

Môn học: Phương pháp học máy cho an toàn thông tin Lab 3: Advanced Malware Detection

GVHD: Nguyễn Hữu Quyền

1. THÔNG TIN CHUNG:

(Liệt kê tất cả các thành viên trong nhóm)

Lóp: NT522.021.ATCL.2

Nhóm: 7

STT	Họ và tên	MSSV	Email
1	Hồ Ngọc Thiện	21522620	21522620@gm.uit.edu.vn

2. <u>NỘI DUNG THỰC HIỆN:</u>¹

STT	Công việc	Kết quả tự đánh giá
1	Bài tập 1	100%
2	Bài tập 2	100%
3	Bài tập 3	100%
4	Bài tập 4	100%
5	Bài tập 5	100%
6	Bài tập 6	100%
7	Bài tập 7	100%
8	Bài tập 8	100%

Phần bên dưới của báo cáo này là tài liệu báo cáo chi tiết của nhóm thực hiện.

-

 $^{^{\}rm 1}$ Ghi nội dung công việc, các kịch bản trong bài Thực hành

BÁO CÁO CHI TIẾT

```
<sup>®</sup> Bài tập (yêu cầu làm)
```

1. Cho biết kết quả accuracy và confusion matrix.

```
sklearn.feature_extraction.text import HashingVectorizer, TfidfTransformer
     sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
sklearn.model_selection import train_test_split
 from sklearn.metrics import accuracy_score, confusion_matrix
from sklearn.pipeline import Pipeline
js_path = "JavascriptSamples"
obfuscated_js_path = "JavascriptSamplesObfuscated"
corpus = [
labels = []
file_types_and_labels = [(js_path, 0), (obfuscated_js_path, 1)]
 for files_path, label in file_types_and_labels:
    files = os.listdir(files_path)
     for file in files:
          file_path = files_path + "/" + file
               with open(file_path, "r") as myfile:
                    data = myfile.read().replace("\n", "")
                    data = str(data)
                    corpus.append(data)
                    labels.append(label)
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split( corpus, labels, test_size=0.33, random_state=42 )
text_clf = Pipeline([
 ("vect", HashingVectorizer(input="content", ngram_range=(1,3))),
("tfidf", TfidfTransformer(use_idf=True,)),
 ("rf", RandomForestClassifier(class_weight="balanced")),
])
text_clf.fit(X_train, y_train)
y_test_pred = text_clf.predict(X_test)
    nt(accuracy_score(y_test, y_test_pred))
      (confusion_matrix(y_test, y_test_pred))
```

-Code:

import os

from sklearn.feature_extraction.text import HashingVectorizer, TfidfTransformer from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier from sklearn.model_selection import train_test_split from sklearn.metrics import accuracy_score, confusion_matrix

from sklearn.pipeline import Pipeline

```
js_path = "JavascriptSamples"
obfuscated_js_path = "JavascriptSamplesObfuscated"
corpus = []
labels = []
file_types_and_labels = [(js_path, 0), (obfuscated_js_path, 1)]
for files_path, label in file_types_and_labels:
  files = os.listdir(files_path)
  for file in files:
    file_path = files_path + "/" + file
    try:
      with open(file_path, "r") as myfile:
        data = myfile.read().replace("\n", "")
        data = str(data)
        corpus.append(data)
        labels.append(label)
    except:
      pass
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split( corpus, labels, test_size=0.33,
random_state=42)
text_clf = Pipeline([
("vect", HashingVectorizer(input="content", ngram_range=(1,3))),
("tfidf", TfidfTransformer(use_idf=True,)),
("rf", RandomForestClassifier(class_weight="balanced")),
1)
text_clf.fit(X_train, y_train)
y_test_pred = text_clf.predict(X_test)
print(accuracy_score(y_test, y_test_pred))
print(confusion_matrix(y_test, y_test_pred))
```

-Kết quả lần lượt là accuracy và ma trận confusion:

```
(kali® kali)-[~/NT522/Lab3]
$ python3 ex1.py
0.9703770197486535
[[622 13]
[ 20 459]]
```

EX2

```
<sup>®</sup> Bài tập (yêu cầu làm)

2. Cho biết kết quả vector X.
```

```
1 import subprocess
 2 from os import listdir
 4 def PDF_to_FV(file_path):
      """Featurize a PDF file using pdfid."""
      result = subprocess.run(["pdfid", file_path], capture_output=True, text=True)
 7
      out = result.stdout
      out1 = out.split("\n")[2:-2]
 8
       return [int(x.split()[-1]) for x in out1]
 9
11 PDFs_path = "PDFSamples/"
12 X = []
13 files = listdir(PDFs_path)
14 for file in files:
15
      file_path = PDFs_path + file
      X.append(PDF_to_FV(file_path))
16
17
18 print(X)
19
```

```
-Code:
```

```
import subprocess from os import listdir
```

```
def PDF_to_FV(file_path):
    """Featurize a PDF file using pdfid."""
    result = subprocess.run(["pdfid", file_path], capture_output=True, text=True)
    out = result.stdout
    out1 = out.split("\n")[2:-2]
    return [int(x.split()[-1]) for x in out1]
```

PDFs_path = "PDFSamples/"

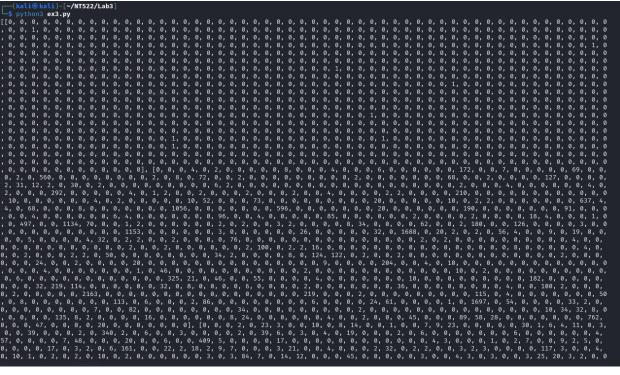
```
X = []
files = listdir(PDFs_path)
for file in files:
  file_path = PDFs_path + file
  X.append(PDF_to_FV(file_path))
print(X)
-Kết quả vector x
_$ python3 ex2.py [[1096, 1095, 1061, 1061, 0, 0, 2, 32, 0, 43, 0, 0, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [153, 153, 82, 82, 2, 2, 2, 7, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 2, 0, 0, 0, 0, 0, 0]]
EX3:
  <sup>®</sup> Bài tập (yêu cầu làm)
  3. Cho biết kết quả vector X.
-Code:
from os import listdir
from nltk import ngrams
import hashlib
directories = ["Benign 3", "Malware 3"]
N = 2
def read_file(file_path):
  """Reads in the binary sequence of a binary file."""
  with open(file_path, "rb") as binary_file:
                                 data = binary_file.read()
  return data
def byte_sequence_to_Ngrams(byte_sequence, N):
  """Creates a list of N-grams from a byte sequence."""
  return ngrams(byte_sequence, N)
def read_file(file_path):
  """Reads in the binary sequence of a binary file."""
```

```
with open(file_path, "rb") as binary_file:
    data = binary_file.read()
  return data
def byte_sequence_to_Ngrams(byte_sequence, N):
  """Creates a list of N-grams from a byte sequence."""
  return ngrams(byte_sequence, N)
def hash_input(inp):
  """Compute the MD5 hash of an input."""
  return int(hashlib.md5(inp).hexdigest(), 16)
def make_ngram_hashable(Ngram):
  """Convert N-gram into bytes to be hashable."""
  return bytes(Ngram)
def hash file Ngrams into dictionary(file Ngrams, T):
  """Hashes N-grams in a list and then keeps track of the counts in a dictionary."""
  for Ngram in file_Ngrams:
    hashable_Ngram = make_ngram_hashable(Ngram)
    hashed_and_reduced = hash_input(hashable_Ngram) % B
    T[hashed_and_reduced] = T.get(hashed_and_reduced, 0) + 1
B = 65521
T = \{\}
for dataset_path in directories:
  samples = [f for f in listdir(dataset_path)]
  for file in samples:
    file_path = dataset_path + "/" + file
    file_byte_sequence = read_file(file_path)
    file_Ngrams = byte_sequence_to_Ngrams(file_byte_sequence, N)
    hash_file_Ngrams_into_dictionary(file_Ngrams, T)
K1 = 1000
```

Lab 1: Memory Forensic

```
import heapq
K1_most_common_Ngrams_Using_Hash_Grams = heapq.nlargest(K1, T)
def featurize_sample(file, K1_most_common_Ngrams_Using_Hash_Grams):
 """Takes a sample and produces a feature vector. The features are the counts of the
K1 N-grams we've selected."""
  K1 = len(K1_most_common_Ngrams_Using_Hash_Grams)
 fv = K1 * [0]
  file_byte_sequence = read_file(file_path)
  file_Ngrams = byte_sequence_to_Ngrams(file_byte_sequence, N)
  for Ngram in file_Ngrams:
    hashable_Ngram = make_ngram_hashable(Ngram)
    hashed_and_reduced = hash_input(hashable_Ngram) % B
    if hashed_and_reduced in K1_most_common_Ngrams_Using_Hash_Grams:
     index =
K1_most_common_Ngrams_Using_Hash_Grams.index(hashed_and_reduced)
      fv[index] += 1
 return fv
X = \prod
for dataset_path in directories:
  samples = [f for f in listdir(dataset_path)]
  for file in samples:
    file_path = dataset_path + "/" + file
    X.append(featurize_sample(file_path,
K1_most_common_Ngrams_Using_Hash_Grams))
print(X)
-Sử dụng 2 file dataset:
 DA Logs Malware 3
                                                      WinRAR archive
                                   4/21/2024 1:05 PM
                                                                       23,273 KB
 DA Logs Benign 3
                                   4/21/2024 1:05 PM
                                                      WinRAR archive
                                                                        14,981 KB
```

-Kết quả ta có được là chuỗi vector x



- [®] Bài tập (yêu cầu làm)
- 4. Cho biết kết quả đánh giá.
- Import các thư viện cần thiết và gán nhãn directory chứa các file JSON. \ro đây, ta chọn tập Benign 1 và tập Malware 1.

```
[23] import numpy as np
        import os
        import json
  [24] from google.colab import drive
        drive.mount('/content/drive')
        Drive already mounted at /content/drive; to attempt to forcibly remount,
        DA_Logs_Benign = "/content/drive/MyDrive/DA_Logs_Benign/Benign1/"
        DA Logs_Malware = "/content/drive/MyDrive/DA Logs_Malware/Malware1/"
        directories with labels = [(DA Logs Benign, 0), (DA Logs Malware, 1)]
                           Search in Drive
    Drive
                           My Drive → DA Logs Benign → Benign1 →
   New
                                        People -
                                                    Modified -
                             Type ▼
My Drive
                                   \Phi
    Classroom
                           Name
                                                                                  Owner
    Colab Notebooks
                                  OaOf34c50O51da3bf2cc1ebaabec0e5bOff3f1f27536be9561...
                                                                                   🦲 me
- DA_Logs_Benign
                                  Oa4fe5a46cc4103923bece9caf70430a9c92d5e7c5629e2c...
                                                                                   - me
  ▶ ■ Benign1
  ▶ ■ Benign2
                                  Oa8e13O92e26774d657956939O15696ed3cafe3a15fded741a...
                                                                                   (P) me
  ▶ ■ Benign3
                                  Oa17b4bd9cd1a18fdOd4719e3121eea79b4b28bf98ec839a4f...
                                                                                   (S) me
    DA_Logs_Malware
    JavascriptSamples
                                  Oa17cc6fbc080bae24d2dc24415d4889b8c7c38fe5e335b1b...
                                                                                   me
    PowerShellSamples
                                  000a43a0491d86d629f18374ee583493bed78724d982794b...
                                                                                   me
     PythonSamples
                                  Oa84d7967fba62cc49f3ecO6e3869b937278ca49349Ocfa32...
                                                                                   me
Shared with me
Recent
                                  Oa217fca5d7e708d82f22b45b0d6e46a8f958dc9a6d4f43aa...
                                                                                   (S) me
  Starred
```

Oa333c23120O3ac11efO516Of2e4fb1f24784e9a513edf52d2c...

0a9270005250da16d76b0ffb2de997aa25296f29ade23458...

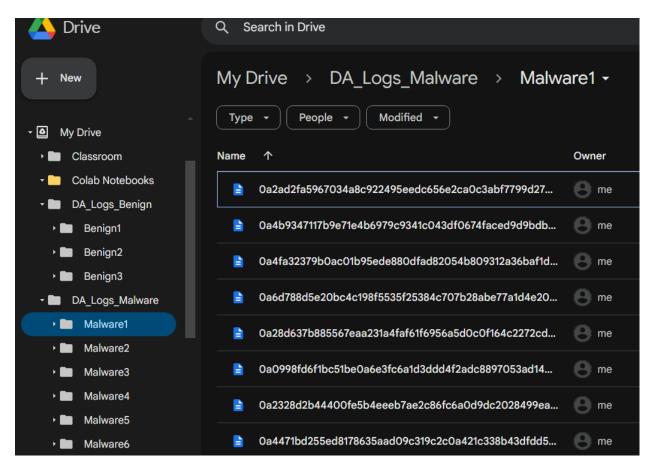
Get Drive for desktop

Download

×

(S) me

Me me



- Hàm parse nhật ký JSON và trích xuất class, method và type từ API call.

- Trích xuất dữ liệu và phân loại từ các tập dữ liệu có sẵn và gán nhãn tương ứng, nhằm tạo ra tập dữ liệu huấn luyện.

```
data_corpus = []
labels = []
for directory, label in directories_with_labels:
    logs = os.listdir(directory)
    for log_path in logs:
        file_path = directory + "/" + log_path
        try:
            data_corpus.append(get_API_class_method_type_from_log(file_path))
            labels.append(label)
            except:
            pass
print(data_corpus[0])

['java.lang.reflect.Method:invoke:reflection', 'libcore.io.IoBridge:open:file', 'andro:
```

- Chia tập dữ liệu thành tập train và tập test với corpus_train và corpus_test là tập dữ liệu train và test chứa các mẫu dữ liệu , y_train và y_test là nhãn tương ứng với tập train và tập test.

```
from sklearn.model_selection import train_test_split

corpus_train, corpus_test, y_train, y_test = train_test_split(
   data_corpus, labels, test_size=0.2, random_state=11
)
```

- Hàm read_file đọc nội dung của file ở dạng nhị phân và trả về giá trị nhị phân tương ứng.
- Hàm text_to_Ngrams tạo ra danh sách các N-grams.
- Cuối cùng hàm get_Ngram_counts tính toán tần suất xuất hiện các N-grams trong 1 văn bản đã cho.

```
import collections
from nltk import ngrams
import numpy as np
def read file(file path):
     """Reads in the binary sequence of a binary file."""
    with open(file path, "rb") as binary file:
        data = binary file.read()
    return data
def text to Ngrams(text, n):
    """Produces a list of N-grams from a text."""
    Ngrams = ngrams(text, n)
    return list(Ngrams)
def get Ngram counts(text, N):
    """Get a frequency count of N-grams in a text."""
    Ngrams = text to Ngrams(text, N)
    return collections.Counter(Ngrams)
```

- Tính tổng số lần xuất hiện các N-grams với số từ của 1 N-grams là 4 (N = 4) từ tập train.

```
N = 4
total_Ngram_count = collections.Counter([])
for file in corpus_train:
    total_Ngram_count += get_Ngram_counts(file, N)
```

- Tính toán danh sách các N-gram phổ biến nhất trong tập huấn luyện được sắp xếp theo thứ tự giảm dần số lần xuất hiện và có K1 = 3000 phần tử.

```
[54] K1 = 3000

K1_most_frequent_Ngrams = total_Ngram_count.most_common(K1)

K1 most frequent Ngrams list = [x[0] for x in K1 most frequent Ngrams]
```

- Hàm chuyển đổi mỗi mẫu dữ liệu (văn bản) thành một vectơ đặc trưng, mà mỗi phần tử của vectơ đó đại diện cho số lần xuất hiện của một N-gram đã chọn trong mẫu dữ liệu.

```
def featurize_sample(file, Ngrams_list):
    """Takes a sample and produces a feature vector.
    The features are the counts of the K1 N-grams we've selected.
    """
    K1 = len(Ngrams_list)
    feature_vector = K1 * [0]
    fileNgrams = get_Ngram_counts(file, N)
    for i in range(K1):
        feature_vector[i] = fileNgrams[Ngrams_list[i]]
    return feature_vector
```

- Sử dụng hàm trên để tạo tập train và tập test.

```
X_train = []
for sample in corpus_train:
    X_train.append(featurize_sample(sample,
    K1_most_frequent_Ngrams_list))
X_train = np.asarray(X_train)

X_test = []
for sample in corpus_test:
    X_test.append(featurize_sample(sample,
    K1_most_frequent_Ngrams_list))
X_test = np.asarray(X_test)
```

- Tạo ra một pipeline để chọn ra K2 đặc trưng tốt nhất sử dụng mutual information và sau đó huấn luyện một mô hình XGBoost.

- Cuối cùng là huấn luyện pipeline và đánh giá hiệu suất.

```
[58] mi_pipeline.fit(X_train, y_train)
    print("Training accuracy:")
    print(mi_pipeline.score(X_train, y_train))
    print("Testing accuracy:")
    print(mi_pipeline.score(X_test, y_test))

Training accuracy:
    0.9357749469214437
    Testing accuracy:
    0.8237791932059448
```

* Bài tập (yêu cầu làm)

4. Cho biết kết quả đánh giá.

Kết quả đánh giá : training accuracy khoảng 0.93577 và testing accuracy khoảng 0.82378.

```
    Bài tập (yêu cầu làm)
    Cho biết kết quả đánh giá mô hình qua tập test.
```

- Import thư viên numpy để tính toán vector và tqdm để theo dõi tiền trình trong vòng lặp.

```
(8) import numpy as np
from tqdm import tqdm
```

- Định nghĩa hàm để chuyển byte thành vector.

```
| (9) def embed_bytes(byte):
| binary_string = "{0:08b}".format(byte)
| vec = np.zeros(8)
| for i in range(8):
| if binary_string[i] == "1":
| vec[i] = float(1) / 16
| else:
| vec[i] = -float(1) / 16
| return vec
```

- Đọc các tin PE mẫu và dán nhãn cho chúng.

```
import os
from os import listdir

Ill Benign_PE_Samples = "/content/drive/MyDrive/Benign_PE_Samples"
    Malicious_PE_Samples = "/content/drive/MyDrive/Malicious_PE_Samples"
    directories_with_labels = [(Benign_PE_Samples, 0), (Malicious_PE_Samples, 1)]

Ill list_of_samples = []
    labels = []
    for dataset_path, label in directories_with_labels:
        samples = [f for f in listdir(dataset_path)]
    for file in samples:
        file_path = os.path.join(dataset_path, file)
        list_of_samples.append(file_path)
        labels.append(label)
```

- Hàm đọc chuỗi byte trong tập tin.

```
def read_file(file_path):
    """Read the binary sequence of a file."""
    with open(file_path, "rb") as binary_file:
        return binary_file.read()
```

- Đặt độ dài tối đa, maxSize byte, để đọc cho mỗi mẫu, lấy tất cả byte của mẫu đưa vào X.

```
max_size = 15000
num_samples = len(list_of_samples)
X = np.zeros((num_samples, 8, max_size))
Y = np.asarray(labels)
file_num = 0
for file in tqdm(list_of_samples):
    sample_byte_sequence = read_file(file)
    for i in range(min(max_size, len(sample_byte_sequence))):
        X[file_num, :, i] = embed_bytes(sample_byte_sequence[i])
        file_num += 1
100%
```

- Thiết lập trình tối ưu.

```
initial_learning_rate = 0.01
lr_schedule = optimizers.schedules.ExponentialDecay(
    initial_learning_rate,
    decay_steps=10000,
    decay_rate=1e-5,
    staircase=True)
my_opt = optimizers.SGD(learning_rate=lr_schedule, nesterov=True)
```

- Sử dụng API của Keras để thiết lập màn thần kinh học sâu.

```
1s [24] from keras import Input
        inputs = Input(shape=(8, max size))
        from keras.layers import Conv1D
        conv1 = Conv1D(kernel size=(128), filters=32, strides=(128),
        padding="same")(inputs)
        conv2 = Conv1D(kernel size=(128), filters=32, strides=(128),
        padding="same")(inputs)
        from keras.layers import Activation
        a = Activation("sigmoid", name="sigmoid")(conv2)
        from keras.layers import multiply
        mul = multiply([conv1, a])
        b = Activation("relu", name="relu")(mul)
        from keras.layers import GlobalMaxPool1D
        p = GlobalMaxPool1D()(b)
        from keras.layers import Dense
        d = Dense(16)(p)
        predictions = Dense(1, activation="sigmoid")(d)
        from keras import Model
        model = Model(inputs=inputs, outputs=predictions)
```

- Biên dịch mô hình và chon batch size.

```
model.compile(optimizer=my_opt, loss="binary_crossentropy",
metrics=["acc"])
model.summary()

batch_size = 16
num_batches = int(num_samples / batch_size)
```

Lab 1: Memory Forensic

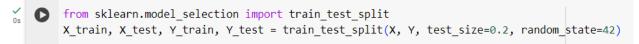


Model: "model"

Layer (type)	Output Shape	Param #	Connected to	
input_1 (InputLayer)	[(None, 8, 15000)]	0	[]	
conv1d_1 (Conv1D)	(None, 1, 32)	6144003 2	['input_1[0][0]']	
conv1d (Conv1D)	(None, 1, 32)	6144003 2	['input_1[0][0]']	
sigmoid (Activation)	(None, 1, 32)	0	['conv1d_1[0][0]']	
multiply (Multiply)	(None, 1, 32)	0	['conv1d[0][0]', 'sigmoid[0][0]']	
relu (Activation)	(None, 1, 32)	0	['multiply[0][0]']	
<pre>global_max_pooling1d (Glob alMaxPooling1D)</pre>	(None, 32)	0	['relu[0][0]']	
dense (Dense)	(None, 16)	528	['global_max_pooling1d[0][0]']	
dense_1 (Dense)	(None, 1)	17	['dense[0][0]']	
Total params: 122880609 (468.75 MB) Trainable params: 122880609 (468.75 MB)				

Non-trainable params: 0 (0.00 Byte)

- Chia tập train, tập test.



- Huấn luyên mô hình.

```
for batch_num in tqdm(range(num_batches)):
    batch = X_train[batch_num * batch_size : (batch_num + 1) * batch_size]
    model.train_on_batch(
    batch, Y_train[batch_num * batch_size : (batch_num + 1) * batch_size]
)
```

100%| 16/16 [02:06<00:00, 7.88s/it]

* Bài tập (yêu cầu làm)

5. Cho biết kết quả đánh giá mô hình qua tập test.

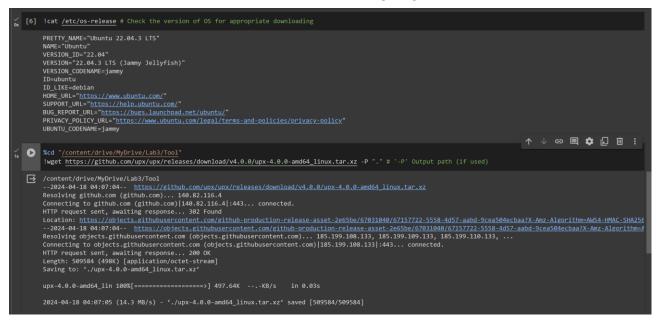
- Kết quả đánh giá mô hình qua tập test.



- [®] Bài tập (yêu cầu làm)
- 6. Cài đặt. UPX từ https://github.com/1.upx/upx/releases, và tiến hành đóng gói các tập tin pe tại Benign PE Samples UPX

Tiến hành tạo đường dẫn đến Benign PE Samples UPX folder

Sau đó, ta kiểm tra hệ điều hành và tải bản UPX tương ứng

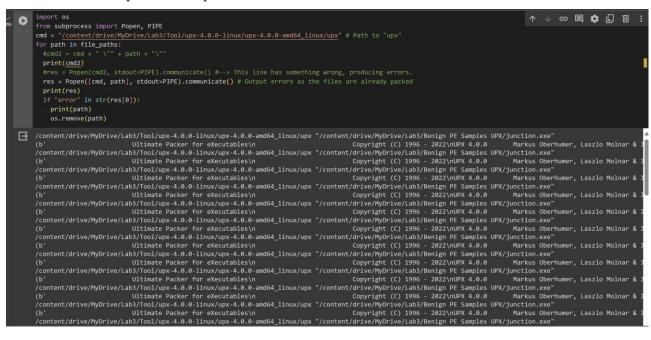


Ta giải nén và kiểm tra xem file thực thi có hoạt động chính xác không



```
| Solution | Solution
```

Sau đó tiến hành pack các tập tin lại



[®] Bài tập (yêu cầu làm)

7. Cho biết kết quả đánh giá.

```
from os import listdir
             ("/content/drive/MyDrive/Lab3/Benign PE Samples", 0),
("/content/drive/MyDrive/Lab3/Benign PE Samples UPX", 1),
("/content/drive/MyDrive/Lab3/Benign PE Samples Amber", 2),
          list_of_samples = []
          labels = []
N=2
   for dataset_path, label in directories_with_labels:
    samples = [f for f in listdir(dataset_path)]
             for file in samples:
    file_path = os.path.join(dataset_path, file)
               list_of_samples.append(file_path)
labels.append(label)
   labels,
test_size=0.3,
            stratify=labels,
random_state=11
         from nltk import ngrams
import numpy as np
   [8] def read_file(file_path):
             """Reads in the binary sequence of a binary file."""
with open(file_path, "rb") as binary_file:
data = binary_file.read()
   [9] def byte_sequence_to_Ngrams(byte_sequence, N):
    """Creates a list of N-grams from a byte sequence
             Ngrams = ngrams(byte_sequence, N)
return list(Ngrams)
   def extract_Ngram_counts(file, N):
    """Takes a binary file and outputs the N-grams counts of its binary
             file_Ngrams = byte_sequence_to_Ngrams(filebyte_sequence, N)
return collections.Counter(file_Ngrams)
   [11] def featurize_sample(sample, K1_most_frequent_Ngrams_list):
             """Takes a sample and produces a feature vector.
The features are the counts of the K1 N-grams we've selected.
             K1 = len(K1_most_frequent_Ngrams_list)
             feature_vector = K1 * [0]
file_Ngrams = extract_Ngram_counts(sample, N)
              for i in range(K1):
    feature_vector[i] = file_Ngrams[K1_most_frequent_Ngrams_list[i]]
           total_Ngram_count = collections.Counter([]) for file in samples_train:
             total_Ngram_count += extract_Ngram_counts(file, N_gram)
           [17] Ngram_features_list_train = []
y_train = []
           for i in range(len(samples_train)):
    file = samples_train[i]
             NGram_features = featurize_sample(file, K1_most_common_Ngrams_list)
Ngram_features_list_train.append(NGram_features)
           y_train.append(labels_train[i])
X_train = Ngram_features_list_train
(18) from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
clf = RandomForestClassifier(n_estimators=100)
clf = clf.fit(X_train, y_train)
                                                                                                                 + Code + Text
[19] Ngram_features_list_test = []
           y_test = []
for i in range(len(samples_test)):
    file = samples_test[i]
              NGram_features = featurize_sample(file, K1_most_common_Ngrams_list)
Ngram_features_list_test.append(NGram_features)
           y_test.append(labels_test[i])
X_test = Ngram_features_list_test
```



- [®] Bài tập (yêu cầu làm)
- 8. Cho biết kết quả đánh giá mẫu mới trong việc đánh lừa bộ nhận diện.

```
# Move to Python executable folder
%cd "/content/drive/MyDrive/Shared Drive/Lab3/Dataset/MalGAN"
# Original reference: https://www.kaggle.com/code/fanbyprinciple/malgan-can-we-create-malware-on-the-fly/notebook
```

/content/drive/MyDrive/Shared Drive/Lab3/Dataset/MalGAN

```
save_path = "/content/drive/MyDrive/Shared Drive/Lab3/Dataset/MalGAN/MalGAN_output"
model_path = "/content/drive/MyDrive/Shared Drive/Lab3/Dataset/MalGAN/MalGAN_input/malconv.h5"
log_path = "/content/drive/MyDrive/Shared Drive/Lab3/Dataset/MalGAN_output/adversarial_log.csv"
pad_percent = 0.1
threshold = 0.6
step_size = 0.01
limit = 0.
input_samples = "/content/drive/MyDrive/Shared Drive/Lab3/Dataset/MalGAN/MalGAN_input/samplesIn.csv"
```

```
# In line 31 of "MalGAN_utils.py", change into:
# config = tf.compat.v1.ConfigProto()
MalGAN_utils.limit_gpu_memory(limit)
```

```
df = pd.read_csv(input_samples, header=None)
fn_list = df[0].values
list(enumerate(fn_list))
```

Lab 1: Memory Forensic



```
Out[]: [(0,
           .
0778a070b283d5f4057aeb3b42d58b82ed20e4eb_f205bd9628ff8dd7d99771f13422a665a70bb916'),
          (1, 'fbd1a4b23eff620c1a36f7c9d48590d2fccda4c2_cc82281bc576f716d9a0271d206beb81ad078b53'),
          (2, 'c095da034535f15a27c073dce54212a28e1af683_8e86441bc4f6a7fc492779caf280f1d769e0cd4d'),
          (3,
'488e5eea345e24440f7d0d2a32fbafda314ee6ca_df473c0493d503828157e32664e28357a4094f7a'),
          (4, '7a359bcc1c7ac5f18eff7c3459dadefa9f9e4610_3b7ac6b0a7a720460526c78628c8616dad8c6a1f'),
          (5, '509038aad80431b8aa0c9b29bfce07fe7134fc7a_263fbe72e691a0c047f75ce75a585ba0af84ac94'),
          (6, '05202b7ebc42f2a159154f99cec58fc1bcfe2c17_8cc75062dbe1ddc363fa5178312845709f669e37'),
           c47ed37c0e1e8be110f889f5989aea6b1bb7fda4_42c3033e34d27c951f7db7ae6aa5f45b8ef472ac'),
           '18a62e8ee8522c26e9970373895209ee15a56841_4f0f6e9d21bbbe1842e8e8d6d911561108389662'),
           '12113db281913797b6d58079b45089d4d057f766_ce1c8adb310886deb3ace648d4152ddeb1ed32fb'),
           '19c625db4021d4934916f42b97777098b0b8cf15_0192ba11326fe2298c8cb4de616f4d4140213838'),
           '2a7a2505e43decf3583ec11bbad6ead816ef1861 2906bffe07800fe9ff93d544bff8a46e56aa64d9'),
           '3f3fc4ed6a51a4385de9a38b164bcc14a4334eac_20002faf28adfd94ca98cf6ced46f14334b53684'),
          (13,
           ead2a1884a52c93c654853d2891a1208ac6ee2b8_b75311ed885fb252554ab6dc228326d388043630'),
           '6bc4d5ba3fa9c0f1c1431de8d214cc90bcfe4b55_4f53fe0260bec1166add1d1977e461984c448473'),
           '3138cef67d651745c2db3744a70d6bf861e2a728_7b5ec86f006dc6d35d48821ca1311561bd86157a'),
           '80913fa3c7d18d89c47b42e929cf9c98729aa565_2dcb3285f944bc0b6e7cb7612dad360b9458ccdc'),
          (17, '5746b9ed6b78d8f1cdb0b8bb9016624a46430346_007439fd0f1bfcb25e540a2b5ddbc96d7ea09afd'),
```

```
model = load_model(model_path)
model.summary() # Have an overview of model
# Use 'layers[0]' as input and 'layer[1]' as output for the next snippet code
```

Model: "model_1"

Layer (type)	Output Shape	Param #	Connected to
input_1 (InputLayer)	[(None, 80000)]	0	[]
<pre>embedding_1 (Embedding)</pre>	(None, 80000, 8)	2048	['input_1[0][0]']
conv1d_2 (Conv1D)	(None, 160, 128)	512128	['embedding_1[0][0]']
conv1d_1 (Conv1D)	(None, 160, 128)	512128	['embedding_1[0][0]']
activation_1 (Activation)	(None, 160, 128)	0	['conv1d_2[0][0]']
multiply_1 (Multiply)	(None, 160, 128)	0	['conv1d_1[0][0]', 'activation_1[0][0]']
<pre>global_max_pooling1d_1 (Globa MaxPooling1D)</pre>	l (None, 128)	0	['multiply_1[0][0]']
dense_1 (Dense)	(None, 64)	8256	['global_max_pooling1d_1[0][0]']
dense_2 (Dense)	(None, 1)	65	['dense_1[0][0]']
======================================			

Total params: 1,034,625
Trainable params: 1,034,625
Non-trainable params: 0

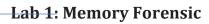


```
model.layers[0].input
  <KerasTensor: shape=(None, 80000) dtype=float32 (created by layer 'input_1')>
  model.lavers[1].output
  <KerasTensor: shape=(None, 80000, 8) dtype=float32 (created by layer 'embedding_1')>
  adv_samples, log = MalGAN_gen_adv_examples.gen_adv_samples(
   model.
    fn list,
   pad_percent,
    step_size,
0778a070b283d5f4057aeb3b42d58b82ed20e4eb\_f205bd9628ff8dd7d99771f13422a665a70bb916 \ \ not \ \ exist
len_List: 80000
ValueError
                                           Traceback (most recent call last)
<ipython-input-7-67fde16be76d> in <module>
     pad_percent,
step_size,
----> 6 threshold
     7)
/content/drive/MyDrive/Shared Drive/Lab3/Dataset/MalGAN/MalGAN_gen_adv_examples.py in gen_adv_samples(model, fn_list, pad_per
cent, step_size, thres)
          print("inp: ", inp)
print("len_List: ", max_len)
inp_emb = np.squeeze(np.array(inp2emb([inp, False])), 0)
     36
    38
     39
               pad_idx = len_list[0]
/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/keras/backend.py in func(model_inputs)
4329 wrap outputs = isinstance(outputs, list) and len(outputs) == 1
```

Đến bước này nhóm chúng em gặp lỗi, nhóm sẽ nghiên cứu thêm để sửa được lỗi này



```
with open('/content/drive/MyDrive/Shared Drive/Lab3/Dataset/MalGAN_gen_adv_examples.py', 'r') as f:
    print(f.read())
from sklearn.neighbors import NearestNeighbors
from tensorflow.keras import backend as K
import MalGAN_utils
from MalGAN_preprocess import preprocess
import numpy as np
def gen_adv_samples(model, fn_list, pad_percent=0.1, step_size=0.001, thres=0.5):
   ### search for nearest neighbor in embedding space ###
   def emb_search(org, adv, pad_idx, pad_len, neigh):
       out = org.copy()
       for idx in range(pad_idx, pad_idx+pad_len):
           target = adv[idx].reshape(1, -1)
           best_idx = neigh.kneighbors(target, 1, False)[0][0]
           out[0][idx] = best_idx
       return out
   max_len = int(model.input.shape[1])
   emb_layer = model.layers[1]
   emb_weight = emb_layer.get_weights()[0]
   inp2emb = K.function([model.layers[@].input], [model.layers[1].output]) # [function] Map sequence to embedding
   # Build neighbor searches
   neigh = NearestNeighbors()
   neigh.fit(emb_weight)
   log = MalGAN_utils.logger()
   adv_samples = []
   for e, fn in enumerate(fn_list):
            run one file at a time due to different padding length, [slow]
       inp, len_list = preprocess([fn], max_len)
       inp_emb = np.squeeze(np.array(inp2emb([inp, False])), 0)
       pad_idx = len_list[0]
       pad_len = max(min(int(len_list[0]*pad_percent), max_len-pad_idx), 0)
   log.save(log_path)
   for fn, adv in zip(fn_list, adv_samples):
     _fn = fn.split('/')[-1]
     dst = os.path.join(save_path, _fn)
     print(dst)
     with open(dst, 'wb') as f:
       f.write(adv)
```





Sinh viên đọc kỹ yêu cầu trình bày bên dưới trang này



YÊU CẦU CHUNG

- Sinh viên tìm hiểu và thực hiện bài tập theo yêu cầu, hướng dẫn.
- Nộp báo cáo kết quả chi tiết những việc (Report) bạn đã thực hiện, quan sát thấy và kèm ảnh chụp màn hình kết quả (nếu có); giải thích cho quan sát (nếu có).
- Sinh viên báo cáo kết quả thực hiện và nộp bài.

Báo cáo:

- File .DOCX và .PDF. Tập trung vào nội dung, không mô tả lý thuyết.
- Nội dung trình bày bằng Font chữ Times New Romans/ hoặc font chữ của mẫu báo cáo này (UTM Neo Sans Intel/UTM Viet Sach) cỡ chữ 13. Canh đều (Justify) cho văn bản. Canh giữa (Center) cho ảnh chụp.
- Đặt tên theo định dạng: [Mã lớp]-ExeX_GroupY. (trong đó X là Thứ tự Bài tập, Y là mã số thứ tự nhóm trong danh sách mà GV phụ trách công bố).
 - Ví dụ: [NT101.K11.ANTT]-Exe01_Group03.
- Nếu báo cáo có nhiều file, nén tất cả file vào file .ZIP với cùng tên file báo cáo.
- Không đặt tên đúng định dạng yêu cầu, sẽ **KHÔNG** chấm điểm bài nộp.
- Nộp file báo cáo trên theo thời gian đã thống nhất tại courses.uit.edu.vn.

Đánh giá:

- Hoàn thành tốt yêu cầu được giao.
- Có nội dung mở rộng, ứng dụng.

Bài sao chép, trễ, ... sẽ được xử lý tùy mức độ vi phạm.

HẾT