.fit(x scaled)
x_projected = pca.fit_transform(x_scaled)
                                                                                          # Chargement du fichier à Evaluer et Préformattage (acp) avant application Modèle
ex projected = pca.fit transform(ex scaled)
                                                                                          ex = pd.read_csv("example.csv")
                                                                                          ex1 = ex.drop(columns = 'id').values
# Création du Modèle de rearession Loaistiaue sur notre Dataset
                                                                                          # Centrage et Réduction
logreg = LogisticRegression(solver='lbfgs')
                                                                                          std scale = preprocessing.StandardScaler().fit(ex1)
logreg.fit(x_projected, y)
                                                                                          ex1 scaled = std scale.transform(ex1)
# Traitement Prédictions sur fichier Test (example) et sortie dans un Dataframe
                                                                                          # Traitement Prédictions et sortie dans un Dataframe
e = ex.count()
                                                                                          e = ex.count()
if e["id"] > 0 :
                                                                                          if e["id"] > 0 :
   y_pred = logreg.predict(ex_projected)
                                                                                             y pred = logreg.predict(ex1 scaled)
                                                                                             ex["predict"] = y pred
    ex["predict"] = y_pred
                                                                                             tx conf = logreg.predict proba(ex1 scaled)
    tx_conf = logreg.predict_proba(ex_projected)
                                                                                             i = tx conf[:,0]
    i = tx conf[:,0]
    ex["Probabilité d'authenticité(%)"] = np.round((i*100), 2)
                                                                                             ex["Probabilité d'authenticité(%)"] = np.round((i*100), 2)
                                                                                             ex = ex.replace({'predict' : 1}, "Le billet est Faux")
    ex = ex.replace({'predict' : 1}, "Le billet est Faux")
                                                                                             ex = ex.replace({'predict' : 0}, "Le billet est Vrai")
    ex = ex.replace({'predict' : 0}, "Le billet est Vrai")
else :
                                                                                             print("Fichier vide")
    print("Fichier vide")
                                                                                          print("Taille Base Apprentissage = ", tx_split, "(%)")
print("Taille Base Apprentissage = ", tx_split, "(%)")
                                                                                         print("-----
print("-----
                                                                                         print("Base Apprentissage >>> ", "Xn = ", logreg.coef_, " Y =", logreg.intercept_)
print("-----
                                                                                          print("Nombre de billets : ",e["id"])
print("Nombre de billets : ",e["id"])
                                                                                          ex.head()
ex.head()
                                                                                         Taille Base Apprentissage = 80 (%)
Taille Base Apprentissage = 80 (%)
                                                                                          Base Apprentissage >>> Xn = [[ 0.1765 -0.1077 -0.4605 -2.3992 -1.4719 1.8039]]
Base Apprentissage >>> Xn = [[-2.6685 1.6438 0.0206 1.0892]]
                                                                                         Nombre de billets : 5
Nombre de billets : 5
                                                                                            diagonal height left height right margin low margin up length id predict Probabilité d'authenticité(%)
   diagonal height left height right margin low margin up length id predict Probabilité d'authenticité(%)
                                                                                          0 171.76
                                                                                                       104.01
                                                                                                                 103.54
                                                                                                                                     3.30 111.42 A 1 False
                                                                                                                                                                          90.89
    171 76
              104 01
                        103 54
                                    5 21
                                            3.30 111.42 A 1 False
                                                                                  97.36
                                                                                          1 171.87
                                                                                                       104.17
                                                                                                                 104.13
                                                                                                                                     3.31 112.09 A 2
                                                                                                                                                    False
                                                                                                                                                                          98.52
    171.87
              104.17
                        104.13
                                             3.31 112.09 A 2
                                                                                   51.02
                                                                                          2 172.00
                                                                                                       104.58
                                                                                                                 104.29
                                                                                                                            4.99
                                                                                                                                     3.39 111.57 A 3
                                                                                                                                                     False
                                                                                                                                                                          96.47
                        104.29
                                             3.39 111.57 A 3
    172.00
              104.58
                                    4 99
                                                                                   2 49
                                                                                          3 172.49
                                                                                                       104.55
                                                                                                                 104.34
                                                                                                                                     3.03 113.20 A 4
                                                                                                                                                                           0.15
    172.49
              104 55
                        104 34
                                   4 44
                                            3.03 113.20 A 4
                                                             True
                                                                                   0.00
                                                                                          4 171.65
                                                                                                       103.63
                                                                                                                                     3.16 113.33 A 5
                                                                                                                                                                           0.03
                                                                                                                 103.56
                                                                                                                            3 77
    171.65
              103.63
                        103.56
                                            3.16 113.33 A 5 False
                                                                                   99.12
```