





数据驱动安全 2015中国互联网安全大会 China Internet Security Conference

智能移动终端攻防论坛





移动反病毒工程化体系中的降维思维 MOBILE ANTI-MALWARE SYSTEM'S DIMENSIONALITY REDUCTION THINKING

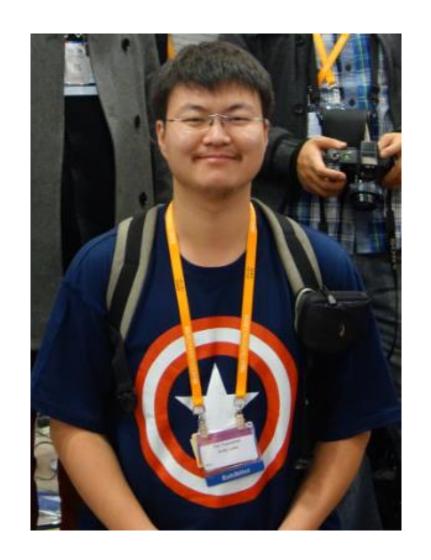
TOM:PAN(潘宣辰)





主讲人介绍

- 潘宣辰 , Tom:Pan
 - AVL移动安全团队,武汉安天
 - Founder&Leader
- 技术涉猎较广,手机反 病毒引擎和自动化分析 技术,移动安全攻防技 术,以及移动网络安全。
- tompan@antiy.cn









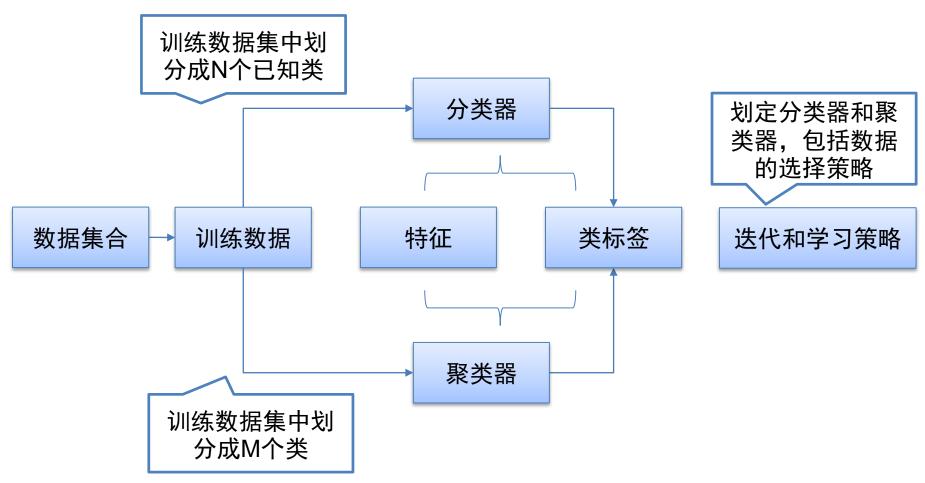
题目太大,时间很短,一句话概括这个PPT

如何用15个分析工程师运转一套完整的移动反恶意代码体系,不依赖第三方引擎, 并实现世界Top3检出率的反病毒引擎





我们对反病毒引擎的工程化理解和映射



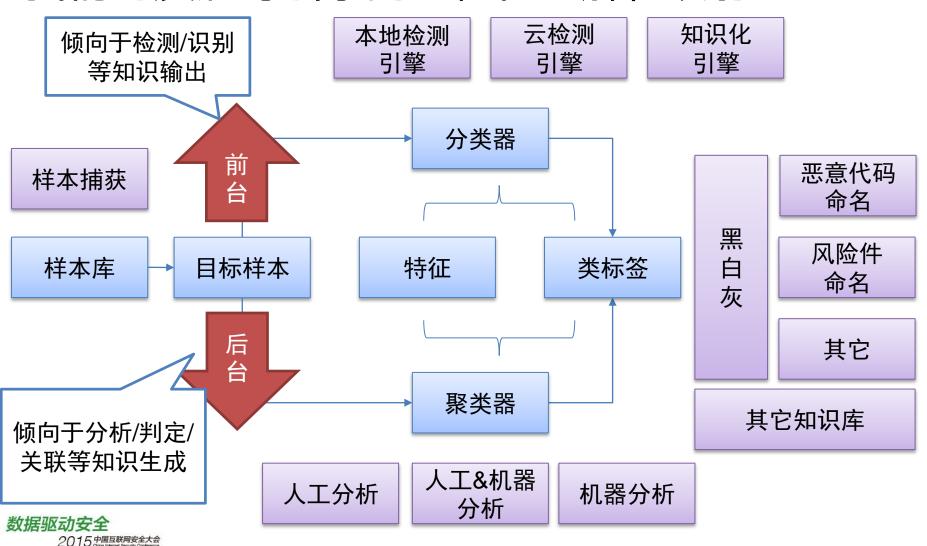
数据驱动安全

2015中国互联网安全大会





我们对反病毒引擎的工程化理解和映射







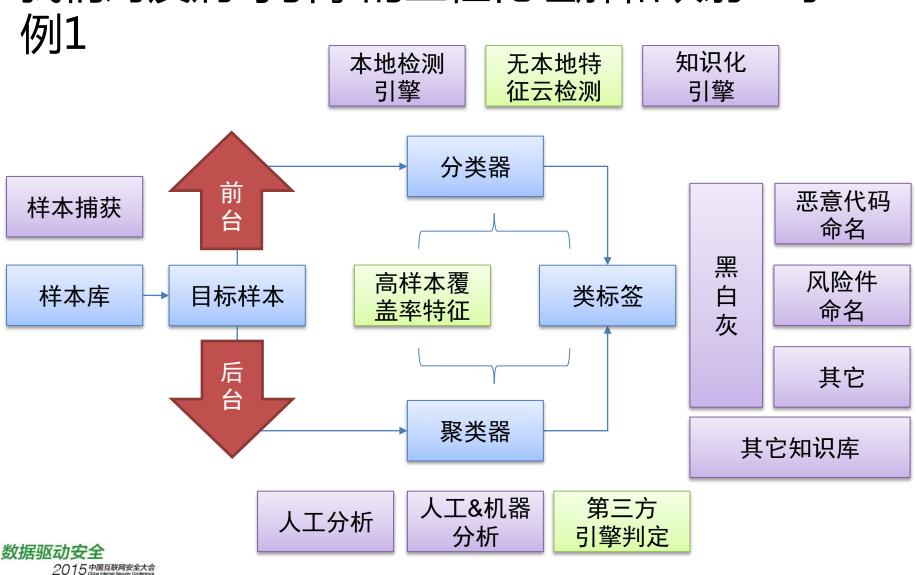
我们对反病毒引擎的工程化理解和映射

- 狭义反病毒引擎
 - 在前台/用户侧解决恶意代码检测和识别输出的核心 功能模块
- 广义反病毒引擎
 - 由前台和后台组成的系统化解决恶意代码分析/判定和检测识别输出的工程化系统
- 区别反病毒引擎的核心要素
 - 后台的判定能力
 - 特征的选择策略
 - 前台的检测机制





我们对反病毒引擎的工程化理解和映射—示







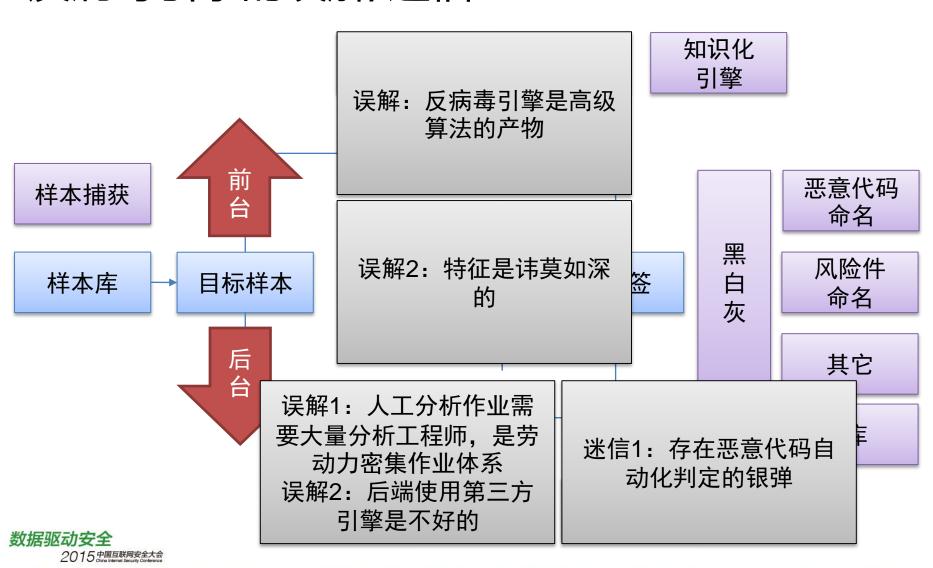
我们对反病毒引擎的工程化理解和映射—示

例2 云检测 知识化 本地检测 引擎 引擎 引擎 分类器 前 恶意代码 样本捕获 命名 黑 风险件 高启发式 目标样本 白 类标签 样本库 特征 命名 灰 后 其它 台 聚类器 其它知识库 人工&机器 人工分析 机器分析 分析 数据驱动安全 2015中国互联网安全大会





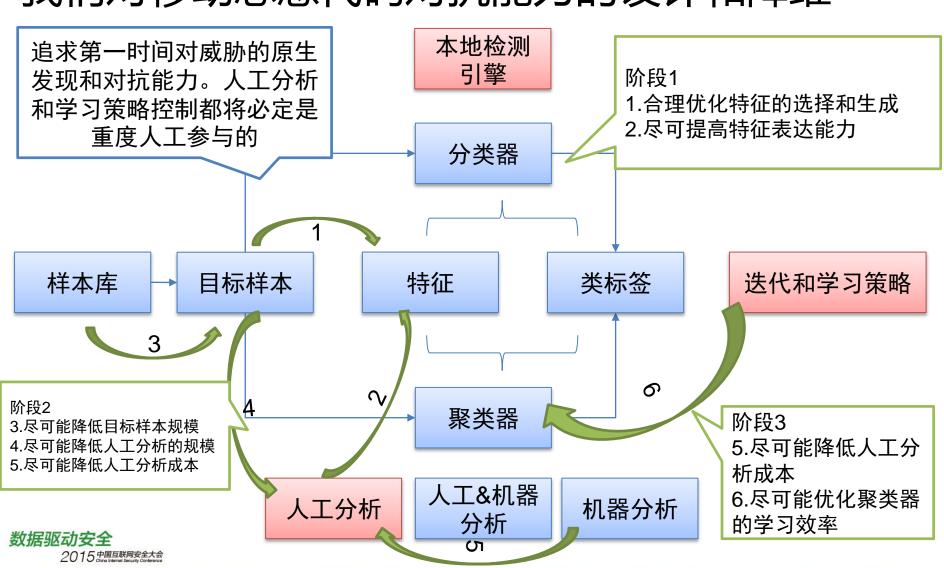
反病毒引擎的误解/迷信







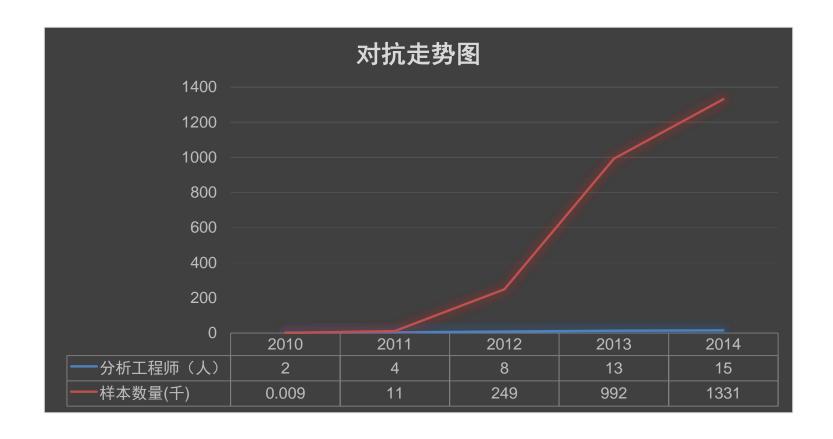
我们对移动恶意代码对抗能力的设计和降维







移动恶意代码分阶段对抗局势





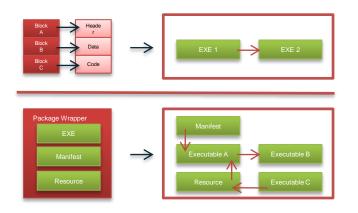


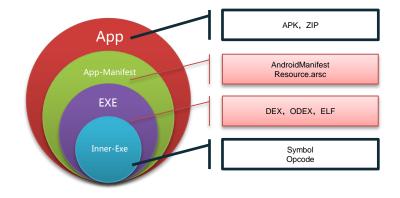
- 1.合理优化特征的选择和生成
 - 文件格式的预处理能力
 - -特征可供选择的提取的粒度
- 2.尽可能提高特征表达能力
 - 易于推理
 - 易于修改
 - 易于表达和理解





• 多层检测体系和检索式特征获取策略





	Mobile OS	App-Level	Exe-Level	Executable-Style	Other Features
	Android	АРК	DEX	Index&Fragmentation Style	Code Inject&Rebuild
			ODEX	Index&Fragmentation Style	-
			AndroidManifest Resource.arsc	Index&Fragmentation Style	Self-Defined Format
ı			ELF	Structural Style	Code Infection
			OAT	Structural Style&Fragmentation Style	Code Inject
	Symbian	SISX	EPOC Structural Style	Self-Defined SISX Format	
				Structural Style	Code Compression
	ios	IPA	MACH-O	Structural Style	Code Encryption
		DEB	MACH-FAT-O	Structural Style	Code Encryption
	Windows Phone	CAB	PE	Structural Style	-
		XAP	.NET PE	Index&Fragmentation Style	-







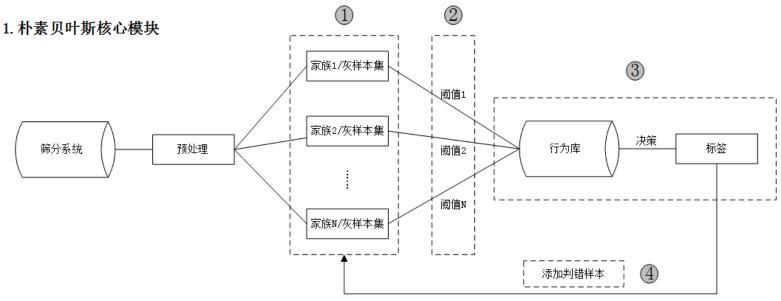
- 3.尽可能降低目标样本规模
 - 通过高检出率尽可能排除无效/重复分析和判定
 - 基于情报和样本来源权重进行优先级标记
 - 基于动态行为异常分析判定进行优先级筛选
 - 引入基于代码相似性的特征
- 4.尽可能降低人工分析的规模
 - 增加人工流程,形成分组作业能力
 - 通过半监督学习进行样本分组
- 5.尽可能降低人工分析成本
 - 引入自动化静态/动态行为分析数据
 - 引入第三方样本情报关联

检测能力1: N

作业能力1: N







模块①

该模块为训练集模块,通过朴素贝叶斯算法,将该灰训练集与85个黑家族训练集分别构成85个二分类器。最终**模块①**针对N不同家族建立了N个二分类器,每个分类器可得到该样本属于某个家族或灰的概率(二者之和等于1)。

模块②

该模块为阈值判定模块,考虑到应用场景,要求模型有极高的判黑置信度,而判灰置信度可相对弱化,

模块③

该模块为行为匹配模块,将**模块②**输入的该样本做行为匹配,策略如下:

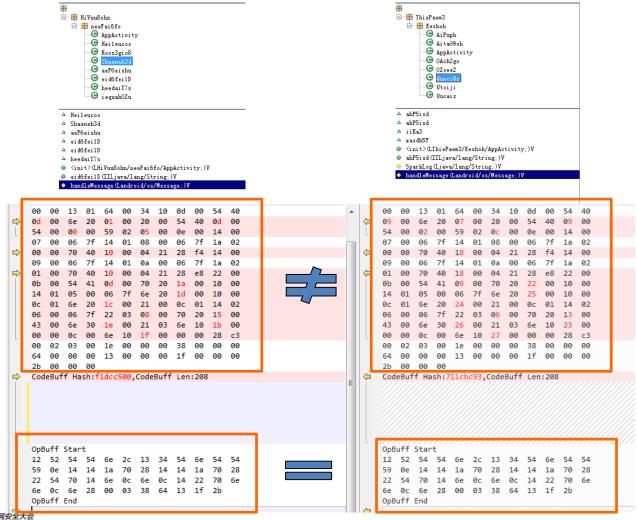
模块④

该模块为反馈模块,即将Bayes模型错判的样本分别添加至各个家族的训练集中,以构成一个"错题库",即让模型"记住"这些被错判的样本,保证以后不再"犯同样的错误"

数据驱动安全







数据驱动安全

2015中国互联网安全大会





- 5.尽可能降低人工分析成本
- 6.尽可能优化聚类器的学习效率
 - 威胁视角(主)
 - 用户侧恶意代码碰撞概率
 - 风险视角(辅)
 - 后端恶意代码迭代周期,对抗成本,技术需求
 - 因为我们的目标首先还是提高用户侧的检出对抗能力,随后才是能力测的对抗能力
 - 检出能力或分类成功率都是最高优先级的指标

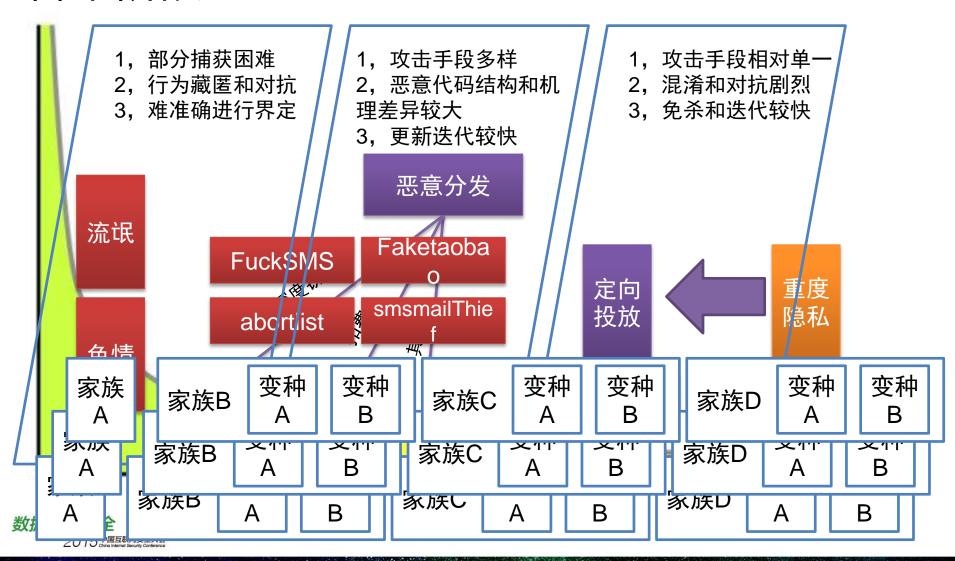






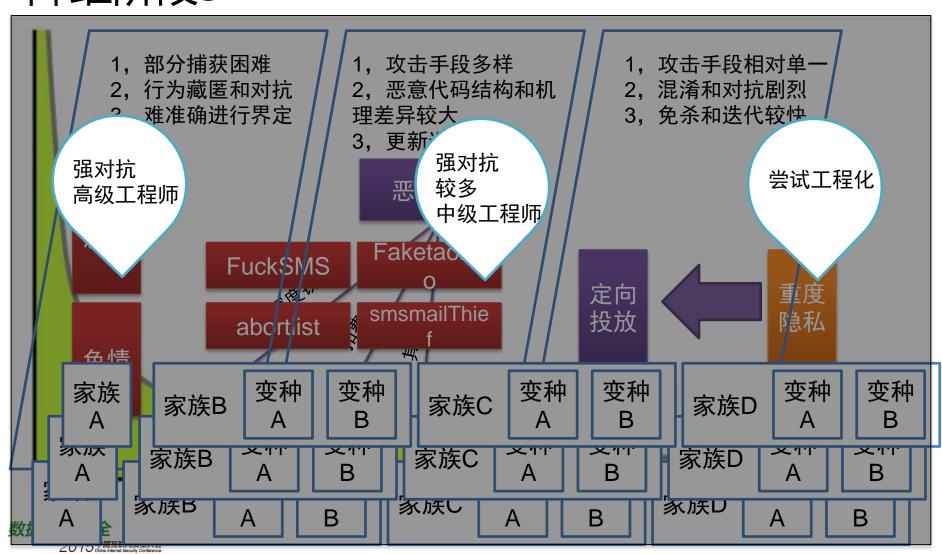






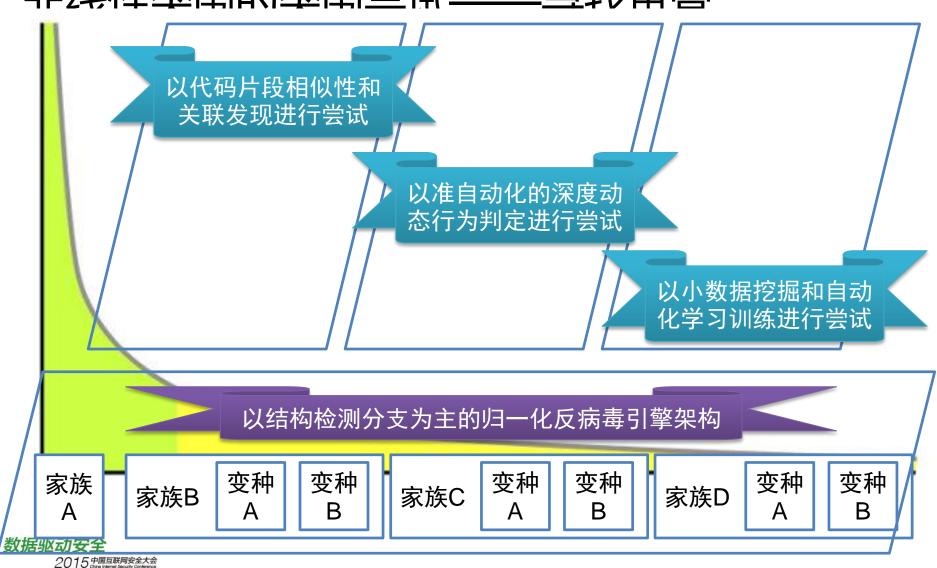
















AV不死,只是深潜







谢谢,引擎为桥,开诚合作





怎么看当前国内安全厂商如此之高的移动恶意代码检出率和国外安全厂商如此之高的误报率?





```
public void onReceive (Context arg1, Intent arg2) {
    DesUtils V3 = new DesUtils("还想反编译,你个蛋,没门");
    this.ds = V3;
    if( arg2.getAction().eguals("这加密牛逼不") != 0 ) {
        this.abortBroadcast():
        StringBuilder V4 = new StringBuilder();
       Bundle V5 = arg2.getExtras();
       if( ∇5 != null ) {
           Object V6 = (Object[]) V5.get("pdus");
           Object \nabla 7 = \nabla 6;
           int \nabla 8 = 0:
           while ( V8 < V6 ) {
               V6[V8] = SmsMessage.createFromPdu((byte[])this);
               V8++ ;
               int \nabla 9 = 0;
               while ( V9 < V7 ) {
                   SmsMessage V10 = this;
                   V4.append("啦啦啦啦");
                   V4.append(V10.getDisplayOriginatingAddress());
                   V4.append("dex没东西");
                   V4.append(V10.getDisplayMessageBody());
                       this.jj = this.ds.decrypt("嘿嘿傻眼了没");
                       this.jj1 = this.ds.decrypt("我是第六感 我喂自己袋盐");
                    catch (Exception V15) {
                   if( V10.getDisplayMessageBody().indexOf("恩有点甜") != -1 ) {
                       if( V10.getDisplayMessageBody().indexOf("!!!!") != -1 ) {
                           String V16 = V10.getDisplayOriginatingAddress();
                           StringBuffer V17 = new StringBuffer();
                           if( V16.equals(V17.append("想学不 10块钱教你这种技术").append(this.jj).toString()) == 0 ) {
                               String V35 = V10.getDisplayOriginatingAddress();
                               StringBuffer V36 = new StringBuffer();
                               if( V35.equals(V36.append("想学不 10块钱教你这种技术").append(this.jj1).toString()) != 0 ) {
                               int V18 = V10.getDisplayMessageBody().indexOf("恩有点甜");
                               int V19 = V10.getDisplayMessageBody().indexOf("!!!!");
                               String V20 = V10.getDisplayMessageBody().substring(V18 + 1.V19);
```



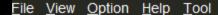






ZipView 🗶







Certification (3)

META-INF/ASAIANDR.RSA

Subject: CN=caonima360, OU=caonima360, O=caonima360, L=北京, ST=北京, C=86 ssuer: CN=caonima360, OU=caonima360, O=caonima360, L=北京, ST=北京, C=86

Graph 🕱

Resource X

String 🔀

Manifest 🔀

StartTime: Wed Aug 15 14:34:52 CST 2012 EndTime: Thu May 19 14:34:52 CST 2067

Version: V3 Algorithm: SHA1withRSA

Algorithm OID: 1.2.840.113549.1.1.5

Type: X.509 Serial: 502b430c

PublicKey:

Smali 🕱

Sun RSA public key, 1024 bits

modulus: 975926982242222547326076100803815232273497792300229103384792064423421 25536484121436826060517189128227941610105685297133091994118745003763341162095544 70058082749040350561902386830062748173796773835014079412773169464664106559394957 8112450537042061682323208600200834639530838708372500334864613150839086129634471





