**ĐẠI HỌC QUỐC GIA TP.HCM**

**TRƯỜNG ĐẠI HỌC CÔNG NGHỆ THÔNG TIN**

**MÔN HỌC: CƠ CHẾ HOẠT ĐỘNG CỦA MÃ ĐỘC**

**BÁO CÁO ĐỒ ÁN CUỐI KÌ**

***Mitigating adversarial evasion attacks of ransomware using ensemble learning***

**Giảng viên hướng dẫn: Phan Thế Duy  
 NT230.O21.ATCL**

**Sinh viên thực hiện :**

**Nhóm G1**

**21522620 – Hồ Ngọc Thiện**

**21522483 - Chu Nguyễn Hoàng Phương**

**TP.HCM, Ngày 3 tháng 6 năm 2024**

MỤC LỤC

[I. Tổng quan bài báo 2](#_Toc169360970)

[II. Sơ lược về phương pháp phân tích tổng hợp (ensemble analyze) 3](#_Toc169360971)

[1. Phân tích tĩnh 3](#_Toc169360972)

[2. Phân tích động 5](#_Toc169360973)

[III. Demo 6](#_Toc169360974)

[1. Phân tích tĩnh 6](#_Toc169360975)

[2. Phân tích động 10](#_Toc169360976)

[3. Vận dụng mô hình tổ hợp 12](#_Toc169360977)

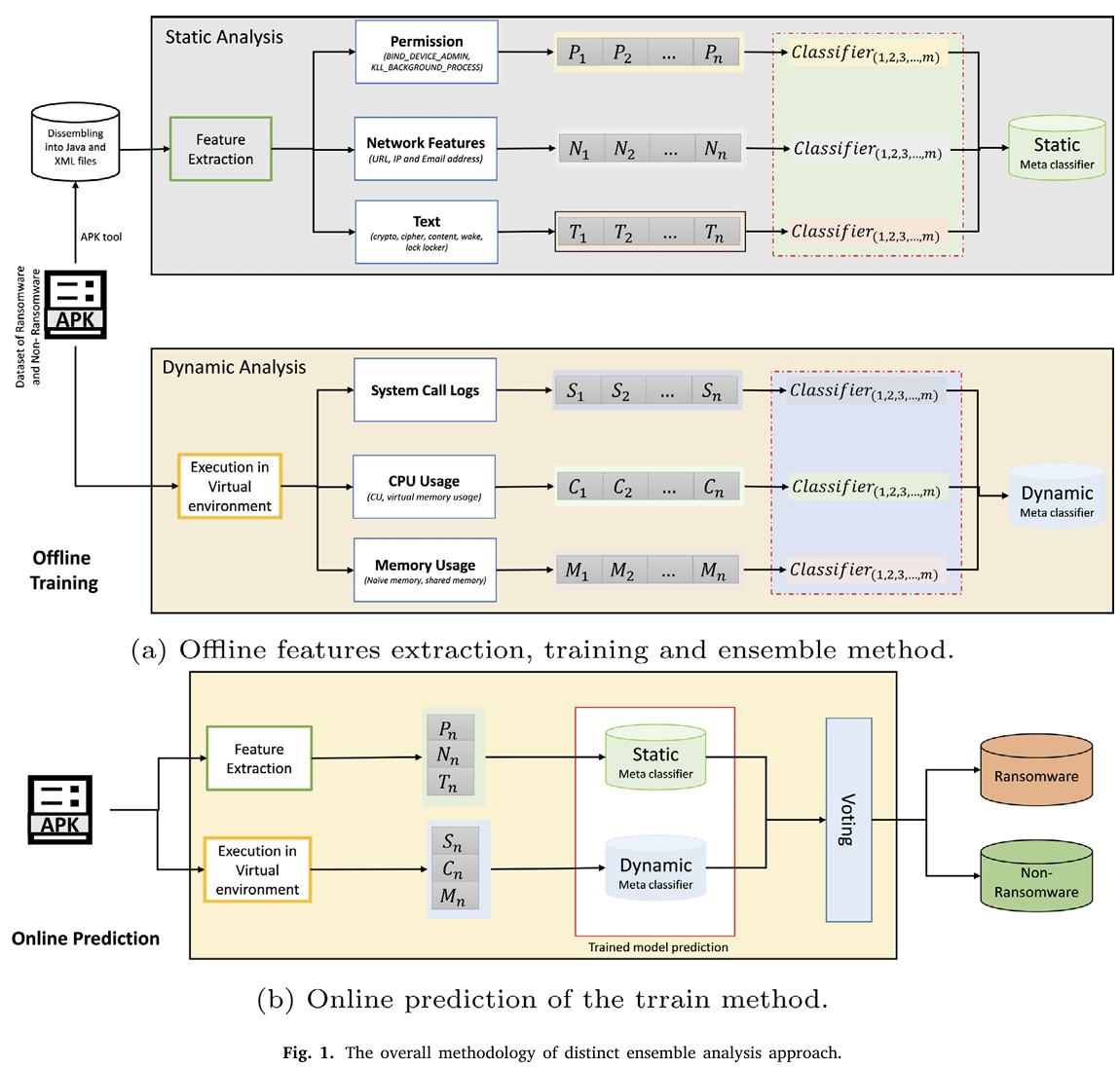
**BÁO CÁO CHI TIẾT**

# I. Tổng quan bài báo

Ransomware tiếp tục gây ra mối đe dọa đáng kể đối với an ninh mạng bằng cách tống tiền người dùng bằng cách khóa thiết bị và dữ liệu cá nhân của họ. Những kẻ tấn công buộc phải trả tiền chuộc để khôi phục quyền truy cập vào các tệp cá nhân. Do sự tương đồng về cấu trúc, việc phát hiện ransomware và các ứng dụng lành tính trở nên dễ bị tấn công trốn tránh (evasion attack). Học tập kết hợp (ensemble learning) có thể cung cấp các biện pháp đối phó, trong khi những kẻ tấn công có thể sử dụng cùng một kỹ thuật để cải thiện hiệu quả của các cuộc tấn công tương tự của chúng. Điều này thúc đẩy việc điều tra xem liệu những phương pháp kết hợp riêng biệt có thể đạt được hiệu suất tốt hơn khi kết hợp với phương pháp dựa trên bỏ phiếu hay không. Nghiên cứu được đề cập trong bài báo này đề xuất một cách tiếp cận lai kiểm tra quyền, văn bản và các tính năng dựa trên mạng cả tĩnh và động bằng cách giám sát việc sử dụng bộ nhớ, nhật ký cuộc gọi hệ thống và sử dụng CPU. Các máy phân tích tập hợp trên các tính năng tĩnh và động được trích xuất từ các ứng dụng phần mềm độc hại Android (ransomware và không ransomware) sau đó được đào tạo theo mô hình được thiết kế. Kết quả thử nghiệm của bài báo cho thấy kỹ thuật phát hiện và phân loại tập thể được đề xuất có thể phân loại hành vi ransomware tĩnh và động không xác định để giảm thiểu các cuộc tấn công trốn tránh đối thủ (adversarial evasion attack).

Nghiên cứu này tập trung vào việc giảm thiểu các cuộc tấn công trốn tránh trong phát hiện ransomware Android, chẳng hạn như xáo trộn mã (obfuscation) được sử dụng để tránh việc bị phát hiện là phần mềm độc hại hoặc ransomware. Hầu hết các kỹ thuật ransomware hiện tại không sửa đổi vectơ tính năng đầu vào để phân tích (khi một khía cạnh được sử dụng để xáo trộn, nó sẽ thay đổi toàn bộ vectơ tính năng, khiến trình phân loại được đào tạo phân loại sai ransomware. Do đó, nghiên cứu này đề xuất một cơ chế phân tích dựa trên tổng hợp để phát hiện ransomware Android và giảm thiểu các cuộc tấn công trốn tránh. Các đặc điểm Android được sử dụng để phân tích ở đây không dễ sửa đổi và sử dụng cho các nỗ lực trốn tránh. Dựa trên các đặc tính này, tác giả đề xuất một kỹ thuật kết hợp hiệu quả của cả tính năng tĩnh (ví dụ: quyền, văn bản, tính năng dựa trên mạng, v.v.) và các tính năng động (như nhật ký cuộc gọi hệ thống, CPU và sử dụng bộ nhớ) để phát hiện phần mềm tống tiền Android bằng cách sử dụng mô hình máy học tổng hợp.

# II. Sơ lược về phương pháp phân tích tổng hợp (ensemble analyze)

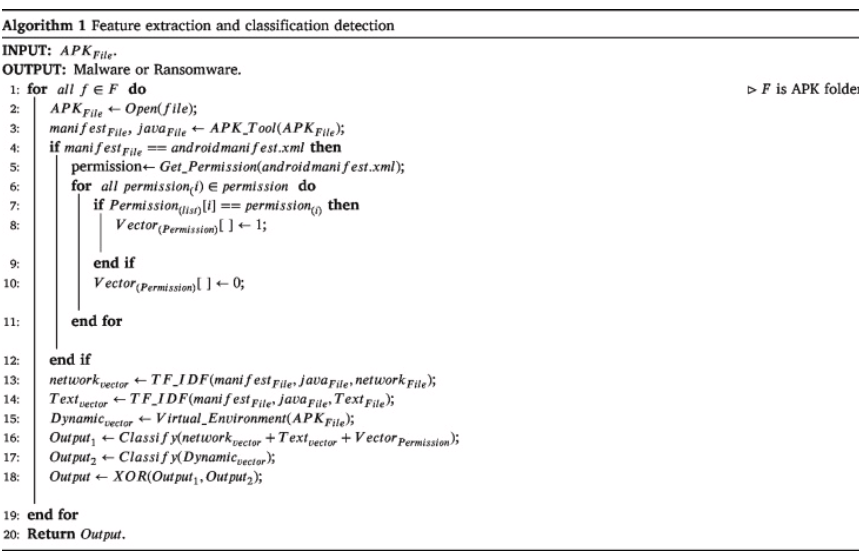
Mô hình của phương pháp phân tích tổng hợp sẽ bao gồm 2 phần: offline training và online prediction. Quá trình offline training bao gồm các công đoạn như trích xuất đặc trưng, chọn lựa đặc trưng, huấn luyện và kiểm thử hiệu suất của mô hình. Còn trong quá trình online prediction, bộ phân loại đã được huấn luyện trước đó sẽ được sử dụng để phân loại các ứng dụng độc hại và lành tính. Việc trích xuất đặc trưng dựa trên phân tích tĩnh và động, ở quá trình offline training, phân tích tĩnh sẽ được sử dụng để trích xuất quyền hạn, mạng và các văn bản chứa trong tập tin APK. Với phân tích động, ứng dụng sẽ được chạy trong môi trường ảo được kiểm soát, sau đó các đặc trưng sẽ được trích xuất. Các thông tin của hệ thống như system call, tài nguyên CPU, memory được ghi lại, sau đó trích xuất và tiến hành phân tích.

## 1. Phân tích tĩnh

Dựa theo yêu cầu bài báo, tập dữ liệu được phân tích sẽ bao gồm các file APK, trong đó 50% ransomware và 50% không phải ransomware). Android Package Kit (APK) là định dạng tệp mà Android sử dụng để phân phối và cài đặt ứng dụng. Nó chứa tất cả các thành phần như các tệp classes (.dex), tài nguyên và tệp manifest mà một ứng dụng cần để được cài đặt đúng cách trên thiết bị. Tệp manifest chứa các quyền (permission) và các chi tiết cấu hình khác của ứng dụng. Quá trình trích xuất đặc trưng bắt đầu bằng việc nắm bắt các tệp APK bằng cách sử dụng một script trích xuất đặc trưng. Chúng em đã viết một script Python để trích xuất quyền từ tệp manifest.xml, các đặc trưng văn bản và mạng (tức là các địa chỉ IP, địa chỉ email và URL) từ các tệp .dex. Script này giải mã các tệp APK, trích xuất các đặc trưng này và sau đó lưu chúng vào các tệp văn bản, sử dụng các tệp .txt này từ cả các ứng dụng ransomware và không phải ransomware để tạo ra các vector đặc trưng. Script tạo vector đặc trưng đọc các tệp .txt từ cả các ứng dụng ransomware và không phải ransomware. Nó tạo ra các vector đặc trưng của mỗi ứng dụng sau khi thu thập một tập dữ liệu của tất cả các đặc trưng để xác định các đặc trưng đặc trưng của mỗi ứng dụng và lưu tập dữ liệu này vào tệp đầu ra.

Tạo các chuỗi nhị phân cho mỗi file trong tập dữ liệu (đại diện cho vector đặc trưng). Tất cả các quyền được phát hiện riêng lẻ sau đó được sắp xếp dưới dạng một chuỗi các số 1 và 0. Một quyền cụ thể được biểu thị bằng số 1 và nếu không có quyền tương ứng sẽ được biểu thị bằng số 0 trong danh sách. Bit cuối cùng của vector đại diện cho loại ứng dụng (tức là ransomware hoặc không phải ransomware). Tất cả các quyền dư thừa đều bị loại bỏ khỏi tập dữ liệu, vì sự dư thừa có thể có tác động tiêu cực đến phân loại. Sau khi loại bỏ các quyền dư thừa, chúng em thu được số quyền duy nhất.

Cả 2 đặc trưng văn bản (text) và mạng (network) đều chứa các chuỗi; do đó, chúng ta tạo vector đặc trưng của chúng bằng cách sử dụng TF-IDF vectorizer. TF-IDF vectorizer chuyển đổi các đặc trưng văn bản thành các vector đặc trưng có thể được sử dụng làm đầu vào cho thuật toán phân loại. TF-IDF là một đại diện tuyệt vời và ngày càng hiệu quả cho các cơ chế phân loại dữ liệu văn bản. Tiếp theo, chúng ta sử dụng tất cả các vector đặc trưng tĩnh đã tạo để huấn luyện các bộ phân tích tĩnh dựa trên học máy. Thuật toán 1 mô tả quá trình trích xuất đặc trưng cho cả phân tích tĩnh và động của các tệp APK, chuyển đổi các đặc trưng đã trích xuất thành các vector đặc trưng và cơ chế phân loại được sử dụng để phát hiện ransomware Android. Tóm tắt các bước làm được mô tả như hình ở dưới đây



## 2. Phân tích động

Phân tích động bao gồm việc chạy ứng dụng Android trên môi trường ảo để kiểm tra các hành vi của ứng dụng theo thời gian thực. Phân tích động được sử dụng để phát hiện các hành vi độc hại của ứng dụng mà ta không thể phát hiện chúng dựa vào phân tích tĩnh. Như có đề cập ở trên, mục đích của việc phân tích động là để trích xuất ra được các đặc trưng “động” (Lượng CPU sử dụng, thống kê system call, lượng memory sử dụng,…) , những thông tin này rất hữu ích cho việc phát hiện ransomware. Do đó, các dấu vết thực thi có chứa dữ liệu này phải được thu thập bằng cách chạy ứng dụng trong môi trường được kiểm soát. Những dấu vết này được ghi lại thủ công bằng cách chạy từng ứng dụng một trong 10 phút trong trình giả lập Android. Tuy nhiên, một số dấu vết ngắn hơn vì trình giả lập có những điểm yếu nhỏ. Tuy nhiên, thời gian thực hiện dài hơn mang lại cho chúng ta kết quả có ý nghĩa hơn. Trình giả lập Android Genymotion được chọn để phân tích động các ứng dụng phần mềm độc hại Android. Công cụ Genymotion được sử dụng vì nó là phần mềm mã nguồn mở và hỗ trợ Android Studio. Lý do sử dụng phần mềm giả lập Android thay vì thiết bị gốc là môi trường mô phỏng cung cấp nhiều dung lượng hơn để chạy một số lượng lớn các chương trình phần mềm độc hại trong một thời gian hợp lý. Phân tích động trên thiết bị miễn nhiễm với các kỹ thuật bỏ qua trình giả lập. Tuy nhiên, trong trường hợp ransomware Android, thiết bị vật lý không thể được đặt lại về trạng thái sạch. Ngược lại, trình giả lập có thể được khởi tạo lại sau khi phân tích từng ứng dụng. Tuy nhiên, việc chống mô phỏng có thể có một số tác động đến việc trích xuất tính năng động được thực hiện trên Genymotion. Do đó, trong mô hình đề xuất của chúng tôi, khi sử dụng các tính năng động (sử dụng bộ nhớ và CPU), chúng tôi giả định rằng ngay cả khi các ứng dụng được đóng gói lại, làm xáo trộn hoặc được trang bị các kỹ thuật để tránh lỗi phát hiện, chúng vẫn sẽ hiển thị các dấu vết hành vi tương tự trong quá trình thực thi. Một trình phân tích tổng hợp được đào tạo về các đặc điểm này có thể phân biệt đầy đủ các ứng dụng ransomware Android với các ứng dụng phần mềm độc hại khác. Thiết bị ảo được khởi tạo lại mỗi lần trước khi một ứng dụng độc hại mới được thực thi để tránh sự can thiệp từ các ứng dụng đã thực thi trước đó, chẳng hạn như thay đổi cài đặt, thực thi các quy trình nền, thay đổi liên quan đến cấu hình hệ điều hành, v.v. Android Debug Bridge (ADB) được sử dụng để giám sát việc sử dụng bộ nhớ và CPU của các ứng dụng. ADB là một công cụ dòng lệnh cho phép PC giao tiếp với phiên bản giả lập hoặc thiết bị Android. Strace (một công cụ theo dõi cuộc gọi hệ thống) được sử dụng để thu thập các cuộc gọi hệ thống từ các ứng dụng. Để trích xuất tính năng động, các bước sau được thực hiện cho từng ứng dụng như được đề cập trong đoạn mã giả dưới đây.

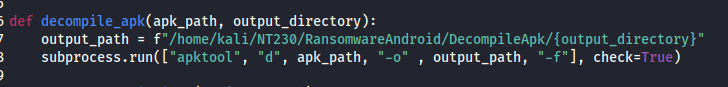
A screenshot of a computer

Description automatically generated

# III. Demo

## 1. Phân tích tĩnh

Công cụ được sử dụng cho việc phân tích tĩnh của nhóm là *Apktool 2.7.0*. Về ý tưởng, sau khi decompile file apk xong sẽ đi phân tích và trích xuất tất cả các đặc trưng ra từ các thư mục đã decompile, các đặc trưng về permission sẽ có trong file AndroidManifest.xml, còn các đặc trưng text và network sẽ sử dụng lệnh *grep* để tìm kiếm các từ khóa liên quan đến mã hóa hoặc khóa trong các tệp ở một thư mục đã được decompile bằng *Apktool*.



**Trích xuất các đặc trưng permission:**

- Sử dụng thư viện *xml.etree.ElementTree* để làm việc với các tệp XML. Tạo một mảng (*permissions*) bao gồm tất cả các permission được tìm thấy.

- Phân tích cú pháp tệp manifest: Sử dụng *ET.parse(manifest\_path)* để đọc và phân tích cú pháp của tệp XML.

- Tìm kiếm các quyền: sử dụng *findall('uses-permission')* để tìm tất cả các phần tử quyền trong tệp manifest.

- Trích xuất tên quyền: Lấy tên quyền từ thuộc tính *name* của mỗi phần tử và thêm vào danh sách quyền (*permissions*).

A computer screen shot of a computer code

Description automatically generated

**Trích xuất các đặc trưng text:**

- Phân tích và trích xuất các đặc trưng text bằng công cụ *grep*, tìm kiếm các văn bản liên quan đến các từ khóa như *crypto|Cipher|cipher|wake|lock|locker* trong tất cả các tệp trong thư mục đã decompile.

- Sau khi tìm tất cả các văn bản liên quan sẽ sử dụng qua hàm ***extract\_important\_info\_text*** để lọc lại những thông tin cần thiết và bỏ qua những thông tin không cần thiết.

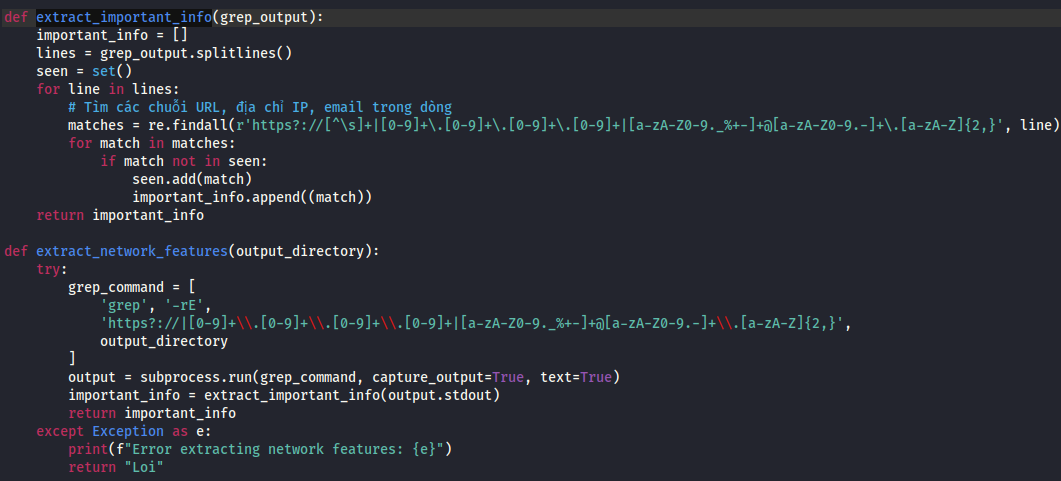


**Trích xuất các đặc trưng network:**

- Sử dụng lệnh *grep* với tùy chọn *-rE* cho phép tìm kiếm đệ quy và sử dụng biểu thức chính quy để tìm các chuỗi mạng trong tất cả các tệp trong thư mục đầu ra.

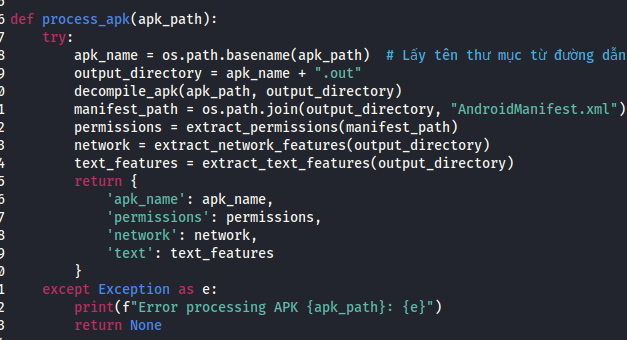
- Biểu thức chính quy: Sử dụng regrex *r'https?://[^\s]+|[0-9]+\.[0-9]+\.[0-9]+\.[0-9]+|[a-zA-Z0-9.\_%+-]+@[a-zA-Z0-9.-]+\.[a-zA-Z]{2,}'* để tìm các URL, địa chỉ IP và địa chỉ email.

- Sau đó ta tiếp tục xử lí đầu ra để lọc lại những thông tin cần thiết bằng hàm ***extract\_important\_info****.*



**Tổng hợp, xử lí file apk và kết quả:**

- Tổng hợp các hàm trên lại để tạo một script phân tích file apk, và kiểm tra kết quả.



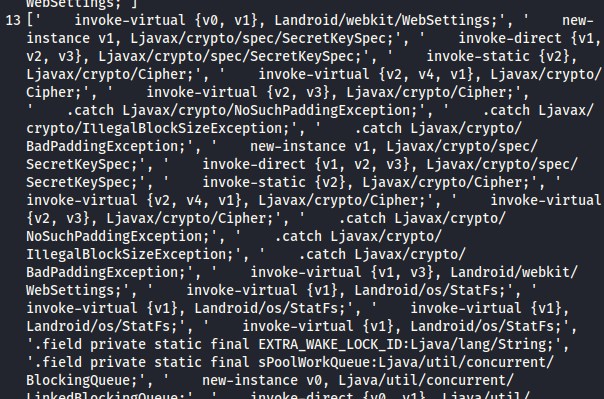
- Các kết quả được lưu vào file txt và có kết quả như sau:

**+ network:**

A screen shot of a computer screen

Description automatically generated

**+ text:**



**+ permisson:**

A screenshot of a computer

Description automatically generated

## 2. Phân tích động

Môi trường thực nghiệm: Genymotion 3.7.1, hệ điều hành Android 6.0.0, kích thước bộ nhớ là 2048 MB

Phân tích động sẽ bao gồm 2 bước:

+ Sử dụng Monkey Runner để tạo các thao tác trên ứng dụng, sau đó tiến hành thu thập các thông tin về system call

+ Chờ một khoảng thời gian là 10 phút, sau đó thu thập dữ liệu về sử dụng memory

**Lưu ý**: Nhóm cũng có thử trích xuất thông tin về CPU mà ứng dụng sử dụng bằng lệnh *cpuinfo,* tuy nhiên không thu lại được thông tin hữu ích.

**Thu thập thông tin system call:**

Đầu tiên, ta sử dụng lệnh strace để lắng nghe system call trên ứng dụng cần được theo dõi dựa trên PID, sau đó lưu lại report.

*strace -p <PID>-c -o /path /report.csv*

Sử dụng Monkey Runner để tạo các thao tác trên ứng dụng

*adb shell monkey -p <package\_name> -v 500 -s 42*

Các thông tin về system call sẽ có dạng như sau:

A screenshot of a computer screen

Description automatically generated

**Thu thập thông tin memory:**

Sau khi chờ đợi 10 phút, ta sử dụng lệnh *meminfo* để thu thập dữ liệu sử dụng memory của ứng dụng ta theo dõi

*adb shell dumpsys meminfo <package\_name>*

Thông tin về memory sẽ có dạng như sau:

A screenshot of a computer

Description automatically generated

## 3. Vận dụng mô hình tổ hợp

**Xử lí dữ liệu:**

- Chuyển đổi các đặc trưng thành vector để đưa vào mô hình huấn luyện và thử nghiệm.

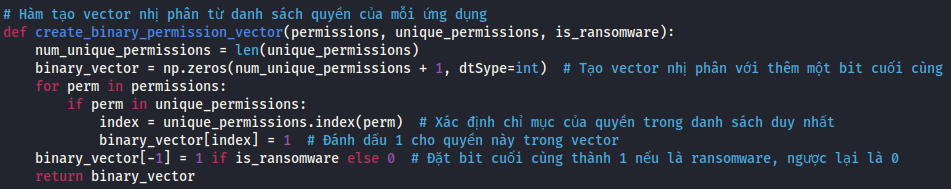
***+ Các đặc trưng tĩnh:***

Permission:

- Đọc danh sách quyền từ tệp: Mỗi dòng của tệp chứa các quyền của một ứng dụng.

- Tạo danh sách quyền duy nhất (unique permission): Sử dụng regex để tìm các quyền trong danh sách quyền của cả ransomware và non-ransomware, sau đó loại bỏ các quyền trùng lặp để tạo danh sách quyền duy nhất.

- Tạo vector nhị phân: Với mỗi ứng dụng, tạo một vector nhị phân dựa trên danh sách quyền duy nhất và thông tin về việc ứng dụng đó có phải là ransomware hay không.

’

- Kết hợp các vector nhị phân của cả ransomware và non-ransomware thành một ma trận.

A black background with white dots

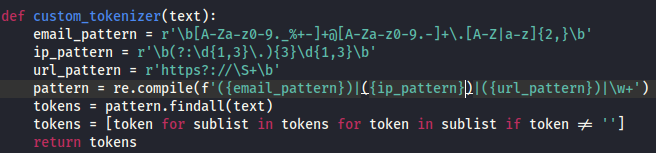
Description automatically generated- Xuất ra file CSV, ghi các vector nhị phân vào file CSV để sử dụng trong các bước phân tích và mô hình hóa tiếp theo

- Kết quả có được 121 unique permission và có tổng cộng 209 file apk.

Network và Text :

- Sử dụng TF-IDF vectorizer chuyển đổi các đặc trưng văn bản thành các vector đặc trưng.

- Đọc nội dung từ file sau khi đi phân tích tĩnh và tiến hành chuyển đổi sang vector bằng TF-IDF.

- Điều chỉnh thêm hàm *custom\_tokenizer(text)* sử dụng regex để lọc lại các email, địa chỉ IP, URL và các từ khác từ văn bản đầu vào.

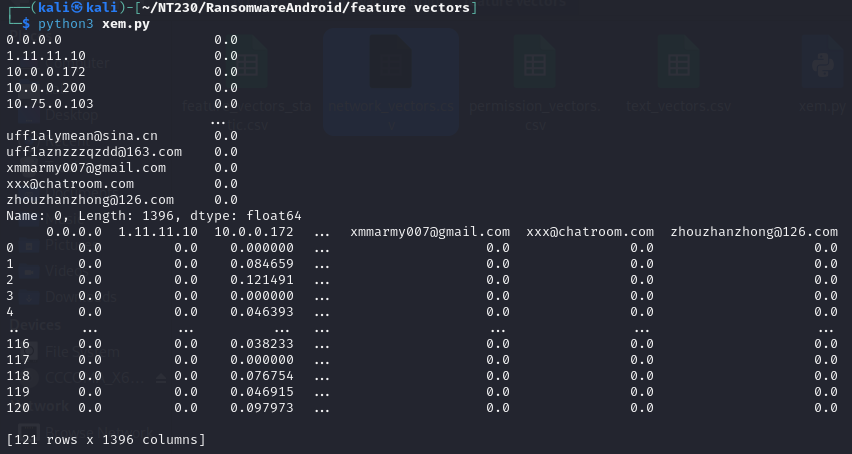
- Sử dụng ***TfidfVectorizer*** để tính toán TF-IDF cho dữ liệu văn bản và dư liệu mạng với tokenizer tùy chỉnh để tính toán TF-IDF.

- In ra danh sách các từ (vocabulary) và các giá trị IDF của chúng cho cả dữ liệu văn bản và mạng.

A computer screen shot of a program code

Description automatically generated

- Chuyển đổi ma trận TF-IDF của văn bản và mạng thành DataFrame và xuất DataFrame thành các file CSV **vectors\_text.csv** và **vectors\_network.csv**.

**Kết quả các vector network:**

**Kết quả các vector text:**

A screenshot of a computer

Description automatically generated

***+ Các đặc trưng động:***

Các đặc trưng động nhóm chúng em phân tích sẽ bao gồm 2 phần là memory và systemcall

*Memory:*

- Đọc và xử lý từng tệp văn bản sau khi đã trích xuất ra.

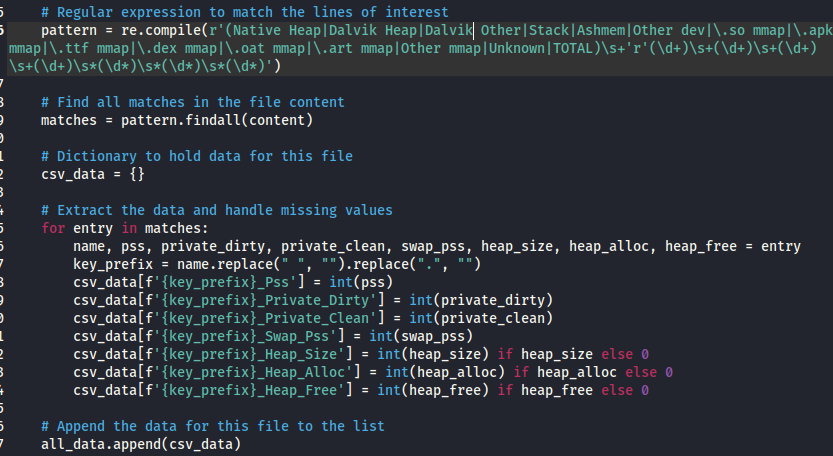
- Sử dụng ***pattern.findall(content)***: Tìm tất cả các kết quả cần thiết trong nội dung của tệp.

- Các nội dung ở đây bao gồm các thuật ngữ PSS, Private Dirty, Private Clean, Swap PSS, Heap Size, Heap Alloc và Heap Free liên quan đến việc đo lường và theo dõi sử dụng bộ nhớ trong hệ thống máy tính, đặc biệt là trong môi trường Android.

- Ví dụ file văn bản sau khi trích xuất đặc trưng động:

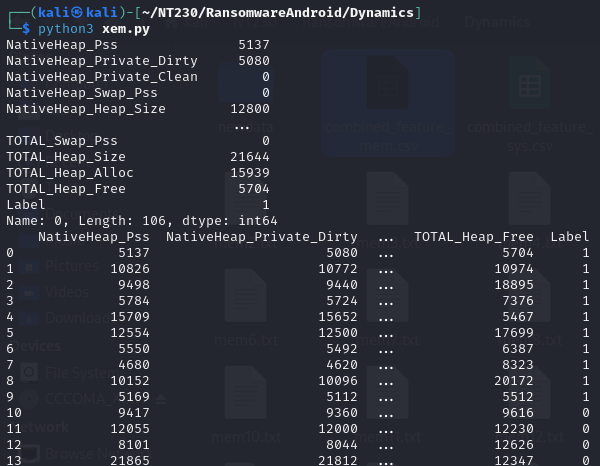
A screenshot of a computer screen

Description automatically generated

-Xử lí dữ liệu:

- Gán nhãn cho các tệp để phân biệt ransomware hay non-ransomware

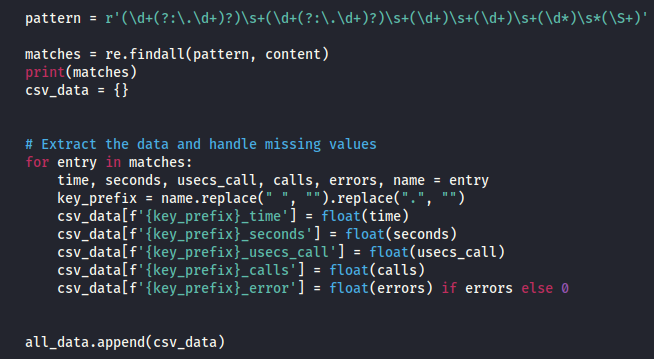
- Kết quả:



*System call:*

- Tương tự với memory, đọc và xử lý từng tệp văn bản sau khi đã trích xuất ra.

- Sử dụng ***pattern.findall(content***): Tìm tất cả các kết quả cần thiết trong nội dung của tệp.



- Giải thích ***pattern.findall(content):*** lấy tất cả các thông tin bao gồm số và chữ từng dòng và sắp xếp lại, các thông tin cách nhau bằng khoảng trống

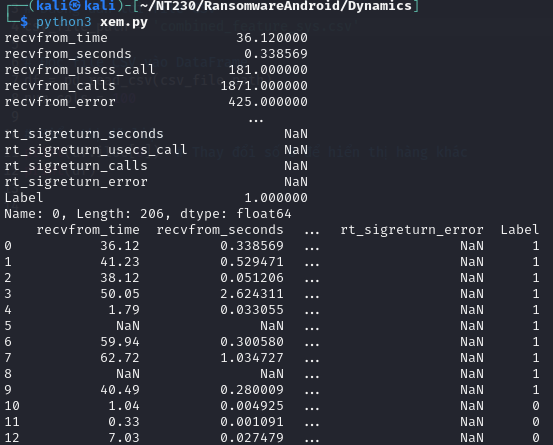
- Ví dụ file văn bản sau khi trích xuất đặc trưng động:

A screenshot of a computer

Description automatically generated

- Gán nhãn và xuất file csv.

- Kết quả:



**Sử dụng phối hợp các mô hình ensemble:**

- Các mô hình ensemble:

* Ensemble 1 : C45 Decision tree, Random forest.
* Ensemble 2 : Logistic regression, C45, SVM with SMO.
* Ensemble 3 : Random forest, SVM with SMO.
* Ensemble 4 : SVM with SMO, Logistic regression, Random forest.
* Ensemble 5 : SVM with SMO, Logistic regression, AdaBoost with SVM base.
* Ensemble 6 : Logistic regression, GaussianNB, Random forest, C45, SVM with SMO.
* Ensemble 7 : SVM with SMO, logistic regression, KNeighbors, AdaBoost with SVM base.

- Thông số đánh giá hiệu suất từng mô hình ensemble:

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | **Static Feature** | | | | **Dynamic Feature** | | | |
| **Model/Metrics** | ACC | Precision | Recall | F1 | ACC | Precision | Recall | F1 |
| Ensemble 1 | 0.91 | 0.87 | 0.85 | 0.86 | 0.99 | 0.99 | 0.98 | 0.99 |
| Ensemble 2 | 0.91 | 0.95 | 0.93 | 0.94 | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.99 |
| Ensemble 3 | 0.93 | 0.99 | 0.92 | 0.95 | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.99 |
| Ensemble 4 | 0.98 | 0.94 | 0.99 | 0.96 | 0.99 | 0.99 | 0.97 | 0.98 |
| Ensemble 5 | 0.94 | 0.95 | 0.96 | 0.95 | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.99 |
| Ensemble 6 | 0.91 | 0.99 | 0.95 | 0.97 | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.99 |
| Ensemble 7 | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.99 |

Việc đưa ra kết quả nhận diện cuối cùng sẽ tiến hành bằng cách voting thông phép toán OR cho kết quả của đặc trưng tĩnh và đặc trưng động, sau đó đưa ra kết quả cuối cùng là ransom hay non-ransom. Thông số đánh giá kết quả cuối cùng biểu thị bởi bảng dưới đây

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| **Model/Metrics** | **ACC** | **Precision** | **Recall** | **F1** |
| Ensemble 1 | 0.95 | 0.96 | 0.92 | 0.94 |
| Ensemble 2 | 0.94 | 0.98 | 0.99 | 0.98 |
| Ensemble 3 | 0.94 | 0.99 | 0.99 | 0.99 |
| Ensemble 4 | 0.97 | 0.94 | 0.97 | 0.95 |
| Ensemble 5 | 0.98 | 0.97 | 0.96 | 0.96 |
| Ensemble 6 | 0.97 | 0.95 | 0.98 | 0.96 |
| Ensemble 7 | 0.99 | 0.97 | 0.98 | 0.97 |