

دانشگاه صنعتی شریف دانشکده مهندسی کامپیوتر

پایاننامه کارشناسی ارشد مهندسی رایانش امن

بهبود کارایی روشهای تشخیص برنامکهای اندرویدی بازبستهبندی شده

نگارش

مجتبى موذن

استاد راهنما

دكتر مرتضى اميني

بهمن ۱۴۰۱

به نام خدا دانشگاه صنعتی شریف دانشکده مهندسی کامپیوتر

پایاننامه کارشناسی ارشد

این پایاننامه به عنوان تحقق بخشی از شرایط دریافت درجه کارشناسی ارشد است.

عنوان: بهبود کارایی روشهای تشخیص برنامکهای اندرویدی بازبستهبندی شده

نگارش: مجتبی موذن

كميته ممتحنين

استاد راهنما: دكتر مرتضى امينى امضاء:

استاد مشاور: استاد مشاور

استاد مدعو: استاد ممتحن امضاء:

تاريخ:

سپاس

از استاد بزرگوارم که با کمکها و راهنماییهای بی دریغشان، مرا در به سرانجام رساندن این پایاننامه یاری دادهاند، تشکر و قدردانی میکنم. همچنین از همکاران عزیزی که با راهنماییهای خود در بهبود نگارش این نوشتار سهیم بودهاند، صمیمانه سپاسگزارم.

با گسترش روزافزون استفاده از برنامکهای اندرویدی در سالیان اخیر حملات موجود بر روی این سیستمعامل با افزایش قابل توجهی همراه بودهاست. متنباز بودن برنامکهای اندرویدی و در نتیجه، دسترسی به کد منبع این دسته از برنامکها، در کنار افزایش حملات بر روی آنها ، لزوم توجه به مقابله با حملات مطروحه در این زمینه را افزایش دادهاست.حملات بازبسته بندی روی برنامکهای اندرویدی، نوعی از حملات هستند که در آن مهاجم، پس از دسترسی به کد منبع برنامک و کپیکردن آن و یا ایجاد تغییراتی که مدنظر مهاجم است، مجدداً آنرا بازبستهبندی میکند. تغییر کدهای برنامک، اهداف متفاوتی نظیر تغییر کتابخانههای تبلیغاتی، نقض امنیت کاربر و یا ضربه به شرکتهای تولید برنامک از تغییر گسترش برنامکهای جعلی را دنبال می کند. بازبسته بندی برنامکهای اندرویدی علاوه بر ماهیت تهدید کاربران و شرکتها، ماهیتی پیشگیرانه نیز دارد. در این حالت توسعه دهندگان نرمافزار از طریق ایجاد مبهمنگاری در برنامکهای اندرویدی، سعی در پیشگیری از بازبستهبندی به وسیلهی مهاجمان دارند. تشخیص بازبستهبندی در برنامکهای اندرویدی از آنجهت دارای اهمیت است که هم کاربران و هم شرکتهای توسعهدهنده، میتوانند از این موضوع ذینفع،باشند. تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده، به جهت چالشهای پیشرو، نظیر مبهمنگاری کدهای برنامک جعلی به دست مهاجم و همچنین تشخیص و جداسازی صحیح کدهای کتابخانهای مسئلهای چالشی محسوب میشود. پژوهشهای اخیر در این زمینه به صورت کلی، از روشهای تشخیص مبتنی بر شباهت سنجی کدهای برنامک و یا طبقه بندی برنامکهای موجود استفاده کرده اند. از طرفی برقراری حدواسطی میان سرعت و دقت در تشخیص برنامکهای جعلی، چالشی است که استفاده از این دست پژوهشها را در یک محیط صنعتی ناممکن ساختهاست. در این پژوهش پساز استخراج کدهای برنامک به وسیلهی چارچوب سوت و ابزارهای دیساسمبل، در یک روش دو مرحلهای کدهای برنامکهای موجود با یکدیگر مقایسه می شود. پس از دیس اسمبل کدهای هر برنامک، در طی یک فرایند طبقه بندی مبتنی بر ویژگیهای انتزاعی و دیداری، برنامکهای کاندید برای هر برنامک مبدا استخراج میشود. سپس برای هر کلاس برنامک اندرویدی، امضایی متشکل از مهمتری ویژگیهای کدیایه از آن استخراج و پس از انجام مقایسه با کلاسهای کتابخانههای اندرویدی موجود در مخزن، کتابخانههای اندرویدی حذف میشوند و در نهایت با مقایسهی کدهای اصلی، برنامک بازبستهبندی شده مشخص می شود. در قسمت آزمون روش پیشنهادی در این پژوهش، توانستیم روش موجود در این زمینهرا با بهبود امضای تولیدشده از هر برنامک و اضافه شدن مرحلهی پیش پردازش، سرعت تشخیص را ۴ برابر افزایش داده و در عین حال دقت روش موجود را نيز حفظ كنيم.

كليدواژهها: پاياننامه، حروفچيني، قالب، زيپرشين

فهرست مطالب

١	مفدمه	1
٧	مفاهيم اوليه	۲
٧	۲_۱ مبهمسازی	
٧	۲ ـ ۱ ـ ۱ روشهای ساده	
٨	۲ ـ ۱ ـ ۲ روشهای میانی	
١.	۲ ـ ۱ ـ ۳ روشهای خاکستری	
١١	۲ _ ۱ _ ۴ روشهای ترکیبی	
١١	۲ _ ۱ _ ۵ انواع مبهمنگارها	
۱۲	۲_۲ ساختار فایلهای برنامکهای اندرویدی	
14	۳_۲ کتابخانههای اندرویدی	
14	۴_۲ طبقهبندی	
۱۵	۲_۵ بازبستهبندی برنامکهای اندرویدی	
18	تعریف مسئله و مرور کارهای پیشین	٣
۱۷		
۱۷	۱_۳ تعریف مسئله	
١٨	۲_۳ روند کلی تشخیص برنامکهای بازبستهبندی شده	
۱۸	۳-۲-۱ پیشپردازش برنامکهای اندرویدی ۲۰۰۰، ۲۰۰۰، ۲۰۰۰، ۲۰۰۰	
١٩	۲_۲_۳ استخام و شگر	

	۲۰
۳_۳ مرورکارهای پیشین	۲۱
۱	۲۱
۳_۳_۲ روشهای مبتنی بر گراف	74
۳_۳_۳ روشهای مبتنی بر تحلیل ترافیک شبکه	۲۸
۴_۳ مبتنی بر تحلیل پویا	٣0
۴ نتایج جدید	۳۱
۵ نتیجهگیری	٣٢
۶ نتیجهگیری	٣٣
مراجع	٣۴
واژهنامه	۴۰
آ مطالب تکمیل <i>ی</i>	41

فهرست جدولها

فهرست شكلها

٨	۲ ـ ۱ نمونه ای از مبهمنگاری با استفاده از تغییر نام شناسه ها
	۲-۲ نمونهای از مبهمنگاری با استفاده از قابلیت بازتاب به منظور پنهانسازی واسط فراخوانی شده
١.	
۱۳	۲_۳ ساختار پوشهها و فایلهای بستههای Apk [۱]
49	۱_۳ مراحل تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده در پژوهش آقای آلدینی
	۳-۲ هر گره از گراف در پژوهش نگویان شامل لیستی از واسطهای فراخوانی شده در آن
27	فعالىت است.[۲] [۲]

نصل ۱

مقدمه

سیستم عامل اندروید ۲ به دلیل سهولت در توسعه توسط توسعه دهندگان موبایلی و در نتیجه فراوانی استفاده از آن در تلفنهای همراه، تلوزیونهای هوشمند و دیگر دستگاههای موجود، حجم بالایی از بازار مصرفی سیستم عاملهای موبایلی را به خود اختصاص داده است. بر طبق گزارش پایگاه استاتیستا [۳] سیستم عامل اندروید سهمی معادل ۷۱ درصدی از سیستم عاملهای موبایلی را در سه ماهه ی پایانی سال سیستم عامل اندروید سهمی معادل ۷۱ درصدی از سیستم عاملهای موبایلی را در سه ماهه ی پایانی سال اندرویدی زیادی به جهت ارائه ی خدمات به کاربران به وجود آمده است. برخی از فروشگاههای رسمی مانند فروشگاه اندرویدی گوگل ۷، از ابزارهایی نظیر پلی پروتکت آ [۴] برای بررسی برنامکهای اندرویدی موجود در فروشگاه استفاده می کنند. علاوه بر این، در سالهای اخیر فروشگآههای متعدد رایگانی به وجود آمده اند که صرفا برنامکهای اندرویدی موجود در سطح و ب را غربان و آن را به کاربران ارائه می دهند. فروشگاههای رایگان غالباً ابزارهای مشخصی را برای حفظ امنیت کاربران استفاده نمی کنند و امنیت کاربران این دسته از فروشگاه های اندرویدی ، همواره تهدید می شود. یکی از راههای مورد استفاده توسط مهاجمان برای وارد فروشگاههای اندرویدی ، همواره تهدید می شود. یکی از راههای مورد استفاده توسط مهاجمان برای وارد ساختن بدافزار ۱۰ است. مطابق تعریف ، بازبسته بندی شامل ساختن بدافزار ۲۰ به تلفن های همراه ، بازبسته بندی نم افزار ۱۱ است. مطابق تعریف ، بازبسته بندی شامل ساختن بدافزار ۲۰ به تلفن های همراه ، بازبسته بندی نم افزار ۱۱ است. مطابق تعریف ، بازبسته بندی شامل

Operation System'

Android⁷

Development*

Developers*

Statista³

Statista

Platform⁹ Google^V

Play Protect[^]

Crawl⁴

Malware \

Software Repackaging'

دانلود^{۱۲} یک برنامک، دسترسی به محتوای کدهای برنامک اصلی از طریق روشهای مهندسی معکوس^{۱۳} و در نهایت بازبسته بندی به همراه تغییر و یا بدون تغییردادن کدهای برنامک اصلی ۱۴ است. زبان اصلی توسعه در برنامکهای اندرویدی، زبان جاوا۱۵ میباشد که یک زبان سطح بالا۱۶ محسوب میشود. در طی فرآیند کامپایل٬ برنامکهای اندرویدی، مجموعهی کدهای منبع در طی فرایندی به بایتکدهای دالویک٬ م تبدیل می شوند و در ادامه ماشین مجازی جاوا۱۹، بایت کدها را برروی ماشین مقصد اجرا می کند[۵]. فهم و در نتیجه مهندسی معکوس زبان میانی دالویک بایتکدها آسان است و به همین علت موجب سهولت در بازیسته بندی برنامکهای اندرویدی می شود.

به طور کلی بازبسته بندی را می توان از دو جهت مورد بررسی قرار داد، از دید توسعه دهندگان، بازبسته بندی شامل فرآیندی است که توسعهدهنده با انجام مبهمنگاری ۲۰ در برنامک مورد توسعه، فهم بدنهی اصلی برنامک را برای مهاجم ۲۱ سخت میکند. از این دید، بازبسته بندی یک روش تدافعی تلقی می شود تا مهاجم یس از دسترسی به کد برنامک اصلی، نتواند بدنهی برنامک اصلی برنامک را شناسایی و در نتیجه آنرا تغییر دهد. از حهت دیگر، بازیسته بندی توسط فردی که برنامک متعلق به او نیست یک عمل تهاجمی محسوب می شود. در این حالت، مهاجم پس از دسترسی به کد برنامکاصلی، بسته به هدف او، برنامک را مجددا بازبستهبندی میکند و آن را در فروشگاههای اندرویدی خصوصا فروشگاههایی که نظارت کمتری بر روی آنها وجود دارد منتشر میکند. در دیدگاه تهاجمی، مهاجم به جهت اهدافی متفاوتی نظیر تغییر کدهای تبلیغاتی ۲۲ در برنامک اصلی، تغییر درگاههای پرداخت و یا بازپخش بدافزار، اقدام به بازبستهبندی میکند. بازبستهبندی یکی از راههای محبوب مهاجمان برای انتقال بدافزارهای توسعهدادهشده به تلفن همراه قربانی است[۶]. مطابق پژوهش آقای ژو و همکاران[۷] حدود۸۵ درصد بدافزارهای موجود، از طریق بازبستهبندی منتشر میشوند. همانطور که گفته شد، برخی فروشگآهای اندرویدی نظیر گوگل، سازوکار مشخصی را برای تشخیص ۲۳ بازبسته بندی ارائه داده اند اما بسیاری از فروشگاه های اندرویدی فعال و پربازدید، خصوصا فروشگاههای رایگان، یا از هیچ ابزاری استفاده نمیکنند و یا در صورت توسعهی نرمافزار بومی۲۴ خود برای شناسایی برنامکهای بازیسته بندی شده، مشخصات و یا دقت آن را گزارش نکردهاند.

همانطور که اشارهشد، به دلیل محبوبیت و در نهایت استفادهی زیاد برنامکهای اندرویدی و همچنین

۲

Download \ \

Reverse Engineering '

Orginal Application '*

Java 😘

High Level 19

 $[\]operatorname{Compile}^{\text{\tiny {\it 1V}}}$

Dalvic Byte Code '^

Java Virtual Machine '9

 $^{{\}rm Obfuscation}^{{\color{blue} {\mathsf{Y}}} \circ}$

Attacker 11

Ad Code

 $[\]mathrm{Detection}^{\gamma\gamma}$ Native Y

نظارت کم در فروشگاههای مرتبط، بازبستهبندی یک روش پر استفاده به جهت انتقال بدافزار به تلفن همراه کاربران است. آقای خانمحمدی و همکاران[۸]، پس از بررسی برنامکهای اندرویدی مجموعهدادهی۲۵ اندروزو۲۶، دریافتند که ٪۵۲/۲۲ از برنامکهای موجود در این مخزن توسط ویروس تو تال۲۷، بدافزار شناسایی شدهاند. ویروس تو تال، ابزاری متشکل از ۳۰ ضدبدافزار برای بررسی یک برنامک اندرویدی است. مطابق این پژوهش، ٪۷۷/۸۴ از برنامکهای این مجموعهداده که بازبستهبندی شدهاند، دارای نوعی از بدافزار ضدتبلیغاتی ۲۸ بودهاند که موجب می شود تبلیغات موجود در برنامک تغیر کرده و اهداف مالی و امنیتی کاربران و توسعه دهندگان مخدوش شود. علاوه بر این، مطابق پژوهشی که توسط ویداس وهمكاران[۹] انجام شدهاست، پس از پیادهسازی ۷ روش پربازدید به جهت تشخیص بازبستهبندی، در بهترین حالت، روشهای موجود قادر به تشخیص ۲۲/۲۲٪ از برنامکهای بازبستهبندی شدهی سه فروشگاه مطرح اندرویدی بودهاند. بنابراین مشخص است که تشخیص برنامکهای بازبستهبندی شده، به چه میزان می تواند اهداف مالی و امنیتی توسعه دهندگان و کاربران برنامکها را ارضا کند. در سالهای اخیر ارائهی یک راهکار پرسرعت به همراه دقت مناسب، همواره یکی از دغدغههای مهم پژوهشکنندگان در این زمینه بودهاست.

همانطور که گفته شد، بازبسته بندی برنامکهای اندرویدی از دو دیدگاه تهاجمی و تدافعی قابل بررسی است. در حالتی که کاربر متقلب، برنامک اندرویدی اصلی را دچار تغییراتی میکند و آن را در اختیار عموم قرار میدهد، تشخیص بازبستهبندی، با استفاده از مقایسهی برنامک اصلی و برنامک جعلی صورت میگیرد. تشخیص بازبسته بندی در این حالت را می توان به صورت کلی به دو طبقه تقسیم کرد. در حالت اول توسعه دهنده روش خود را مبتنی بر تحلیل برنامک مبدا و مقصد پیاده سازی میکند. عمده ی روشهای موجود در این طبقه مبتنی بر تحلیل ایستا۲۹ی جفت برنامکها است و استفاده از تحلیل یویا۳۰ به جهت سرعت پایین آن، محبوبیت فراوانی ندارد[۱۰]. در سمت دیگر طبقهبندی۳۱ برنامکهای اندرویدی وجود دارد.روشهای موجود در این دسته، عمدتا سرعت بالایی دارند اما در تشخیص جفت بازبستهبندی شده دقت یایینی را ارائه می دهند.

برنامکهای اندرویدی متشکل از دو قسمت اصلی کدهای برنامک و منابع ۳۲ هستند. کدهای برنامک، منطق۳۳ برنامک را تشکیل میدهند و رفتار برنامک با توجه به این قسمت مشخص میشود. از طرفی منابع

Data Set Yo

Androzoo^{۲۶}

 $^{{\}rm Virus\ total}^{\Upsilon V}$

AdWare YA

Static Y9

 $[\]mathrm{Dynamic}^{\mathbf{r}_{\circ}}$

Classification "\

Resources TY Logic

برنامک، رابط کاربری آن را تشکیل می دهند. روشهای مبتنی بر تحلیل برنامک و یا طبقه بندی آن، عمدتاً از ویژگیهای موجود در منابع و یا کد آن استفاده می کنند. مهاجم در حالاتی که می خواهد از محبوبیت برنامک مبدا استفاده کند، سعی در یکسان سازی ظاهر برنامکهای مبدا و مقصد دارد به همین جهت از منابع برنامک مبدا استفاده می کند و منطق برنامک را مطابق با اهداف خود تغییر می دهد. در حالتی دیگر، متقلب سعی می کند که با استفاده از تغییر منابع برنامک و تولید یک برنامک تقلبی و گاهاً بدون هیچ تغییری در کد برنامک، ادعای توسعه ی یک برنامک جدید را اثبات کند. لازم به ذکر است استفاده از ویژگیهای کدپایه ۳۵ و منبع پایه ۴۵، به و فور در پژوهشهای سالهای اخیر یافت می شود که هر کدام معایب و مزایای خود را دارد.

در روشهای مبتنی بر طبقهبندی عمدتا تعریف تشخیص بازبستهبندی محدود به تشخیص دسته ی مشکوک که احتمال بازبستهبندی بودن جفتهای داخل این دسته، بیش از سایر دستهها است. بنابراین تشخیص بازبستهبندی در این روشها، محدود به تشخیص طبقه ی برنامک ورودی میباشد و جفت بازبستهبندی شده مشخص نمی شود. از طرفی در روشهای مبتنی بر تحلیل برنامک، بررسی دوبهدوی برنامکهای ورودی و مجموعهداده مدنظر است. در این روشها تعریف تشخیص بازبستهبندی گسترش یافته و یافتن جفت بازبستهبندی به صورت مشخیص، از اهداف اصلی پژوهش است. تغییر منابع برنامک و همچنین مبهم نگاری در برنامک بازبستهبندی است. متقلب پس از بازبستهبندی برنامک، با استفاده از مبهم نگاری سعی میکند تغیرات خود و شباهت ساختار منطقی برنامک تقلبی با برنامک اصلی را پنهان کند. به همین جهت، تشخیص بازبستهبندی نیازمند ویژگیهایی است که مقاومت بالایی مقابل مبهمنگاری داشتهباشد بدین معنا که تغییر و ایجاد ابهام در کد، به راحتی در این ویژگیها قابل انجام نباشد.

در هنگار کامپایل برنامکهای اندرویدی، کتابخانهها^{۱۷}یی که در برنامک مورد استفاده قرار گرفتهاند به همراه کد مورد توسعه، کامپایل شده و دالویک بایتکدهای آن در کنار برنامک قرار میگیرد. بر اساس پژوهش آقای زیانگ و همکاران [۱۱] /٬۵۵ از کدهای برنامکهای مورد بررسی در این پژوهش، شامل کدهای کتابخانهای بودند که دجار مبهمنگاری نشدهاند. بنابراین تشخیص کدهای بازبسته بندی شده بدون تشخیص درست و دقیق و جداسازی کدهای کتابخانهای امکانپذیر نیست و در صورتی که به درستی جداسازی صورت گیرد، می تواند نتایج منفی غلط و مثبت غلط را کاهش دهد. به صورت کلی دو روش برای تشخیص کدهای کتابخانهای استفاده می شود، روش مبتنی بر لیست سفید می روش تشخیص برای تشخیص کدهای کتابخانهای استفاده می شود، روش مبتنی بر لیست سفید و یا روش تشخیص برای تشخیص کدهای کتابخانهای استفاده می شود، روش مبتنی بر لیست سفید و یا روش تشخیص

User Interface ***

Code Base^{۲۵}

Resource Base⁷⁹

Library (YV

White List^٣

مبتنی بر شباهت سنجی ۳۹. در روش لیست سفید، لیسیتی از مشهور ترین کتابخانههای موجود در مخازن کتابخانه ای اندروید نظیر ماون ۴۰ جمع آوری می شود و با استفاده از نام کلاسها و بسته های موجود، کلاسهای کتابخانه ای تشخیص داده می شود. مشخص است که این روش مقاومت بسیار کمی مقابل ساده ترین روشهای مبهم نگاری در کتابخانه های اندرویدی دارد. در حالت دیگر از روشهای مبتنی بر شباهت سنجی برای تشخیص کدهای کتابخانه ای استفاده می شود که در این روش، تحلیل ایستا روی کدهای برنامک مبدا و مخزن کتابخانه های اندروید صورت می گیرد و در نهایت از طریق شیاهت سنجی، کدهای کتابخانه ای اندروید صورت می گیرد و در نهایت از طریق شیاهت سنجی، کدهای کتابخانه ای تشخیص داده می شوند. مشخص است که روشهای مبتنی بر شباهت سنجی از دقت بیشتری ،خصوصا در صورت وجود ابهام، برخوردار هستند و تمایز بهتری میان کدهای کتابخانه ای و کدهای اصلی قرار می دهند اما اینگونه روشها سرعت پایینی دارند.

پژوهشهای ارائه شده در زمینهی تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده در سالهای اخیر، عمدتاً در تلاش برای بهبود دقت و سرعت روشهای پیشین بودهاند.مبهمنگاری باعث میشود که دقت روشهای تشخیص مبتنی بر تحلیل ایستا و شباهت سنجی پایین بیاید و استفاده از ویژگیهایی را که مقاومت بالایی مقابل مبهمنگاری داشته باشند واجب کند. از طرفی استفاده از ویزگیهای مقاوم به مبهمنگاری، میتواند سرعت تشخیص را بسیار پایین آورده تا حدی که عملا استفاده از این روشها در یک محیط صنعتی را غیر ممكن سازد. در این پژوهش ما با استفاده از تركیب روشهای تحلیل ایستا و طبقهبندی منابع، به همراه شباهت سنجى، روشى را ارائه كردهايم كه در حالى كه مقاومت بالايي نسبت به مبهمنگارى داشته باشد، سرعت روشهای پیشین را نیز افزایش دهد. در این پژوهش به عنوان پیشپردازش، از یک طبقهبندا نزدیکترین همسایه ۲۲ برای کاهش فضای مقایسهی دودویی ۴۳ و با استفاده از ویژگیهای مبتنی بر منبع، سرعت تشخیص بهبود داده شده است. با کاهش فضای مقایسه ی دودویی و طبقه بندی برنامکهای مشکوک در یک دسته، مقایسهی برنامکهای موجود در آن دسته آغاز می شود. مقایسهی دودویی در هر دسته مبتنی بر تحلیل ایستا و شباهتسنجی کدهای برنامک انجام میشود. ابتدا ویژگیهایی از هر کلاس و متد ۴۴ در بسته های برنامک استخراج شده و امضافهٔی هر کلاس ساخته می شود به طوری که امضای هر کلاس منحصر به فرد و تا حد امکان مختص همان کلاس باشد. نوآوری روش مطروحه، ترکیب روشهای مبتنی بر طبقهبندی و روشهای مبتنی بر تحلیل ایستا میباشد که در نهایت منجر به افزایش سرعت و در عین حال دقت خوب در تشخیص برنامکهای بازبستهبندی شدهاست. حذف کدهای کتابخانهای با استفاده از روشی مبتنی بر مقایسهی کدهای موجود در مخزن کتابخانهها و کلاسهای برنامک انجام میشود. مخزن

Similarity 79

Maven Repository*°

Classifier^{*}

Nearest Neighbor^{*}

Pairwise Comparison ^۴7

Method**

Signature 40

کتابخانه ها متشکل از ۴۵۳ کتابخانه ی اندرویدی جمع آوری شده از مخزن ماون می باشد. در نهایت پس از تشخیص کلاس های کتابخانه های اندرویدی و حذف آن ها از کد برنامک، کدهای مورد توسعه به عنوان ورودی برای مقایسه ی دودویی و طبقه بندی مورد تحلیل قرار می گیرند.

در ادامه ی این نگارش، در فصل ۲ به تعریف مفاهیم اولیه مورد نیاز این پژوهش میپردازیم. در فصل ۳ به تعریف مسئله میپردازیم و همچنین مروری از کارهای پیشین را خواهیم داشت. در ادامه و در فصل ۶ روش مورد استفاده در این پژوهش، شرح داده خواهد شد و در فصل ۵ مقایسه و ارزیابی روش پیشنهادی خود را ارائه می دهیم. در نهایت و در فصل ۶ ضمن جمع بندی این گزارش علمی، به بررسی نقاط ضعف و قوت این پژوهش و همچنین ارائه ی پیشنهاداتی جهت بهبود آن خواهیم پرداخت.

فصل ۲

مفاهيم اوليه

در این فصل مفاهیمی را که به صورت مستقیم و غیرمستقیم در این پژوهش از آنها استفاده شدهاست را شرح می دهیم. آشنایی با مفاهیم مطروحه در این فصل، منجر به درک بهتر پژوهش و راه حل پیشنهادی در فصل ۴ خواهد شد.

۲_۱ مبهمسازی

آنچنان که در فصل پیشین گفته شد، مبهم سازی را می توان از دو دیدگاه تهاجمی و تدافعی بررسی کرد. در این قسمت ما با توجه به هدف پژوهش که تشخیص بازبسته بندی به جهت دفاع می باشد، مبهم سازی را فرایندی در نظر می گیریم که در آن فرد مهاجم یا به بیان دیگر متقلب، برنامک اصلی را دانلود کرده و پس از دیکامپایل کردن، به نوعی تغییر می دهد که منطق کلی برنامک، تغییری نمی کند. مبهم سازی یکی از ارکان اصلی در فرایند بازبسته بندی است و هدف اصلی آن این است که ابزارهای تشخیص بازبسته بندی، خصوصا در مواردی که از تحلیل ایستا استفاده می کنند را به اشتباه بیاندازد.

روشهای مبهمسازی را از نظر میزان سختی در تشخیص به ۳ دسته ی کلی میتوان تقسیم کرد[۱۲]:

۲_۱_۱ روشهای ساده

راهکارهای موجود در این دسته عمدتاً بدون تغییر در برنامک اصلی رخ میدهد. در این روش متقلب پس از آنکه به کدهای برنامک اصلی دسترسی پیدا کرد، آن را بدون هیچ گونه تغییری کامپایل و بسته بندی میکند.

Decompile\

بازبسته بندی تنها موجب تغیر در امضاء توسعه دهنده ی برنامک و جمع آزما ٔ می شود. بنابراین روش هایی که مبتنی بر این دو خصوصیت هستند در این سطح دچار مشکل می شوند.

۲ ـ ۱ ـ ۲ روشهای میانی

این دسته از روشهای مبهمسازی، شامل روشهایی است که در آن بیشتر ویژگیهای مبتنی بر معناشناسی تغییر میکند و ویژگیهای مبتنی بر نحو † ثابت باقی میمانند. بنابراین، روشهایی که بیشتر مبتنی بر معناشناسی برنامکهای اندرویدی هستند، دجار خطای بیشتری در این سطح از مبهمنگاری میشوند.در ادامه به معرفی مختصری از انواع روشهای مبهمنگاری مطابق با پژوهش [۱۳] در این دسته میپردازیم:

• تغییر نام شناسه ها: تغییر نام شناسه های موجود در برنامک شامل نام کلاس ها، متدها و یا متغیرها عمی موجود [۱۲]

```
public class a{
    private Integer a;
    private Float = b;
    public void a(Integer a, Float b){
        this.a = a + Integer.valueOf(b)
    }
}
```

شکل ۲ ـ ۱: نمونهای از مبهمنگاری با استفاده از تغییر نام شناسهها

- تغییر نام بسته: در این روش مبهمنگاری با استفاده از تغییر نام بستههای برنامک صورت میگیرد.
- رمزنگاری رشتهها: استفاده از رمزنگاری در رشتههای مورد استفاده از فایلهای دکس^۸، موجب کاهش سطح معناشناسی می شود.
- فراخوانی غیرمستقیم: یکی از روشهای ساده ی تغییر گراف فراخوانی^۹، استفاده از یک تابع واسط به عنوان تابع فراخواننده ی^{۱۰} تابع اصلی است. در این حالت تابع اولیه یک تابع واسط و تابع واسط به صورت زنجیرهای تابع اصلی را فراخوانی میکند. بدنه ی تابع واسط در این حالت، بسیار ساده و شامل یک فراخوانی تابع اصلی است.

Checksum⁷

Semantic*

Syntax*

 $Identifier^{\delta}$

Variable,

String^V

Dex Files[^]

Call Graph

Caller '°

فقره جابهجایی دستورات: جابه حایی دستورات موجود در برنامک اصلی، یکی از روشهای پرکاربرد توسط ایزارهای مبهمنگاری است. جابه جایی دستورات به شکلی انجام می شود که استقلال هر قسمت حفظ گردد.

- جابه جایی ساختار سلسله مراتبی: در این روش، ساختار سلسله مراتبی کلاسهای برنامک به نوعی تغییر می کند که منطق کلاسها دچار تغییر نشود.
- ادغام و شکستن: می توان توابع و یا کلاسهای موجود در برنامکهای اندرویدی را ادغام کرد. برای مثال می توان هر جایی که یک تابع صدا زده شده بود، فراخوانی تابع با بدنه ی تابع جایگزین شود. از طرفی می توان بدنه ی چند تابع را تحت یک تابع با یکدیگر ادغام کرد. این کار ساختار توابع فراخواننده را نیز تغییر می دهد. از طرفی می توان یک تابع را به چندین تابع مشخص شکست و بدین صورت گراف جریان برنامک را تغییر داد.
- واردساختن کدهای بیهوده: کدهای بیهوده، کدهایی هستند که اجرا می شوند ولی تاثیری در ادامه ی روند اجرایی برنامک، ندارند. کدهای بیهوده عموماً دارای ساختارهای کنترلی ۱۱ و حلقههای نُپ ۲۱ هستند که تاثیری در روند اجرای برنامک ندارند. ذکر این نکته حائز اهمیت است که در صورتی که در ساختار کدهای بیهوده از شروط کنترلی مبتنی بر متغیرهای پویا ۱۳ استفاده شود آنگاه دیگر تحلیل ایستای برنامکهای اندرویدی قادر به تشخیص این نوع از مبهمنگاریها نیست.
- واردساختن کدهای مرده: یکی دیگر از روشهای تغییر گرافهای برنامه از جمله گراف جریان^{۱۱}، اضافه کردن کدهای مرده ای است که در ساختار گراف جریان برنامکهای اندرویدی هیچگاه اجرا نمی شوند اما به عنوان یک گره در گراف حضور دارند.
- روشهای دیگر: روشهای دیگری نظیر تغییر نام منابع مورد استفاده در برنامکهای اندرویدی و حذف فایل اشکالزدایی ۱۵ از روشهای دیگری است که در این سطح به وفور مورد استفاده قرار میگیرد.

Control's Statement'

Non¹⁷

Dynamic Variables ''

Flow Graph '*

Debug File 10

۲_۱_۳ روشهای خاکستری

روشهای موجود در این دسته، مبتنی بر نحوِ برنامکهای اندرویدی و خصوصا زبان جاوا به وجود آمدهاست. عمده ی روشهای مورد استفاده در این سطح، از خصوصیات مهم زبان جاوا به عنوان زبان اصلی در پیادهسازی برنامکهای اندرویدی، استفاده میکنند. در ادامه به بررسی مهمترین روشهای موجود در این دسته می پردازیم.

• بازتاب یکی از ویژگیهای مهم و پیچیده ی زبان جاوا میباشد[۱۴] که امکان فراخوانی متدها و ارتباط با کلاسهای برنامک را به صورت پویا فراهم میسازد. مهاجمان با استفاده از فراخوانی متدها به وسیله ی قابلیت بازتاب، میتوانند نام واسط فراخوانی شده را پنهان سازند و بدین وسیله سطح جدیدی از مبهمنگاری را در برنامکهای اندرویدی ایجاد سازند. استفاده از قابلیت بازتاب و رمزنگاری ۷۰ رشته ی واسط مورد نظر، به طور کامل واسط فراخوانی شده را پنهان میکند.

شکل ۲_۲: نمونهای از مبهمنگاری با استفاده از قابلیت بازتاب به منظور پنهانسازی واسط فراخوانی شده به نام batteryinfo

- رمزنگاری دالویک بایتکدها: در این روش، مهاجم در حین ساختن برنامک بازبستهبندی شده، قسمتی مهمی از کدهای برنامک را رمزنگاری کرده و در هنگام اجرا با استفاده از یک رویهی رمزگشایی^{۱۸}، کدهای اصلی را بارگیری^{۱۹} میکند. این روش عمدتاً زمانی استفاده می شود که مهاجم نیاز به فراخوانی توابع واسطهای برنامهنویسی داشته باشد و قسمتی را که واسطها فراخوانی می شوند را رمزنگاری می کند.
- بارگذاری پویای کلاسها ۲۰۰ زبان جاوا از قابلیت مهمی به نام بارگیری پویای کد پشتیانی می کند که اجازه می دهد تکه کدی را که پیش از این در کد مورد توسعه ی یک برنامک موجود نبوده را در حین اجرا به برنامک اضافه کنیم. مهاجم با استفاده از این قابلیت زبان جاوا می تواند قسمتهایی

Reflect 19

Encryption 'V

Decryption \^

Load '

Dynamic Class Loading Y°

از برنامک را در حین اجرای آن تغییر دهد که عملاً تشخیص آنها با استفاده از تحلیلهای ایستا امکانپذیر نیست.

۲_۱_۲ روشهای ترکیبی

هر ترکیبی از روشهای گفته شده در سطوح مختلف را می توان برای مبهم نگاری استفاده کرد. به صورت کلی روشهای میانی Y = Y = Y = Y و روشهای خاکستری Y = Y = Y = Y را می توان دو دسته ی مهم از انواع مبهم نگاری به حساب آورد که به صورت گسترده در مبهم نگارهای رایگان و یا تجاری مورد استفاده قرار می گیرد.

۲_۱_۵ انواع مبهمنگارها

در قسمت پیشین، دریافتیم که مبهمنگاری، سطوح متفاوتی دارد که متقلبان برای تولید برنامکهای بازبسته بندی شده از آنها استفاده میکنند.از آنجایی که بسیاری از برنامکهای تقلبی با استفاده از مبهمنگار ۲۱ها توسعه یافته اند و علاوه بر این برای ابداع یک روش مفید جهت تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده ابتدا باید انوع مبهمنگارهای موجود را بررسی کرد. در پژوهشی که توسط ژانگ و همکاران [۱۵] انجام شده، ۱۳۳۰ از برنامکهای بازبسته بندی شده ی مورد بررسی در این پژوهش، از مبهمنگاریهای بسیار ساده ای نظیر تغییر نام و با استفاده از مبهمنگارهای رایگان، انجام شده است. در ادام به بررسی چند مبهمنگار رایگان و تجاری^{۲۲} می پردازیم.

• پروگارد

پروگارد 77 یک نرمافزار متنباز رایگان به جهت بهینهسازی و مبهمنگاری در برنامههای جاوا مورد استفاده قرار می گیرد. بهینهسازی از طریق حذف کدهای مرده و منابع بلااستفاده انجام می شود و مبهمنگاری عمدتاً با استفاده روشهای مشروحه در بخش 7 - 1 - 7 انجام می شود. [18]

آلاتورى

آلاتوری^{۲۲} یک مبهمنگار رایگان تولیدشده توسط شرکت روسی اسماردک^{۲۵} میباشد که سطوح مختلفی از مبهمنگاری را با توجه به فایلهای پیکربندی^{۲۶} پوشش میدهد. این مبهمنگار از تغییرنام،

Obfuscator * \

Commercial YY

Proguard YY

Allatori YF

Smardec Yo

Configuration Y?

مبهم نگاری مبتنی بر تغییر گرافهای جریان، مبهم نگاری فایلهای اشکال زدایی و رمزنگاری دادههای رشتهای پشتیبانی میکند.[۱۸،۱۷]

• دکسگارد

این مبهمنگار نسخه ی تجاری نرمافزار پروگارد است که توسط شرکت گارداسکوار^{۲۷} تولید شدهاست. دکسگارد^{۲۸} را می توان مشهور ترین و یکی از پیچیده ترین مبهمنگارهای موجود به حساب آورد. آخرین نسخه ی این نرمافزار انواع مبهمنگاری های سطح خاکستری نظیر بارگیری پویای کد و همچنین رمزنگاری کلاسها و توابع را به صورت کامل انجام می دهد.

۲_۲ ساختار فایلهای برنامکهای اندرویدی

هر برنامک اندرویدی یک فایل فشرده شده با پسوند ۲۹ APK است که به اختصار شامل ۴ پوشهی مهم و ۳ فایل می باشد. برای درک بهتر از روش پیشنهادی این پژوهش، در ادامه هر کدام از این قسمتها را معرفی و کارکرد آن را بررسی خواهیم کرد. [۱۹]

- پوشهی res: این پوشه شامل منابع برنامکهای اندرویدی است که مربوط به رابط کاربری برنامک می شود. این پوشه در نهایت به فایلهای R. نگاشت شده و هر کدام از منابع با یک شناسه ۳۰ مشخص می گردد.
- پوشهی lib: فایلهای کامپایلشده ی بومی در این پوشه قرار میگیرند که شامل کتابخانههای اندرویدی و جاوایینیز میگردد. استفاده از فایلهایی که کامپایل شدهاند سرعت اجرای برنامکهای اندرویدی را بالا می برد لذا استفاده از آنها به عنوان بستههای ۳۱ از پیش آماده محبوبیت دارد.
- فایل Classes.dex: فایلهای با پسوند dex فایلهای دودویی Classes.dex: فایلهای با پسوند که اطلاعات را در سطر و ستونهای خود ذخیره میکنند. این فایل در برنامکهای اندرویدی حاوی بایت کدهای دالویک است که توسط ماشین مجازی دالویک به اجرا می شود.

 $[\]operatorname{Guardsquare}^{\text{\tiny TV}}$

DexGaurd YA

Android Package^{۲۹}

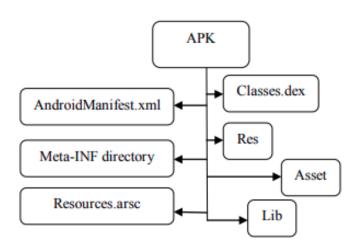
Resource Id**

Module^{۳۱}

Binary TY

Dalvik Virtual Machine

- فایل AndroidManifest.xml: پیکربندی های مهم فایل های APK از جمله لیست مجوزهای مورد نیاز، لیست مولفه ها^{۳۴} و نام بسته ی برنامک در این فایل نوشته می شود.
- پوشهی assets: این پوشه همانند پوشه ی res برای منابع ایستا مورد استفاده قرار می گیرد با این تفاوت همه توسعه دهندگان در این پوشه می توانند عمق زیرپوشه ها را به تعداد نامتناهی افزایش دهند تا ساختار بهتری را فراهم سازند.
- پوشهی META-INF: این پوشه شامل اطلاعات کلیدهای عمومی ۳۵ کاربر توسعه دهنده ی برنامک است که برنامک با کلید خصوصی متناظر آن امضا شده است. امضای موجود در این پوشه، خاصیت صحت سنجی ۳۶ دارد اما اطلاعاتی را از توسعه دهنده نشر نمی دهد و به صورت خودامضا ساخته می شود.
- فایل resources: این فایل برای انجام نگاشت^{۳۷} میان منابع موجود در پوشه ی resources: و شناسه ی هر منبع استفاده می شود تا بتوان در حین اجرای برنامکها، هر شناسه را به منبع آن ترجمه کرد.



شكل ٢_٣: ساختار يوشهها و فايلهاي بستههاي Apk [١]

Component^{YF}

Public Key^{ro}

Integrity TY

Mapping TV

۲_۳ کتابخانههای اندرویدی

کتابخانههای اندرویدی، بستههای از پیش توسعهیافته هستند که توسط توسعهدهندگان نوشته شده و توسعهدهندگان اندروید به جهت سهولت در پیادهسازی و کمک به تسریع توسعهی نرمافزار به وفور از این نمونهها استفاده میکنند. کتابخانههای اندرویدی به صورت کلی به دوبخش کتابخانههای مختص برنامهنویسی اندرویدی و کتابخانههای زبان جاوا تقسیم میشوند. در هنگام کامپایل، تمامی کتابخانههای که توسعهدهنده هنگام توسعهی برنامک، آنها را استفاده کردهاست به همراه کدهای مورد توسعه، کامپایل شده و در ساختار سلسله مراتبی تحت فایلهای دامهای قرار میگیرد[۲۰]. ذکر این نکته قابل توجه است که تشخیص برنامکهای بازبستهبندی شده بدون شناسایی کتابخانههای برنامک اندرویدی مورد نظر امکانپذیر نیست. واضح است که در صورتی که نتوانیم کتابخانههای اندرویدی شاخص را از جفت برنامکهای مورد بررسی جدا کنیم، آنگاه بخش زیادی از شباهت دو برنامک ناشی از کتابخانههای اندرویدی و اشتراکات موجود در آنها است چرا که بسیاری از کتابخانهها خصوصا کتابخانههای زبان جاوا، در هر برنامک اندرویدی موجود است. از طرفی، به دلیل عدم وجود مرز مشخصی میان کدهای کتابخانهای و کدهای مورد توسعه توسط توسعه دهندگان، شناسایی کتابخانههای اندرویدی تبدیل به یک چالش در زمینهی تشخیص برنامکهای توسعهدهندگان، شناسایی کتابخانههای اندرویدی تبدیل به یک چالش در زمینهی تشخیص برنامکهای بازبستهبندی در این حوزه شدهاست.

۲_۴ طبقهبندی

طبقهبندی اطلاعات ورودی یکی از روشهای مرسوم در هوش مصنوعی و یادگیری ماشین است که توسط الگوریتمهای طبقهبند انجام می شود. یک طبقه بند شامل مجموعه ای از الگوریتم مه است که برای طبقه بندی و یا مرتب سازی ۲۹ داده های ورودی مورد استفاده قرار می گیرد [۲۱]. یکی از ساده ترین مثال های موجود برای طبقه بندی، جداسازی هرزنامه ۴۰ ها در سرویسهای ایمیل است. روشهای طبقه بندی نیاز مند مجموعه ای از ویژگی های اطلاعات مورد بررسی به عنوان ورودی مسئله می باشند تا پس از اجرای الگوریتم، اطلاعات مسئله را بر اساس آن ها طبقه بندی کنند.

 $[\]mathrm{Algorithm}^{\text{\tiny YA}}$

Sorting [7]

Spam^{*}°

۲ ـ ۵ بازبسته بندی برنامکهای اندرویدی

با پویش عمیق در پژوهشهای مرتبط با این حوزه در سالیان اخیر متوجه می شویم که تعاریف متنوعی برای بازبسته بندی در نظر گرفته شده است. برخی از پژوهشها نظیر [۲۲، ۲۳] بازبسته بندی را در تغییر منابع و ظاهر برنامکها در نظر می گیرند و در نهایت ویژگیهای مبتنی بر ظاهر آنها را با یکدیگر مقایسه می کنند در حالی که برخی از پژوهشهای اخیر دیگر نظیر [۲۲، ۲۵] باربسته بندی مبتنی بر تغییر ویژگیهای کدپایه تعریف شده است. البته که نمی توان به هیچ کدام از تعاریف بالا خرده گرفت چرا که هر دو تعریف از نظر مهاجم و اهداف تعریف شده توسط اون قابل استناد است. علاوه بر این یکی دیگر از اختلافات موجود در تعریف بازبسته بندی و جود مبهم نگاری در برنامکهای بازبسته بندی شده است. برخی از پژوهشهای بهروزتر، نظیر [۲۲، ۲۸] بازبسته بندی را منطوط به تغییر در امضای برنامک می دانند اما بسیاری از پژوهشهای به بوزنر، نظیر [۲۲، ۲۸] بازبسته بندی را تنها به نغییر منابع و یا کدهای برنامک تقلبی نسبت به برنامک اصلی می دانند. کمی می توان گفت که برنامک A بازبسته بندی یک برنامک دیگر است اگر تغییرات آن نسبت به برنامک میدا محدود و با حفظ کارکرد و منابع برنامک اصلی باشد. این تعریف در این پژوهش نیز به عنوان تعریف مینای بازبسته بندی در نظر گرفته شده است.

فصل ۳

تعریف مسئله و مرور کارهای پیشین

یژوهشهای اخیر در حوزهی تشخیص برنامکهای اندرویدی بازبستهبندی شده نشان میدهد که تشخیص این دسته از برنامک ها تحت تاثیر دو عامل مبهمنگاری و جداسازی صحبح کتابخانههای اندرویدی قرار دارد. برخی از پژوهشهای اخیر انجامشده در این حوزه، تشخیص کتابخانههای بستهی تقلبی را با فرض عدم مبهمنگاری کتابخانهها انجام دادهاند که مشخصاً این فرضی نادرست است چرا که بسیاری از مبهمنگارهای ابتدایی نیز این کار را در کتابخانههای اندرویدی انجام میدهند. در اکثر روشهای پیشنهادی قسمتی از روش، مختص تشخیص و جداسازی کتابخانههای اندرویدی است. شناسایی کدهای کتابخانهای از آنجهت اهمیت دارد که تشخیص درست آنها میتواند مثبت غلط و منفی غلط را کاهش دهد. در بیشتر مواقع، خصوصا در ابزارهای مبهمنگاری، متقلب هنگام بازبستهبندی اقدام به مبهمنگاری در کتابخانههای اندرویدی میکند و بدین صورت سعی در افزایش منفی غلط در ابزارهای تشخیص دارد. در صورتی که کدهای کتابخانهای به درستی تشخیص و جداسازی نشوند، شباهتهای موجود میان برنامکهای مورد بررسی، خصوصا در روشهای مبتنی بر تحلیل ایستا، ناشی از کدهای کتابخانهای خواهد بود. از سوی دیگر، تشخیص مبهمنگاری در کدهای مورد توسعه توسط متقلب، نیازمند ویژگیهایی از برنامک مورد نظر است که مقاومت بالایی در برابر مبهمنگاری داشته باشند. بدین معنا که متقلب برای تغییر این دسته ازویژگیها ناچار به پرداخت هزینهی زمانی و فنی باشد و در نهایت از تغییر این دست از ویژگیها، پرهیز کند. در بسیاری از روشهای ارائه شده در سالهای اخیر، تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده مبتنی بر ویژگیهایی صورت گرفته است که در عین مقاومت در مقابل مبهمنگاری، هزینهی محاسباتی تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده را افزایش می هد به طوری که استفاده از این روش ها را عملا در یک محیط صنعتی غیر ممکن ساختهاست.

با توجه به اهمیت تشخیص مبهمنگاری و در نهایت تشخیص برنامکهای بازبستهبندی شده و همچنین، در

نظر گرفتن سرعت تشخیص به عنوان یک عامل مهم، در این فصل به بررسی و مرور کارهایی میپردازیم که روشهای گوناگونی را برای تشخیص برنامکهای بازبسته بندی استفاده کرده اند و مزایا و معایب هر کدام را به صورت جدا بررسی خواهیم کرد. از آن جایی که هدف این پژوهش بهبود کارایی روشهای تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده است و تمرکز پژوهش بر روی تشخیص کدهای کتابخانه ای نبوده است، در ابتدا روند کلی تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده را در پژوهشهای مرتبط بیان کرده و به اختصار، روشهای جداسازی کتابخانههای اندرویدی از کدهای مورد توسعه را توضیح می دهیم و از مرور کارهای پیشین انجام شده در این حوزه عبور خواهیم کرد.

در ادامه ابتدا به روند کلی تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده می پردازیم و مسئله ی تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده را از دیدگاه این پژوهش، شرح می دهیم. همچنین، دسته بندی انواع روشهای تشخیص را با توجه به پژوهشهای سالهای اخیر بیان می کنیم و از هر دسته، چند پژوهش انجام شده را بررسی خواهیم کرد. برای درک بهتر روش پیشنهادی، در هر قسمت به بیان مزایا و معایب هر روش خواهیم پرداخت و علاوه بر این روش تشخیص کدهای کتابخانهای در هر پژوهش را مشخص خواهیم کرد.

۱_۳ تعریف مسئله

علارغم پژوهشهای متعدد صورتگرفته در این زمینه، همانند تعریف بازبسته بندی، هنوز تعریف مشخصی نیز برای تشخیص بازبسته بندی ارائه نشده است. پژوهشهای سالهای اخیر در حالت کلی تشخیص بازبسته بندی را به دو صورت تعریف می کنند:

تعریف ۳-۱ (تشخیص بازبسته بندی مبتنی بر برنامک مبدا) ا تشخیص بسته ی بازبسته بندی شده، یعنی تشخیص جفتی از برنامکهای درون مخزن که دقیقا جفت مشابه برنامک ورودی باشد. به بیان دیگر در این تعریف مشخص می شود که برنامک ورودی بازبسته بندی شده است یا خیر و در صورتی که بود، جفت برنامک آن درون مخزن نیز مشخص می شود.

تعریف ۲-۲ (تشخیص بازبسته بندی مبتنی بر تصمیم گیری برنامک مقصد) تشخیص بسته ی بازبسته بندی شده، یعنی مشخص کنیم برنامک ورودی بازبسته بندی شده است یا خیر. در این حالت تشخیص برنامک اصلی اهمیتی ندارد و مسئله، تصمیم گیری درباره ی بازبسته بندی بودن یک برنامک ورودی است.

در سالهای اخیر، اکثر پژوهشها از یکی از تعاریف بالا برای تشخیص بازبستهبندی استفاده کردهاند. برای پاسخ به تعریف ۲، پژوهشهایی نظیر [۲۹، ۳۰، ۲۹] از روشهای مبتنی بر مدلهای یادگیری ماشین ۲

Decision\

Machine Learning⁷

برای تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده استفاده کرده اند. حال آنکه پژوهشهای مرتبط با تعریف ۱، نظیر [۳۲، ؟] بیشتر از روشهای مقایسه ی دودویی و مبتنی بر شباهت سنجی استفاده کرده اند. تعریفی که در این پژوهش مورد استفاده قرارگرفته است، تعریف ۱ است. یعنی تشخیص بازبسته بندی منوط به تشخیص جفت برنامک اصلی در مخزن برنامکهای پژوهش می باشد. بنابراین در طی فرایند تشخیص به ۲ سوال اساسی پاسخ می دهیم:

- آیا برنامک ورودی بازبسته بندی شده ی یک برنامه ی دیگر است؟
- در صورتی که برنامک مورد بررسی، بازبسته بندی شده ی برنامک دیگری بود، آنگاه جفت بازبسته بندی شده ی برنامک ورودی مشخص گردد.

۲-۳ روند کلی تشخیص برنامکهای بازبستهبندی شده

با بررسی پژوهشهای صورتگرفته در حوزه ی تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده، درمی یابیم که به طور مشخص عمده ی این روشها مراحل مشابهی را برای حل این مسئله، دنبال کرده اند. به طور کلی عمده ی روشهای تشخیص، به عنوان ورودی، یک برنامک اندویدی شامل یک فایل با پسوند Apk را دریافت کرده و پس از گذر از سه مرجله، مسئله را حل میکنند. در ادامه به بررسی این سه مرحله می پردازیم:

۳-۲-۱ پیشپردازش برنامکهای اندرویدی

یکی از مراحل مهم در تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده، مرحله ی پیش پردازش است که تاثیر به سزایی در سرعت و دقت روش تشخیص خواهد داشت. حذف کدهای کتابخانهای ، حذف کدهای مرده و یا بیهوده و اعمال فیلترهای ساختاری از موارد نمونه در قسمت پیش پردازش است. در این قسمت روشهای کلی مورد استفاده توسط پژوهشهای اخیر جهت حذف کدهای کتابخانهای را توضیح می دهیم. با توجه به مرور کارهای پیشین انجام شده در این حوزه، به صورت کلی دو دیدگاه در مورد تشخیص و جداسازی کتابخانههای اندرویدی وجود دارد:

• مبتنی بر لیست سفید: در این روش، لیستی از نام بستهای مشهور کتابخانهای در برنامکهای اندرویدی در دسترس است و با استفاده از نام بستههای موجود در برنامک، کدهای کتابخانهای از

Pre process^r Structural^r

کدهای مورد توسعه جدا می شوند. راه حلهای مبتنی بر این روش، عموماً در مقابل مبهم نگاری های ساده ای نظیر تغییر نام بسته نیز مقاوم نیستند و به راحتی می توان آنها را دور زد. مزیت این روش آن است که سرعت بالایی دارد چرا که فقط نام بسته ها با یکدیگر مقایسه می شوند اما دقت خوبی را ارائه نمی دهند. غالب پژوهشهای مبتنی بر استفاده از لیست سفید، فرض کرده اند که تنها کدهای مورد توسعه توسط متقلب مبهم نگاری شده است و ابهام در کدهای کتابخانه ای را نادیده گرفته اند.

• مبتنی بر شباهتسنجی و کدهای تکراری: در این روش، ابتدا مخزن بزرگی از کتابخانههای اندرویدی تهیه می شود و به روشهای گوناگون کدهای کلاسی برنامک و کدهای کتابخانهای موجود در مخزن، با یکدیگر مقایسه می شوند و بدین طریق کتابخانههای اندرویدی از کدهای مورد توسعه در برنامک، جدا می شود. روشهای مبتنی بر شباهتسنجی، بسته به این که از چه روشی برای یافتن کدهای تکراری استفاده می کنند، دقتهای متفاوتی دارند اما به صورت کلی می توان گفت که مقاومت آنها در مقابل مهمنگاری بسیار بیشتر از روشهای مبتنی بر لیست سفید است چرا که در صورتی که ویژگیهای منتخب مقابل مبهمنگاری مقاوم باشند، آنگاه می توان گفت که درصد بالایی از کتابخانههای اندرویدی را می توان از کد اصلی برنامک جدا کرد.

۳_۲_۲ استخراج ویژگی

پس از حذف کدهای کتابخانهای در قسمت قبلی و انجام پیشپردازشهای مورد نیاز، کدهای منبع برنامک هدف، به یک طرح کلی مدل می شود. به صورت کلی می توان روشهای تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده را در پژوهشهای سالیان خیر، ناشی از تفاوت در دیدگاه در مرحله ی استخراج ویژگی دانست. همانطور که در شکل — مشاهده می شود، روشهای تشخیص برنامکهای بازبسته بندی به صورت کلی به دو بخش تحلیل ایستا و تحلیل پویا تقسیم می شود. از آنجایی که هدف ما در این پژوهش، تنها بررسی پژوهشهایی است که روشهای تشخیص بازبسته بندی ارائه داده اند بنابراین روشهایی که توسعه دهندگان و شرکتهای توسعه دهنده جهت جلوگیری از انجام بازبسته بندی پیاده سازی می کنند را توضیح نمی دهیم. به صورت کلی، می توان روشهای تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده را به دو بخش روشهای تحلیل پویا و یا روشهای تحلیل ایستا تقسیم کرد که در ادامه به بررسی هر کدام از این روشهای می پردازیم.

• روشهای مبتنی بر تحلیل ایستا: روشهای مبتنی بر تحلیل ایستا، در مقابل مبهمنگاریهای ایستا که در هنگام بازبسته بندی و انجام دی کامپایل انجام می شود مقاوم هستند. اما همانطور که می توان

Feature Extracting^a

حدس زد، این دسته از روشها مقابل روشهای مبهمنگاری همانند بازتاب مقاومتی ندارند و ممکن است دچار خطا شوند. همچنین روشهای مبهمنگاری مبتنی بر رمزنگاری پویا نیز این روشها را دچار خطا میکند. یکی از مزایای مهم روشهای مبتنی بر تحلیل ایستا آن است که در صورت پیادهسازی درست و استفاده از ویژگیهای مقاوم، میتوانند طیف وسیعی از برنامکهای بازبسته بندی شده را تشخیص دهند.

• روشهای مبتنی بر تحلیل پویا: ارائهی روشهای مبتنی بر تحلیل پویا، به هدف جلوگیری از مبهمنگاریهای در لحظهی اجرا^۶ که در برنامکهای اندرویدی صورت میگیرد، میباشد. به همین علت روشهای موجود در این حوزه، عمدتا برنامکها را در هنگام اجرا بررسی و استخراج ویژگی عمدتا در هنگام اجرا انجام میگیرد. به طول کلی، روشهای مبتنی بر تحلیل پویا از مقاومت بیشتر در مقابل استفاده از راهکارهای مبهمنگاری برخوردار هستند. استفاده از شبیهسازهای جعبهشن به وفور در پژوهشهای این حوزه، یافت میشود. یکی از چالشهای اصلی در تشخیص برنامکهای اندرویدی بازبستهبندی شده، چگونگی پیادهسازی شبیهساز ها^ست. بسیار از شبیهسازها توانایی شبیهسازی تمامی خدمات موجود در برنامک را ندارند و برای تحلیل دقیقتر نیازمند استفاده از کاربران واقعی در شبیهسازی و استفاده از خدمات برنامک هستند. عامل دیگری که تشخیص با استفاده از تحلیل پویا را مشکل میکند، این است که بسیاری از بدافزارهای توسعهیافته، توانایی تشخیص محیط اجرای شبیهسازیشده را دارند و ممکن است تمامی قابلیتهای خود و یا بخشی از آن را به جهت دور زدن سیستمهای تشخیص پویا، پنهان کنند.

۳_۲_۳ تشخیص بازبسته بندی

در این مرحله با توجه به معیارها و ویژگیهایی که از قسمت قبل به دست آمده است و با استفاده از روشهای گوناگون برنامک بازبسته بندی شده مشخص می شود. به صورت کلی، روشهای پیاده سازی شده در این قسمت، مبتنی بر مقایسه ی دودویی و یا طبقه بندی و یادگیری ماشین هستند.

• مقایسه ی دودویی: روشهای مبتنی بر مقایسه ی دودویی، مدل استخراج شده در قسمت قبلی را با استفاده از شباهت سنجی با برنامکهای موجود در مخزن مقایسه میکند و در نهایت برنامک بازبسته بندی شده را مشخص میکند. اکثر روشهای مبتنی بر مقایسه ی دودویی، جفت برنامک اصلی را نیز مشخص میکنند و از تعریف ۳_۱ استفاده میکنند بنابراین یکی از مزیتهای این

Execution Time

Sand Box^V

Simulator[^]

روشها پوشش گشسترده تر از تعریف تشخیص بازبسته بندی است ولی در کنار آن اکثر روشهای موجود در این زمینه، محاسبات بالایی دارند که باعث می شود سرعت آنها کاهش یابد.

• مبتنی بر طبقهبندی و یادگیری ماشین: یکی دیگر از روشهای تشخیص بازبستهبندی با استفاده از ویژگیهای مستخرج از مرحلهی قبل، استفاده از طبقهبند ها و مدلهای یادگیری ماشین است. اکثر پژوهشهای موجود در این زمینه از تعریف ۲-۲ برای تشخیص برنامک بازبستهبندی شده استفاده میکنند. بنابراین، تنها تصمیمگیری در مورد بازبستهبندی بودن یا نبودن برنامک ورودی را انجام میدهند. یکی از مزایای مهم این روشها، سرعت بالای آن است چرا که تنها در زمان مرحلهی یادگیری، نیازمند محاسبات بالایی هستند و در صورتی که مدل این روشها به درستی عمل کند، سرعت تشخیص به صورت قابل توجهی بالاتر از روشهای مبتنی بر مقایسهی دودویی است.

۳_۳ مرورکارهای پیشین

همانطور که در شکل — مشاهده می شود، اکثر پژوهشهای تشخیص بازبسته بندی از روشهای مقایسه ای مبتنی بر تحلیل ایستا و پویا استفاده می کنند. در ادامه ی این قسمت ابتدا روشهای ایستا و همچنین پژوهشهای اخیر مرتبط با این حوزه را بررسی خواهیم کرد و در ادامه روشهای مبتنی بر تحلیل پویا شرح داده می شود.

۳_۳_۳ مبتنی بر تحلیل ایستا

در این قسمت، روشهای مبتنی بر تحلیل ایستا و پژوهشهای مرتبط با آن را بررسی خواهیم کرد. همانطور که گفتیم تحلیل ایستا، روشی محبوب در میان پژوهشهای اخیر موجود در این حوزه است چرا که پیچیدگیهای روشهای پویا را ندارد و میتوان به کمک آنها طیف وسیعی از تشخیص مبهمنگاریها را در برنامکهای اندرویدی بازبسته بندی شده پشتیبانی کرد.

روشهای مبتنی بر آپکد و دستورات

استفاده از آپکد^۹های موجود در فایلهای دالویک، یکی از روشهای تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده است. هدف از پژوهش آقای ژو [۳۳] و همکاران، توسعه ی ابزاری به نام دروید مس المورد است

Opcode⁴

DroidMoss \

که توسط آن مشخص شود چه تعدادی از برنامکهای موجود در فروشگاههای اندرویدی غیررسمی، بازیسته بندی شده ی برنامکهای موجود در فروشگاههای رسمی هستند. همانطور که گفته شد نظارت کافیای بر روی فروشگاههای غیر رسمی وجود ندارد، بنابراین متقلبین از این فروشگاهها به عنوان یک راه امن و دردسترس برای پخش کردن برنامکهای بازبسته بندی شده استفاده میکنند. برای استخراج امضای برنامک در این پژوهش از کدهای دالویک موجود در Classes.dex و امضای دیجیتال برنامهنویس در فراداده ۱۱ استفاده شده است. پس از جداسازی کدهای کتابخانه ای به وسیله ی لیست سفید و استخراج آیکدها از فایلهای دالویک، از یک پنجرهی لغزات^{۱۲} روی آیکدها استفاده شده و در نهایت چکیده Hash آیکدها به همراه امضای دیجیتال برنامهنویس، موجود در پوشهی META-INF تشکیل امضای برنامک را می دهند. همانطور که می توان فهمید، فرض پژوهش این بوده است که کلید خصوصی توسعه دهنده لو نرفته است. در نهایت برای قسمت شباهت سنجی، از الگوریتم فاصله ویراشی ۱۳ استفاده شده است. در قسمت شباهت سنجی از ۴۲۹۰۶ برنامک موجود در فروشگاههای رسمی استفاده شده و نتایج پژوهش نشان می دهد که ۵ تا ۱۳ درصد از برنامکهای موجود در فروشگاههای غیر رسمی، بازبسته بندی شدهی برنامکهای فروشگاههای رسمی است. در پژوهش دیگری که توسط آقای ژو[۲۵] ارائه شدهاست، هدف یژوهش، افزایش سرعت پژوهش قبلی با استفاده از نمونههای n تایی از آیکدها بوده است. در این پژوهش امضای هر برنامک متشکل از قسمتی از فرادادهی آن شامل فایلهای منیفست ۱۴ و اطلاعاتی در مورد تعداد فایلهای برنامک، توصیفات آن و چکیدهی آپکدهای دستورات برنامه است. این پژوهش با استفاده از یک مرحله پیشپردازش شامل بررسی فایل فرادادهی برنامکهای موجود،فضای جستوجوی دودویی برنامکهای مورد مقایسه را کاهش می دهد. دزنوز و همکاران [۳۴] روش دیگری را مبتنی بر شباهت سنجی روی آیکدها با استفاده از فاصلهی فشردهسازی نرمالشده ارائه کردهاند. در این پژوهش ابتدا برای هر متد با توجه به دنبالهی دستورات موجود امضای مشخصی تولید می شود و در مرحلهی بعد متدهایی که بکتا هستند از هر دو برنامک، بر اساس معیار فاصلهی فشردهسازی نرمالشده با یکدیگر مقایسه و بدین ترتیب متدهای مشابه استخراج میشود. در پژوهش [۳۵، ۳۵] پس از استخراج هیستوگرامهای مربوط به تکرار آپکدها در قسمتهای مختلف برنامک، هیستوگرامها با استفاده از معیار فاصلهی مینیکاوسکی که یک معیارفاصلهی مبتنی بر هیستوگرامها است مقایسه می شوند و در نهایت برنامکهای بازبسته بندی شده مشخص میشوند. جرومه و همکاران[۳۷] در پژوهش خود با استفاده از آیکدها و تکرار آنها و روشهای مبتنی بر یادگیری ماشین برنامکهای بازبسته بندی شده را تشخیص می دهند. در پژوهشی که توسط [۳۸] و همکاران، ارائه شده است، از نمونه برداری مبتنی بر n-gram در ۴ اندازه ی متفاوت ۱ تا ۴ استفاده شده است.

MetaData''

Sliding Window \ \

Edit Distance 18

Manifest '*

برای شباهتسنحی از روشهای طبقه بندی مبتنی بر درخت تصمیم، شبکه های عصبی و بردار ماشین استفاده شده است.

آقای لین و همکاران[۳۹] در این پژوهش، با استفاده از فراخوانی های سیستمی صدا زده شده توسط برنامک، رفتار آن را طبقه بندی میکنند. به عقیده ی این پژهش، از آنجایی که اکثر بدافزارهای همخانواده، در بازبسته بندی برنامکهای اندرویدی، رفتار مشابه یکدیگر دارند، بنابراین استفاده از فراخوانی های سیستم و بازبسته بندی برنامکهای اندرویدی، رفتار مشابه یکدیگر دارند، بنابراین استفاده از فراخوانی های سیستم و اسخران آنها از سطح دالویک بایتکدها و سطح نخ، می تواند امضاء یکتایی از هر برنامک تولید کند. پس از استخراج بردار ویژگی از فراخوانی های موجود با استفاده از آپکدهایر برنامک، از یک طبقه بندی بیز برای شباهت سنجی استفاده شده است. با توجه به روش پژوهش، شناسایی و طبقه بندی بدافزارهای بازبسته بندی شده ای که رفتار مشخصی ندارند و در مخزن بدافزارها موجود نیستند، یکی از ویژگی های مفید پژوهش ارائه شده است. فروکی [۴۰] و همکاران در پژوهش خود یک راه حل مبتنی بر استفاده از بلاکهای ۶۴ بایتی او فایل های دودویی برنامکهای اندرویدی ارائه کرده اند. در روش ارائه شده پس از استخراج بلاکهای که کوچکتر و بزرگتر از یک حد کمینه و آستانه باشند حذف می شوند. سپس به هر بلوک با توجه اه آنتروپی آن، کوچکتر و بزرگتر از یک حد کمینه و آستانه باشند حذف می شوند. سپس به هر بلوک با توجه اه آنتروپی آن، یک اولویت اختصاص پیدا کرده که نشان می دهد بلوک مورد نظر دارای آنتروپی با احتمال بیشتر است. در و از یک روش مبتنی بر بلوم فیلتر برای مقایسه و شباهت سنجی استفاده می شود.

آقای کو و همکاران [۴۱] از یک راه حل مبتنی بر استفاده از k-gram برای تشیخص بسته های بازبسته بندی شده استفاده کرده اند. در این پژوهش، از حذف عملوندهای موجود در کدهای دودویی، به جهت کاهش مثبت های غلط در تشخیص بسته های بازبسته بندی شده استفاده شده است. در پژوهشی [۴۲]، کیشو و همکاران از یک راه حل مبتنی بر ترکیبی از دستورات کلاسی و متدهای برنامک استفاده کرده اند. در این پژوهش، در دو مرحله، ابتدا کلاس های مشابه با یکدیگر مشخص می شود و سپس در داخل کلاس های مشابه، متدهایی که یکسان هستند یافت می شود. شباهت سنجی میان کلاس ها، با استفاده از سه ویژگی، شامل لیست تمامی متدهای کلاس فراخوانی شده انجام می شود. پس از استخراج کلاس های مشابه، برای یافتن متدهای مشابه، برای یافتن متدهای مشابه میان دو کلاس، از یک امضای مشترک شامل توصیف متدها به همراه نوع ووردی و خروجی آنها و همچنین نام آنها استفاده می شود. شباهت سنجی با استفاده از فاصله ی فشرده سازی شده انجام شده است.

راهول و همکاران[۴۳]، روشی را پیشنهاد کردهاند که در آن استخراج ویژگی مبتنی بر درخت نحو انتزاع انجام می شود. پژوهش پس از دستیابی به کد میانی برنامکهای اندرویدی و تبدیل آن به مجموعهذای از قوانین نحوی، که به صورت مجموعهای از عبارات منظم هستند، درخت سطح انتزاع را در سطح تابع

تشکیل میدهد و سه ویژگی تعداد ورودی هر تابع، نام توابع صدازده شده به صورت مستقیم و مجازی و متغیرهای شرطی را استخراج می شود. سپس برای طبقه بندی از الگوریتم نزدیک ترین همسایه برای تشخیص بازبسته بندی استفاده شده است. نرخ منفی غلط بسیار پایین از ویژگی های مورد توجه این پژوهش است. همچنین برای ذخیره سازی درخت نحو انتزاع، از یک ساختار مبتنی بر +B و پایگاه داده ی MySql استفاده شده است.

به صورت کلی می توان گفت که روشهای مبتنی بر دستورات، خصوصا روشهایی که به صورت مستقیم از آپکد برای تشخیص برنامکهای بازبسته بنده شده استفاده می کنند، توانایی بالایی را در تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده ارائه نمی دهند. این روشهای هم اکنون مقابل ساده ترین مبهم نگاری ها نظیر تغییر نام بسته ها و کلاسها مقاوم نیستند و بخش زیادی از پژوهشهای این حوزه، بازبسته بندی را بدون تغییر در کدهای برنامک اصلی تعریف کرده اند که به نظر و با توجه به وجود مبهم نگارهای امروزه، این فرضی غلط و غیر قابل اتکا است.

۳_۳_۲ روشهای مبتنی بر گراف

در پژوهشی که توسط آقای کروسل[۴۴] و همکاران، ابزاری مبتنی بر گراف وابستگی توسعه داده شده است. در این ابزار ابتدا، برنامکهای موجود در مخزن با استفاده از یک ابزار شباهتسنجی در سطح فرادادهی برنامک، به جهت افزایش سرعت، کاهش مییابد. پس از حذف کدهای کتابخانهای به روش لیست سفید، امضاء هر برنام با استفاده از گراف وابستگی استخراخشده تشکیل میگردد. گراف وابستگی توابع، وابستگی اجزای یک تابع از دو منظر کنترلی و دادهای معرفی میکند. وابستگی کنترلی در این پژوهش، الزام اجرای یک دستور خاص پیش از دستور دیگری است و وابستگی دادهای، الزار مقداردهی متغیر پیش از اجرای دستور مرتبط با آن است. در قسمت شباهتسنجی پس از ساخت گراف وابستگی دادهای، با استفاده از الوریتم گرافهای همریخت VF2 شیاهتسنجی انجام شده و بستههای بازبستهبندی شده مشخص می شوند. در پژوهش دیگری که توسط آقای سان[۷] انجام شدهاست، هدف پژوهش افزایش دقت تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده با تاکید بر شبیه سازی رفتار برناک بوده است. در این پژوهش، واسطهای برنامه نویسی برنامکهای اندرویدی مشخص کنندهی رفتار اصلی برنامک در نظر گرفته شده است. برای ساخت گراف هر برنامک، از گراف جریان مبتنی بر فراخوانی واسطهای اندرویدی استفاده شده و در نهایت پس از استخراخ گراف، هر گراف نمایانگر امضاء یک برنامک میباشد. در گراف حاصل هر نود گراف حاوی اطلاعات یک واسط و یالهای گراف شامل جریان کنترلی بین واسطهای اندرویدی است. برای شباهتسنجی، از الگوریتم VF2 برای تشخیص گرافهای همریخت استفاده شدهاست. در مرحلهی آخ برنامکهایی که امضاء مشابه و یکسانی در همریختی دریافت کردهاند به عنوان برنامکهای بازبستهبنده شده در نظر گرفته

مىشوند.

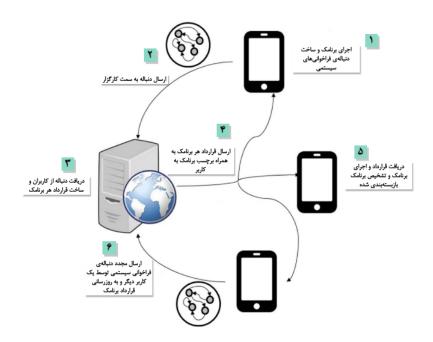
پژوهش آقای هو و همکاران[۴۵] شامل دو مرحلهی ساخت گراف فراخوانی متدهای برنامک و ماژول تشخصی بازبسته بندی است. پس از دیس اسمیل کردن فایل های برنامک، گراف فراخوانی متدهای برنامک تشکیل شده و تشکیل جنگلی از گرافهای متصل و جدا از هم می دهند. سپس با استفاده از فراخوانی واسطهای اندرویدی موجود در هر متد، گراف به دو بخش فراخوانی های حساس و غیر حساس تقسیم می شود و با توجه به میزان حساسیت واسطهای فراخوانی شده، امتیاز اولویت به هر گراف نگاشت می شود و در نهایت با استفاده از مقایسه ی گرافی مبتنی بر امتیاز اولویت، شباهت سنجی انجام می شود.

از آنجایی که پژوهشهای مبتنی بر گراف در تشخیص برنامکهای بازبستهبندی عمدتا از روشهای تشحیص گرافهای همریخت استفاده میکنند، ژو و همکاران [۴۶] روشی برای افزایش سرعت در تشخیص ارائه کردهاند. در این پژوهش در ابتدا ماژولهای اصلی برنامک که رفتار اصلی برنامک را تشکیل میدهند شناسایی می شود. برای شناسایی ماژولهای اصلی برنامک، از یک گراف جهت دار مبتنی بر ارتباط بستههای برنامک با یکدیگر استفاده شده و در نهایت یالهای گراف بر اساس میزان ارتباطات بین بستهها، مقداردهی می شود. با تشکیل گراف وزن دار ابتدایی، بسته هایی که ارتباط آن ها بر اساس وزن یال بین دوبسته از یک مقدار آستانه بیشتر باشد، با یکدیگر ادغام میشوند و رویهی ادغام بستهها در یک روند بازگشتی تکرار می شود تا زمانی که هیچ بستهای را نتوان با یکدیگر ادعام کرد. در این حالت بستهی نهایی شامل بستهی اصلی برنامک است که رفتار برنامک بر اساس آن مشخص می شود. رویه ی ساخت گراف ارتباطی بین بستهها و ایدهی استفاده شده در قسمت ادغام بستههای اصلی با یکدیگر، ایدهای نو در این حوزه است که منجر به افزایش سرعت تشخیص نسبت به تمامی روشهای گرافی شدهاست. برای مقایسهی میان ماژولهای اصلی برنامک، ابتدا اصلی ترین ماژول شامل بیشترین تعداد فعالیت، مشخص می شود و مقایسه میان ماژولهای اصلی برنامکهای اندرویدی، با استفاده از یک بردار ویژگی متشکل از فراخوانی واسطها و مجوزهای درخواستی انجام می شود. برای مقایسه از درخت VP استفاده شده است که منجر به افزایش سرعت در کنار دقت تشخیص مناسب شدهاست. برخلاف روشهای معمول گرافی و در نهایت مقایسهی دودویی، روش پیادهسازی شده در پژوهش ژو، با مرتبهی زمانی nlgn یکی از پر سرعتترین روشهای مبتنی بر تشکیل گراف میباشد.

از آنجایی که تشخیص برنامکهای بازبستهبندی شده به وسیلهی مقایسهی گرافی، نیازمند الگوریتمهای تشخیص گرافهای همریخت است که معمولا سرعت بسیار پایینی دارند، چن و همکاران[۴۷] با استفاده از مدل کردن گراف به یک فضای سهبعدی، سرعت تشخیص و مقایسهی گرافهای همریخت را به مراتب افزایش دادهاند. ایجاد کدهای مرده در کدهای برنامک، منجر به تغییر گراف جریان برنامکهای اندرویدی میشود به همین جهت در این پژوهش تمامی گرههای گرافی که نشاندهندهی متدهای برنامک هستند به یک فضای سهبعدی نگاشت شده و مرکز جرم هر گراف با توجه به مختصات گرههای گرافی تعیین میشود.

در قسمت مقایسه ی گرافی، مرکز جرم گرافهای متناظر با یکدیگر مقایسه شده و کاندیدهای بازبسته بندی مشخص می شود. در مرحله ی بعد برای مقایسه ی گرههای هر گراف و تطبیق گرافهای کاملا متناظر، از مقایسه ی فاصله ی گرههای متناظر استفاده می شود. روش ارائه شده علاوه بر مقاومت بالا مقابل مبهم نگاری، ناشی از مدل کردن برنامک در یک فضای گرافی، به دلیل استفاده از روشی نو در مقایسه ی گرافهای مخزن برنامکها، سرعت بسیار بالاتری از روشهای پیشین دارد. برای حذف کتاب خانههای اندرویدی از روش لیست سفید مبتنی بر اندازه ی بستههای مورد مقایسه استفاده شده است.

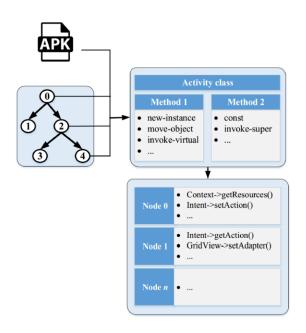
بر خلاف پژوهشهای رایج در حوزه ی تشخیص بازبسته بندی برنامکهای اندرویدی، در پژوهش آقای آلدینی و همکاران [۴۸]، از یک معماری کارخواه و کارگزار برای تشحیص برنامکهای اندرویدی بازبسته بندی شده استفاده شده است. در این معماری یک برنامک بر روی دستگاه اندرویدی کاربران نصب می شود و شروع به ثبت و ارسال فراخوانی های سیستمی به کارگزار میکند.



شکل ۳-۱: مراحل تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده در پژوهش آقای آلدینی

ایده ی پژوهش، استفاده از فراخوانی های سیستمی برای شبیه سازی ایستای رفتار برنامکهای اندرویدی بوده است. اثرانگشت برنامک توسط گراف فراخوانی های سیستمی ارسالی از سمت کاربران در سمت کارگزار، انجام می شود سپس با استفاده از اثرانگشت موجود، یک مدل برنامک تحت عنوان قرارداد ساخته شده و این مدل به برنامه ی کارخواه فرستاده می شود. در سمت کارخواه، برنامک نصب شده در مرحله ی اول، فراخوانی های سیتسمی برنامک موجود را با قرارداده فرستاده شده مطابقت می دهد و در صورتی که فاکتورهایی نظیر نوع و تعداد فراخوانی های اندرویدی برنامک با مدل پیش بینی شده یکسان نباشد، هشدار لازم از طریق برنامک کارخواه به کاربر داده می شود. در کنار استفاده از گراف فراخوانی های سیستمی،

پیادهسازی یک معماری کارخواه و کارگزار یکی از ایدههای اولیهی این پژوهش بودهاست. همچنین به دلیل استفاده از این معماری، پردازش سمت کارخواه به حداقل خود رسیده است و تحلیل برنامک نیازمند هیچ دانش اولیهای از سمت کارخواه نمی باشد. علاوه بر این، تعداد برنامکهای موجود در مخزن کارگزار، به صورت مرتب افزایش پیدا کرده و این موجب پویایی مخزن برنامکهای اندرویدی پژوهش میشود. یژوهش دیگری در زمینهی روشهای تشخیص بازبسته بندی مبتنی بر گراف توسط جنگ و همکاران[۴۹] ارائه شدهاست. در این پژوهش، پس از استخراج گراف ارتباط بین کلاسها از داخل دالویک بایتکدهای برنامک اندرویدی، امضای هر برنامک شامل یک بردار ویژه، متشکل از فراخوانیهای کلاسی برنامک میباشد. مقایسهی بردارهای ویژهی برنامکهای موجود به وسیلهی الگوریتم یافتن بزرگترین زیردنبالهی مشترک انجام شده و تعیین یک حد آستانه در زیردنبالههای مشترک، برنامک بازبستهبندی شده شناسایی می شود. روش مورد نظر را می توان به نوعی یک روش مبتنی بر گراف و دنباله ی آپکدهای برنامک توصیف کرد چرا که از هر دو ایده ی مدنظر استفاده نمودهاست. یکی دیگر از آخرین پژوهشهای موجود در این دسته، در سال ۲۰۲۱ توسط نگویان [۲] مطرح شدهاست. پژوهش مورد نظر مبتنی بر استخراج گراف فعالیت در برنامکهای اندرویدی است. گرههای گراف مورد نظر شامل لیستی از واسطهای فراخوانی شده در آن فعالیت و یالهای گراف، نشان دهندهی یک انتقال از یک فعالیت به فعالیتی دیگراست. یکی از معایب این پژوهش استفاده از الگوریتم VF۲ به عنوان الگوریتم اصلی برای مقایسه و یافتن گرافهای همریخت است که باعث کاهش سرعت پژوهش می شود.



شکل ۳-۲: هر گره از گراف در پژوهش نگویان شامل لیستی از واسطهای فراخوانی شده در آن فعالیت است.[۲] به عنوان آخرین پژوهش صورت گرفته در این قسمت، پژوهش[۵۰، ۵۰] را بررسی خواهیم کرد.

پژوهش [۵۱] که الهام دهنده ی پژوهش [۵۰] می باشد با استفاده از پیمایش گرافی برروی گراف جریان برنامکهای اندرویدی و استخراج ویژگیهای متعدد نظیر واسطهای اندرویدی، فراخوانی توابع و فیلترهای ساختاری نظیر اندازه ی طول امضا، امضای هر کلاس را تشکیل می دهد و امضاء هر برنامک حاصل از الحاق تمامی کلاسهای برنامک (مرتب شده به صورت الفبایی) می باشد. تفاوت این دوپژوهش بیشتر در ساختار امضاء هر برنامک می باشد که به تفضیل در فصل * به تفضیل بیشتر این دو پژوهش و شرح تفاوتهای آن خواهیم پرداخت.

به طور کلی میتوان گفت که روشهای گرافی تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده از دقت بالایی در تشخیص برخوردار هستند اما اکثر روشهای ارائه شده در این دسته، خصوصاً آنهایی که در نهایت هر برنامک را به یک طرح گرافی مدل می کنند، روشهای تشخیص گرافهای همریخت را در قسمت مقایسه به کار گرفته اند که این موضوع باعث می شود تا سربار محاسباتی سنگینی به پژوهشهای مطرح وارد و سرعت تشخیص را کند سازد. علاوه بر این همانطور که بررسی شد روشهای ارائه شده، در صورتی که مدلهاگرافی را در فضای دیگری بررسی کنند، سرعت تشخیص پژوهش بالاتر رفته و می توان از دقت در تشخیص مسایل گرافی نیز استفاده نمود.

۳-۳-۳ روشهای مبتنی بر تحلیل ترافیک شبکه

در این قسمت به بررسی پژوهشهای صورتگرفته در حوزه ی تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده مبتنی بر تحلیل ترافیک شبکه می پردازیم. به عنوان اولین پژوهش مورد بررسی، پژوهش ارائه شده توسط وو [۵۲] و همکاران را بررسی خواهیم کرد. در این پژوهش امضای هر برنامک مبتنی بر ترافیک http تولید شده توسط آن درست می شود. در مرحله ی اول این پژوهش، تمامی ترافیک تولید شده توسط برنامک جمع آوری شده و در مرحله ی بعدی ترافیک الله http جداسازی و تحلیل روی این دسته ادامه پیدا می کند. ترافیک حاصل از برنامکهای اندرویدی در این پژوهش به دو دسته ی کلی تقسیم می شود:

- ترافیک مرجع: ترافیک تولیدشده توسط برنامک توسعهیافته
- ترافیک کتابخانهای: ترافیک تولیدشده توسط کدهای کتابخانهای

جهتر جداسازی ترافیک مرجع و ترافیک کدهای کتابخانه ای از الگوریتمهای تطبیق جریان ترافیک http به و الگوریتم تطبیق هانگرین استفاده شدهاست. در قسمت شباهتسنجی از درخت جستوجوی VPT به جهت افزایش سرعت از جهت توازن درخت، استفاده شده است. پژوهش مورد نظر ایدهای نو در زمینهی تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده است اما مشکل اصلی این پژوهش آن است که در مقابل ترافیک

رمزنشده مقاوم نیست و نمی توان از این روش استفاده کرد. در پژوهشی که توسط الشهری [۵۳] ارائه شده است تفکیک ترافیک به وسیله ی یک طبقه بند انجام می شود. پس از تفکیک ترافیک متغیرهای هر بسته شامل Request, Value, Get, Host مشخص می شود. ترافیک های از نوع Request در این قسمت به دو نوع اجباری و یا غیراجباری تقسیم می شود. جداسازی ترافیک های شبکه از آن جهت اهمیت دارد که بسیاری از کتاب خانه های رایگان و یا حتی بدافزارهای موجود، یک نقطه ی دسترسی توسط واسطهای برنامه نویسی برای دسترسی به کتاب خانه ها ایجاد کرده اند که برنامک های اندرویدی به و فور از این درگاه ها استفاده می کنند به جهت جلوگیری از رخداد منفی غلط زیاد در تشخیص جداسازی ترافیک اجباری از غیر اجباری، موجب افزایش دقت تشخیص می شود. برای شباهت سنجی ترافیک اجباری شامل ترافیک اصلی برنامک، از یک الگوریتم فاصله در خواست که مبتنی بر فاصله ی اقلیدوسی است مورد استفاده قرار گرفته است. پیشنهاد الگوریتم فاصله در خواست که مبتنی بر فاصله ی اقلیدوسی است مورد استفاده قرار گرفته است. پیشنهاد جداسازی ترافیک کتاب خانه ای و اصلی به وسیله ی نقطه های دسترسی عمومی ایده ای نو در این پژوهش است که هر چند کامل نمی تواند ترافیک شبکه را جداسازی کند اما در صورت تکامل می تواند دقیق تر عمل کند.

در پژوهش دیگری که توسط آقای هه[۵۴] ارائه شده، از یک طبقهبند به جهت تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده استفاده شده است. در پژوهش اخیر، ابتدا تمامی ترافیک کاربران متصل به یک شبکه به یک کارگزار سطح فرستاده می شود و این کارگزار ترافیک شبکه را برچسبزنی کرده و پس از استخراج ویژگیهایی نظیر محتوای اطلاعات هر بسته آنها را برای محاسبه سمت یک کارگزار مرکزی که به صورت ابری خدمات ارائه میکند میفرستد. پس از ارسال ویژگیهای مستخرج به سمت کارگزار ابری، فرایند شباهتسنجی آغاز میگردد. به جهت حفظ کامل حریم خصوصی کاربران، تحلیل ترافیک تنها برروی ترافیک رمزگذاری نشده(http) انجام میشود. در سمت کارگزار، با استفاده از تحلیل ترافیک شبکهی هر کاربر، جریان اطلاعات در ترافیک برچسبزده شده مشخص میشود و سپس با حذف قسمتی از ترافیک هر جریان به جهت کاهش اندازه، مانند پاسخ درخواستها و قسمتی از سربرگ ترافیک، طبقهبندی صورت می گیرد. برای طبقه بندی از الگوریتم پرسرعت پژوهش [۵۵] استفاده شده است. مالک و همکاران[۵۶] در پژوهش دیگری تحت عنوان CREDROID از یک روش میتنی بر درخواست نام دامنه برای تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده استفاده کرده است.در این پژوهش ابتدا ترافیک کاربر برای تحلیل به یک کارگزار مورد اعتماد فرستاده شده و فرایند بررسی عمیق ترافیک مورد نظر آغاز میشود. در ادامه و در سمت کارگزار مورد اعتماد، ترافیک کاربر ارزیابی شده و درخواستهای نام دامنه جداسازی و برای هر کاربر برچسبگذاری می شود. در قسمت شباهت سنجی ترافیک درخواستی از یک روش مبتنی بر فاصلهی اقلیدوسی برای بررسی متن درخواستهای دامنه استفاده و در نهایت برنامکهای بازبستهبندی شده شناسایی

از آنجایی که بازبسته بندی برنامکهای اندرویدی روشی محبوب برای حمله کنندگان به جهت تزریق گستشر بدافزارهای اندرویدی است، تمرکز پژوهش $[\Delta V]$ و همکاران بر روی برنامکهای اندرویدی بازبسته بندی

شده و حاوی ترافیک مشکوک به بدافزار، با توجه رفتار درخواست دامنه میباشد. این روش، مبتنی بر درخواست نام دامنه توسط برنامکهای بازبسته بندی شده و سپس ارتباط با آدرس به دست آمده از درخواست بوده است. سپس ترافیک فرستاده شده از سمت کاربر برای آدرسهایی که به دست آمده اند بازبینی شده و جمع آوری می شود و سپس با استفاده از روشی مبتنی بر تطابق رشتههای درخواست، شباهت سنجی صورت گرفته و برنامکهای بازبسته بندی شده مشخص می شوند. یکی از ایرادات این پژوهش آن است که مبتنی بر رفتار بدافزارهای بیشتر شناخته شده انجام شده است و در صورتی که بدافزاری رفتار مشابه با بدافزارهای محبوب نداشته باشد شناسایی نمی شود. همچنین تحلیل ترافیک شبکهه ی کاربر در ترافیک خام و رمزگذاری شده صورت می گیرد و در صورتی که بدافزار بازبسته بندی شده حاوی ترافیک رمزگذاری شده باشد، آنگاه روش پیشنهادی در تشخیص آنها ناتوان خواهد بود.

استفاده از روشهای ترکیب با تحلیل ترافیک شبکه نظیر بررسی دسترسیهای کاربران، در پژوهش شارما و همکاران [۵۸]استفاده شدهاست. تشخیص برنامکهای بازبسته بندی شده در این پژوهش مبتنی بر طبقه بندی برنامکها با استفاده از تحلیل ترافیک شبکه و بررسی مجوزهای دسترسی مورد نیاز برنامک میباشد. پس از دیساسمبل برنامک، مجوزهای دسترسی از فایل فراداده ی برنامک مورد نظر استخراج شده و تشکیل یک بردار ویژگی دودویی را میدهند. این پژوهش از دو سطح برنامکهای مورد نظر را بررسی میکند، در سطح اول اگر بردار ویژگی برنامک با برداری از برنامکهای بازبسته بندی شده تطابق داشته باشد، آنگاه برنامک مورد نظر به عنوان یک برنامک مشکوک به سطح بعد فرستاده می شود. در سطح دوم، ترافیک رمزگذاری نشده ی برنامک تفکیک شده و تحلیل روی ترافیک TCP ادامه می یابد، سپس با استفاده از تحلیل ترافیک کاربران، مشخص یک طبقه بند درخت تصمیم، برنامکهای بازبسته بندی شده با استفاده از تحلیل ترافیک کاربران، مشخص می شوند.

۴_۳ مبتنی بر تحلیل پویا

به صورت کلی پژوهشهای صورتگرفته در این قسمت را میتوان به دو بخش روشهای مبتنی بر جعبهشن و یا روشهای خودکار تقسیمبندی کرد. در روشهای مبتنی بر جعبهشن، پژوهشکنندگان با ایجاد محیطی شبیهسازی شده و تعامل حداکثری با برنامک اندوریدی مدنظر سعی در شبیهسازی رفتار برنامک مورد نظر و جمعآوری مجموعهای از ویژگیهای مدنظر به جهت مقایسه با یکدیگر دارند.

فصل ۴

نتايج جديد

در این فصل نتایج جدید به دست آمده در پایان نامه توضیح داده می شود. در صورت نیاز می توان نتایج جدید را در قالب چند فصل ارائه نمود. همچنین در صورت وجود پیاده سازی، بهتر است نتایج پیاده سازی را در فصل مستقلی پس از این فصل قرار داد.

فصل ۵

نتيجهگيري

در این فصل، ضمن جمعبندی نتایج جدید ارائه شده در پایاننامه یا رساله، مسائل باز باقی مانده و همچنین پیشنهادهایی برای ادامه ی کار ارائه می شوند.

فصل ۶ نتیجهگیری

مراجع

- [1] M. S. Bhatt, H. Patel, and S. Kariya. A Survey Permission Based Mobile Malware Detection. *Int.J. Computer Technology and Applications*, 6(5):852–856, 2015.
- [2] N. T. Cam, N. H. Khoa, T. T. An, N. P. Bach, and V.-H. Pham. Detect repackaged android applications by using representative graphs. In 2021 8th NAFOSTED Conference on Information and Computer Science (NICS), pages 102–106, 2021.
- [3] Global mobile OS market share 2022 | Statista statista.com. https://www.statista.com/statistics/272698/global-market-share-held-by-mobile-operating-systems-since-2009/#: ~:text=Android%20maintained%20its%20position%20as,the%20mobile% 20operating%20system%20market. [Accessed 02-Feb-2023].
- [4] Play Protect | Google Developers developers.google.com. https://developers.google.com/android/play-protect. [Accessed 02-Feb-2023].
- [5] Decompile and modify an Android application | cylab.be cylab.be. https://cylab.be/blog/69/decompile-and-modify-an-android-application. [Accessed 02-Feb-2023].
- [6] A. Dizdar. OWASP Mobile Top 10 Vulnerabilities and How to Prevent Them brightsec.com. https://brightsec.com/blog/owasp-mobile-top-10/. [Accessed 02-Feb-2023].
- [7] D. J. Wu, C. H. Mao, T. E. Wei, H. M. Lee, and K. P. Wu. DroidMat: Android malware detection through manifest and API calls tracing. *Proceedings of the 2012* 7th Asia Joint Conference on Information Security, AsiaJCIS 2012, pages 62–69, 2012.
- [8] K. Khanmohammadi, N. Ebrahimi, A. Hamou-Lhadj, and R. Khoury. Empirical study of android repackaged applications. *Empirical Software Engineering*, 24(6):3587–3629, 2019.

- [9] T. Vidas and N. Christin. Sweetening android lemon markets: Measuring and combating malware in application marketplaces. CODASPY 2013 - Proceedings of the 3rd ACM Conference on Data and Application Security and Privacy, 2011:197– 207, 2013.
- [10] P. Maniriho, A. N. Mahmood, and M. J. M. Chowdhury. A study on malicious software behaviour analysis and detection techniques: Taxonomy, current trends and challenges. *Future Generation Computer Systems*, 130:1–18, 2022.
- [11] Z. Ma, H. Wang, Y. Guo, and X. Chen. Libradar: Fast and accurate detection of third-party libraries in android apps. In 2016 IEEE/ACM 38th International Conference on Software Engineering Companion (ICSE-C), pages 653–656, 2016.
- [12] S. Dong, M. Li, W. Diao, X. Liu, J. Liu, Z. Li, F. Xu, K. Chen, X. F. Wang, and K. Zhang. Understanding android obfuscation techniques: A large-scale investigation in the wild, volume 254. Springer International Publishing, 2018.
- [13] V. Rastogi, Y. Chen, and X. Jiang. DroidChameleon: Evaluating Android antimalware against transformation attacks. ASIA CCS 2013 - Proceedings of the 8th ACM SIGSAC Symposium on Information, Computer and Communications Security, pages 329–334, 2013.
- [14] Trail: The reflection api the javax; tutorials docs.oracle.com. https://docs.oracle.com/javase/tutorial/reflect/index.html. [Accessed 02-Feb-2023].
- [15] X. Zhang, F. Breitinger, E. Luechinger, and S. O'Shaughnessy. Android application forensics: A survey of obfuscation, obfuscation detection and deobfuscation techniques and their impact on investigations. Forensic Science International: Digital Investigation, 39:301285, 2021.
- [16] ProGuard Manual: Home | Guardsquare guardsquare.com. https://www.guardsquare.com/manual/home. [Accessed 02-Feb-2023].
- [17] Allatori Java Obfuscator codedemons.net. http://www.codedemons.net/allatori.html. [Accessed 02-Feb-2023].
- [18] Y. Wang. Obfuscation-Resilient Code Detection Analyses for Android Apps. 2018.
- [19] L. Ardito, R. Coppola, S. Leonardi, M. Morisio, and U. Buy. Automated Test Selection for Android Apps Based on APK and Activity Classification. *IEEE Access*, 8:187648–187670, 2020.

- [20] L. Li, T. F. Bissyandé, J. Klein, and Y. Le Traon. An investigation into the use of common libraries in android apps. 1:403–414, 2016.
- [21] N. Karankar, P. Shukla, and N. Agrawal. Comparative study of various machine learning classifiers on medical data. pages 267–271, 2017.
- [22] Y. Shao, X. Luo, C. Qian, P. Zhu, and L. Zhang. Towards a scalable resourcedriven approach for detecting repackaged android applications. ACM International Conference Proceeding Series, 2014-Decem(December):56–65, 2014.
- [23] F. Zhang, H. Huang, S. Zhu, D. Wu, and P. Liu. Viewdroid: Towards obfuscation-resilient mobile application repackaging detection. page 25–36, 2014.
- [24] J. Crussell, C. Gibler, and H. Chen. Attack of the clones: Detecting cloned applications on Android markets. Lecture Notes in Computer Science (including subseries Lecture Notes in Artificial Intelligence and Lecture Notes in Bioinformatics), 7459 LNCS:37–54, 2012.
- [25] H. Gonzalez, N. Stakhanova, and A. A. Ghorbani. Droidkin: Lightweight detection of android apps similarity. Lecture Notes of the Institute for Computer Sciences, Social-Informatics and Telecommunications Engineering, LNICST, 152(January 2015):436–453, 2015.
- [26] X. Chen, C. Li, D. Wang, S. Wen, J. Zhang, S. Nepal, Y. Xiang, and K. Ren. Android HIV: A Study of Repackaging Malware for Evading Machine-Learning Detection. *IEEE Transactions on Information Forensics and Security*, 15(8):987– 1001, 2020.
- [27] A. Salem. Stimulation and Detection of Android Repackaged Malware with Active Learning. 2015.
- [28] T. Nguyen, J. T. McDonald, W. B. Glisson, and T. R. Andel. Detecting repackaged android applications using perceptual hashing. *Proceedings of the Annual Hawaii* International Conference on System Sciences, 2020-January:6641–6650, 2020.
- [29] F. Alswaina and K. Elleithy. Android malware family classification and analysis: Current status and future directions. *Electronics (Switzerland)*, 9(6):1–20, 2020.
- [30] F. Akbar, M. Hussain, R. Mumtaz, Q. Riaz, A. W. A. Wahab, and K.-H. Jung. Permissions-based detection of android malware using machine learning. Symmetry, 14(4), 2022.

- [31] X. Chen, C. Li, D. Wang, S. Wen, J. Zhang, S. Nepal, Y. Xiang, and K. Ren. Android HIV: A study of repackaging malware for evading machine-learning detection. *IEEE Transactions on Information Forensics and Security*, 15:987–1001, 2020.
- [32] Q. Zhang, X. Zhang, Z. Yang, and Z. Qin. An efficient method of detecting repackaged android applications. pages 056 (4.)–056 (4.), 01 2014.
- [33] W. Zhou, Y. Zhou, X. Jiang, and P. Ning. Detecting repackaged smartphone applications in third-party android marketplaces. page 317–326, 2012.
- [34] A. Desnos. Android: Static analysis using similarity distance. pages 5394–5403, 2012.
- [35] B. B. Rad and M. Masrom. Metamorphic Virus Detection in Portable Executables Using Opcodes Statistical Feature. *International Journal on Advanced Science*, Engineering and Information Technology, 1(4):403, 2011.
- [36] B. B. Rad, M. Masrom, and S. Ibrahim. Opcodes histogram for classifying metamorphic portable executables malware. pages 209–213, 2012.
- [37] Q. Jerome, K. Allix, R. State, and T. Engel. Using opcode-sequences to detect malicious android applications. In 2014 IEEE International Conference on Communications (ICC), pages 914–919, 2014.
- [38] C. Liangboonprakong and O. Sornil. Classification of malware families based on n-grams sequential pattern features. pages 777–782, 2013.
- [39] Y. D. Lin, Y. C. Lai, C. H. Chen, and H. C. Tsai. Identifying android malicious repackaged applications by thread-grained system call sequences. *Computers and Security*, 39(PART B):340–350, 2013.
- [40] P. Faruki, V. Laxmi, V. Ganmoor, M. Gaur, and A. Bharmal. Droidolytics: Robust feature signature for repackaged android apps on official and third party android markets. In 2013 2nd International Conference on Advanced Computing, Networking and Security, pages 247–252, 2013.
- [41] J. Ko, H. Shim, D. Kim, Y.-S. Jeong, S.-j. Cho, M. Park, S. Han, and S. B. Kim. Measuring similarity of android applications via reversing and k-gram birthmarking. page 336–341, 2013.

- [42] S. Kishore, R. Kumar, and S. Rajan. *Towards Accuracy in Similarity Analysis of Android Applications*, volume 11281 LNCS. Springer International Publishing, 2018.
- [43] R. Potharaju, A. Newell, C. Nita-Rotaru, and X. Zhang. Plagiarizing smartphone applications: Attack strategies and defense techniques. Lecture Notes in Computer Science (including subseries Lecture Notes in Artificial Intelligence and Lecture Notes in Bioinformatics), 7159 LNCS:106–120, 2012.
- [44] J. Crussell, C. Gibler, and H. Chen. Scalable Semantics-Based Detection of Similar Android Applications. *Esorics*, pages 182–199, 2013.
- [45] W. Hu, J. Tao, X. Ma, W. Zhou, S. Zhao, and T. Han. Migdroid: Detecting app-repackaging android malware via method invocation graph. In 2014 23rd International Conference on Computer Communication and Networks (ICCCN), pages 1–7, 2014.
- [46] W. Zhou, Y. Zhou, M. Grace, X. Jiang, and S. Zou. Fast, scalable detection of "piggybacked" mobile applications. CODASPY 2013 - Proceedings of the 3rd ACM Conference on Data and Application Security and Privacy, pages 185–195, 2013.
- [47] K. Chen, P. Liu, and Y. Zhang. Achieving accuracy and scalability simultaneously in detecting application clones on Android markets. *Proceedings International Conference on Software Engineering*, (1):175–186, 2014.
- [48] L. Adhianto, S. Banerjee, M. Fagan, M. Krentel, G. Marin, J. Mellor-Crummey, and N. R. Tallent. HPCTOOLKIT: Tools for performance analysis of optimized parallel programs. *Concurrency and Computation: Practice and Experience*, 22(6):685–701, 2010.
- [49] J. Zheng, K. Gong, S. Wang, Y. Wang, and M. Lei. Repackaged apps detection based on similarity evaluation. pages 1–5, 2016.
- [50] M. Torki. Detecting repackaged android applications. 2018.
- [51] Y. Wang. Obfuscation-resilient code detection analyses for android apps," phd the- sis, the ohio state university. 2018.
- [52] X. Wu, D. Zhang, X. Su, and W. Li. Detect repackaged android application based on http traffic similarity. Sec. and Commun. Netw., 8(13):2257–2266, sep 2015.

- [53] M. Alshehri. APP-NTS: a network traffic similarity-based framework for repacked Android apps detection. *Journal of Ambient Intelligence and Humanized Computing*, 13(3):1537–1546, 2022.
- [54] G. He, B. Xu, L. Zhang, and H. Zhu. On-device detection of repackaged android malware via traffic clustering. Security and Communication Networks, 2020:8630748, May 2020.
- [55] A. Rodriguez and A. Laio. Clustering by fast search and find of density peaks. Science, 344(6191):1492–1496, 2014.
- [56] J. Malik and R. Kaushal. Credroid: Android malware detection by network traffic analysis. In *Proceedings of the 1st ACM Workshop on Privacy-Aware Mobile Computing*, PAMCO '16, page 28–36, New York, NY, USA, 2016. Association for Computing Machinery.
- [57] D. Iland and A. Pucher. Detecting android malware on network level. 2011.
- [58] S. Kandukuru and R. M. Sharma. Android malicious application detection using permission vector and network traffic analysis. pages 1126–1132, 2017.

واژهنامه

ت	الف
experimental	heuristicheuristic
تراکمdensity	high dimensions ابعاد بالا
approximation	biasاریب
partition	Threshold
mesh تورى	pigeonhole principle كبوترى
توزیعشدهdistributed	NP-Hardانپی_سخت
	transition انتقال
.	
separable	ب
black box	online
data stream	linear programming
	و بهینه optimum
ح	maximum ييشينه
extreme	
حريصانه greedy	پ
	پرت
خ	query
cluster	پوشش cover
inear خطی	پیچیدگی complexity

ف	د
distance	data
space	data mining
	دادهی پرت outlier data
ق	دوبرابرسازیدوبرابرسازی
deterministic	binary
ک	ر
وfficient	رأسvertex
candidate	
ت	
•	ز
م	sublinear
set	<u> </u>
مجموعه coreset	س
•	amortized
<u> </u>	hierarchichal
سانگیر	meraremenar
bullet	ů,
•,	س
.	meseudocode
	شیء
ناور د ا invariant	
center pointنقطهی مرکزی	ص
نيم فضا	صدقپذیری
	غ
هزینهی آشوب price of anarchy (POA)	dominate غلبه
ی	
edge	

پیوست آ مطالب تکمیلی

پیوستهای خود را در صورت وجود میتوانید در این قسمت قرار دهید.

${\bf Abstract}$

We present a standard template for type setting theses in Persian. The template is based on the X_HPersian package for the L^AT_EX type setting system. This write-up shows a sample usage of this template.

 $\textbf{Keywords:} \ \ \text{Thesis, Type setting, Template, X-Persian}$



Sharif University of Technology Department of Computer Engineering

M.Sc. Thesis

Performance Improvement of Android Repackaged Applications

By:

Mojtaba Moazen

Supervisor:

Dr. Amini

february 2023