

Beijing Forest Studio
北京理工大学信息系统及安全对抗实验中心



基于深度学习的二进制 软件漏洞挖掘

硕士研究生 闫晗

2019年12月15日

- 背景简介
- 基本概念
- 算法原理
- 优劣分析
- 应用总结
- 参考文献

- 预期收获
 - 1. 了解**二进制漏洞挖掘**任务的基本概念和TIPO
 - 2. 了解**二进制缺陷检测**任务的基本概念和TIPO
 - 3. 了解深度学习与二进制缺陷检测任务的常见结合方式
 - 4. 理解一种基于深度学习的二进制缺陷检测方法的原理



基本概念

- 漏洞

- 软件**漏洞** (Vulnerability) 是由软件在设计、开发或配置过程中存在的**错误** (Mistake) 而导致的**缺陷** (Flaw) 的实例，利用漏洞可以违反某些显式或隐式的安全策略。



```
//STACK_OVERFLOW
void stack_over_flow(unsigned char* data)
{
    //缓冲区
    unsigned char buffer[BUF_LEN];

    //拷贝数据至缓冲区
    strcpy((char*)buffer, (char*)data);
}
```

错误：拷贝动作没有约束边界

缺陷：可能导致栈缓冲区溢出

漏洞：可能导致恶意代码执行

- 漏洞挖掘

T	发现目标软件中存在的漏洞
I	目标软件（源程序或二进制程序）
P	1. 软件缺陷检测（缺陷位置）； 2. 可利用性分析（利用方法）
O	目标软件的漏洞信息（缺陷位置、利用方法等）

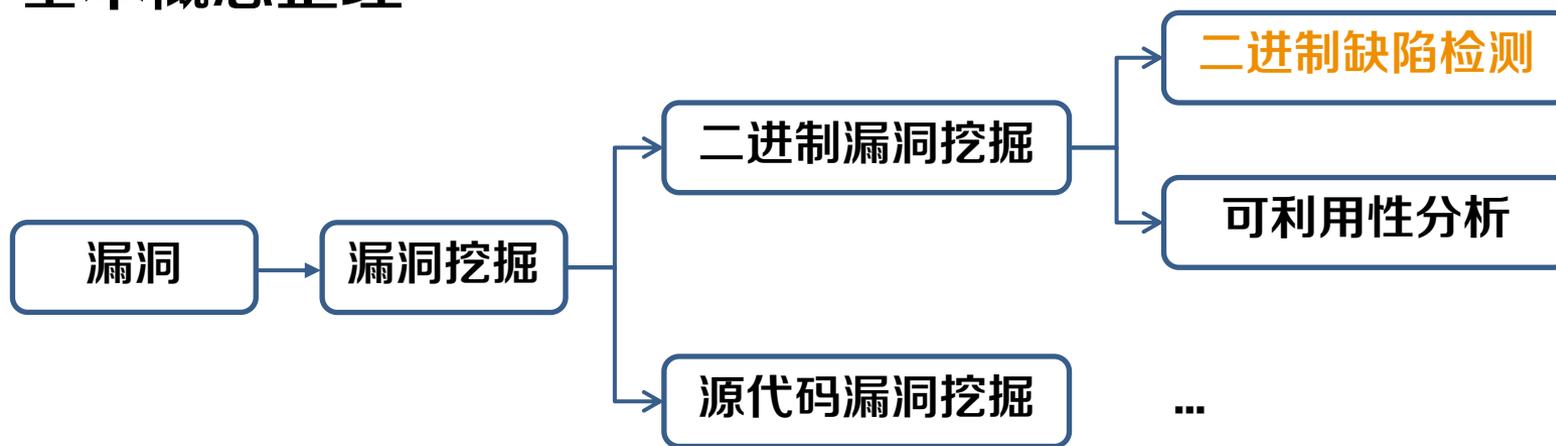
- 二进制漏洞挖掘

- 目标软件是二进制文件的漏洞挖掘
- 二进制文件包括可执行文件、链接库文件等

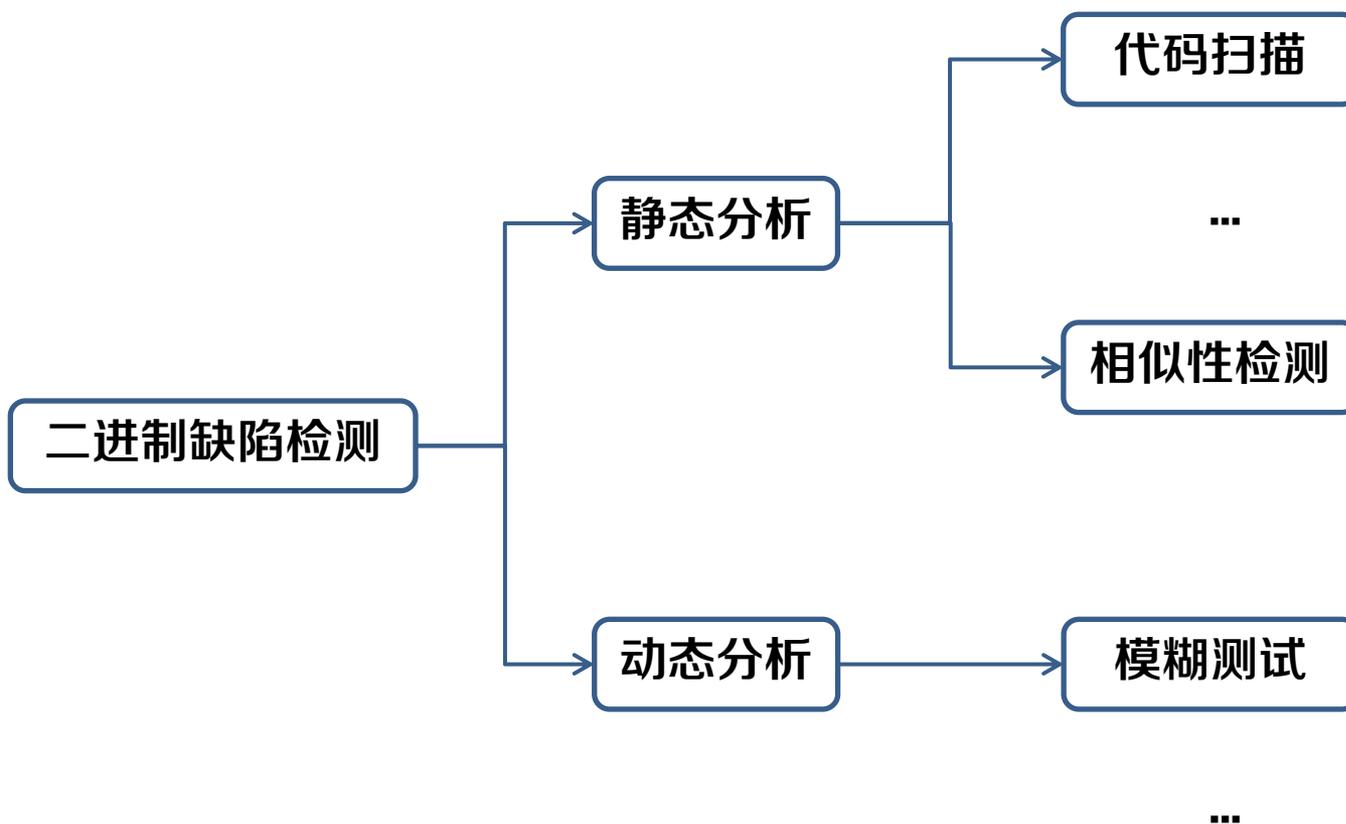
- 二进制缺陷检测

T	发现并定位二进制程序中存在的缺陷代码
I	目标二进制程序
P	静态分析/动态分析
O	目标二进制程序的缺陷代码位置

- 基本概念整理

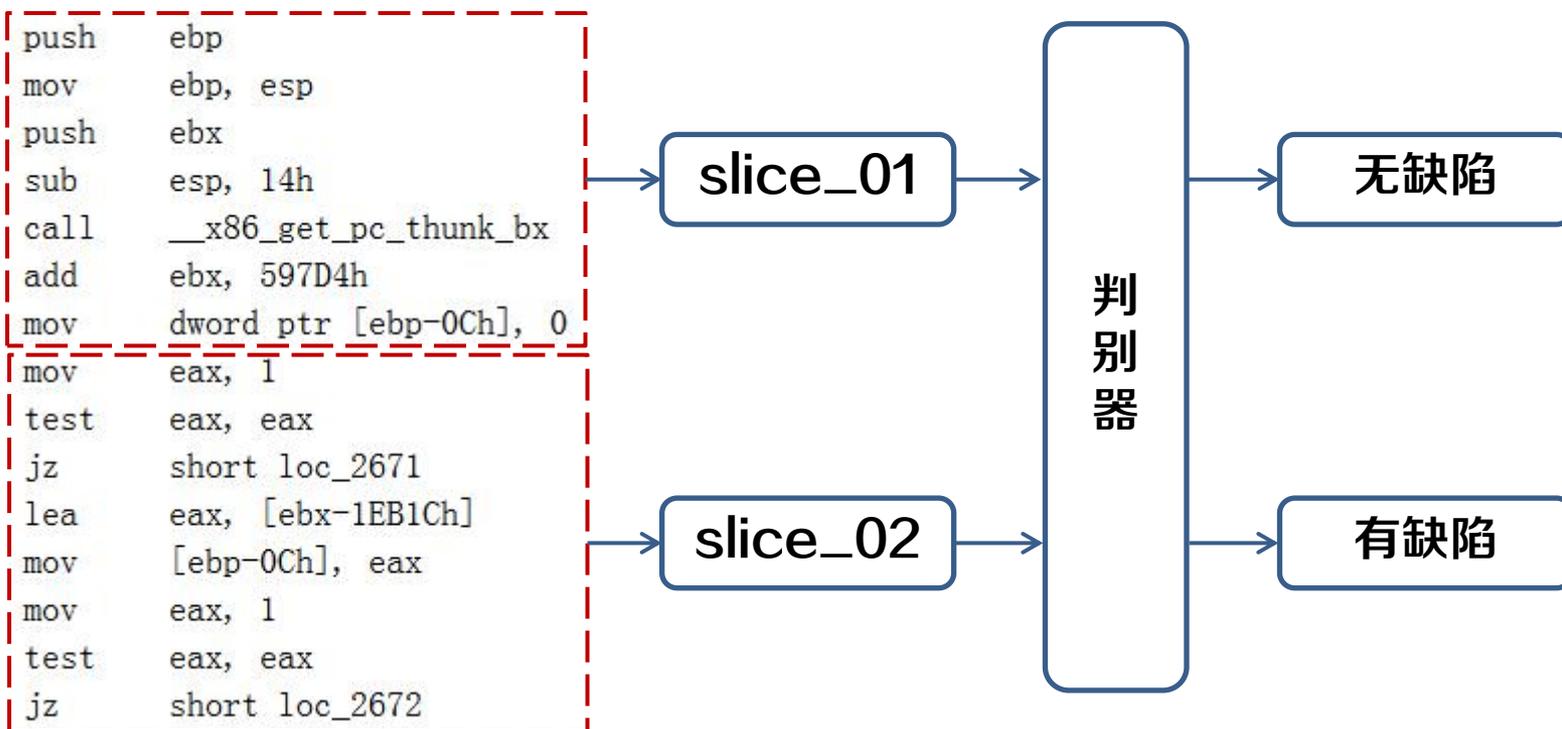


- 二进制缺陷检测
 - 主要技术和方法



- 二进制缺陷检测（代码扫描）

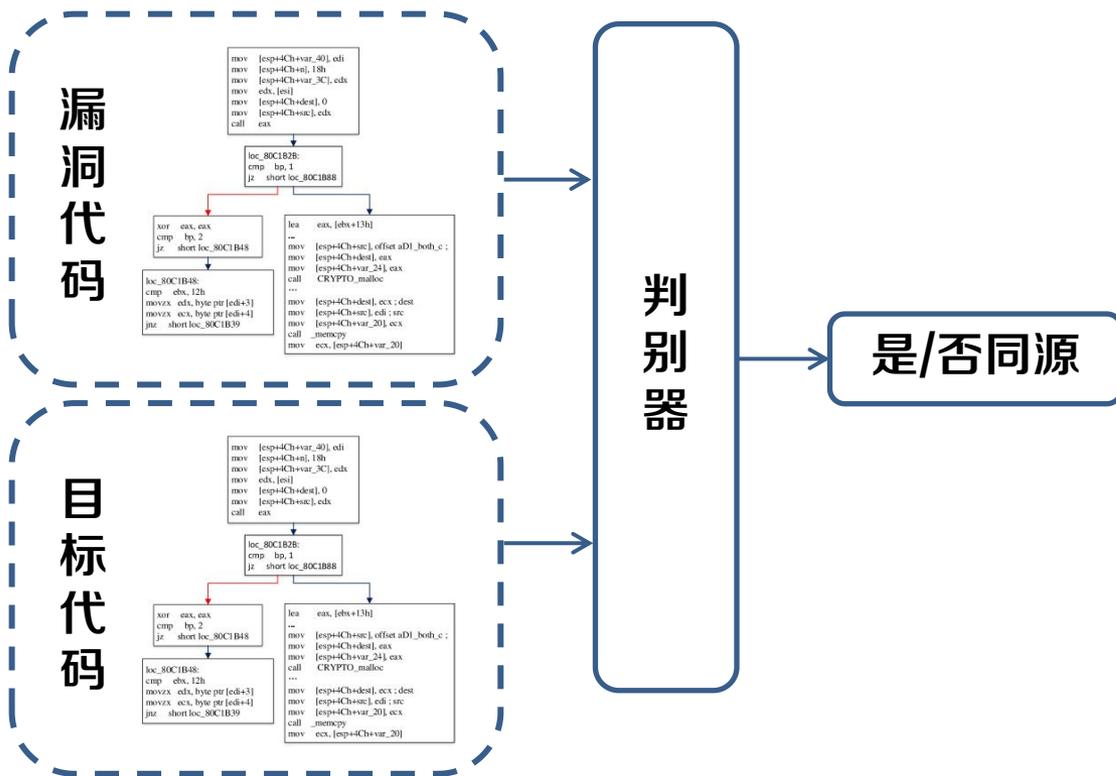
- 基本概念：对汇编代码进行遍历切片并判断切片是否有缺陷



- 经典方法：基于规则匹配的代码扫描

• 二进制缺陷检测（相似性检测）

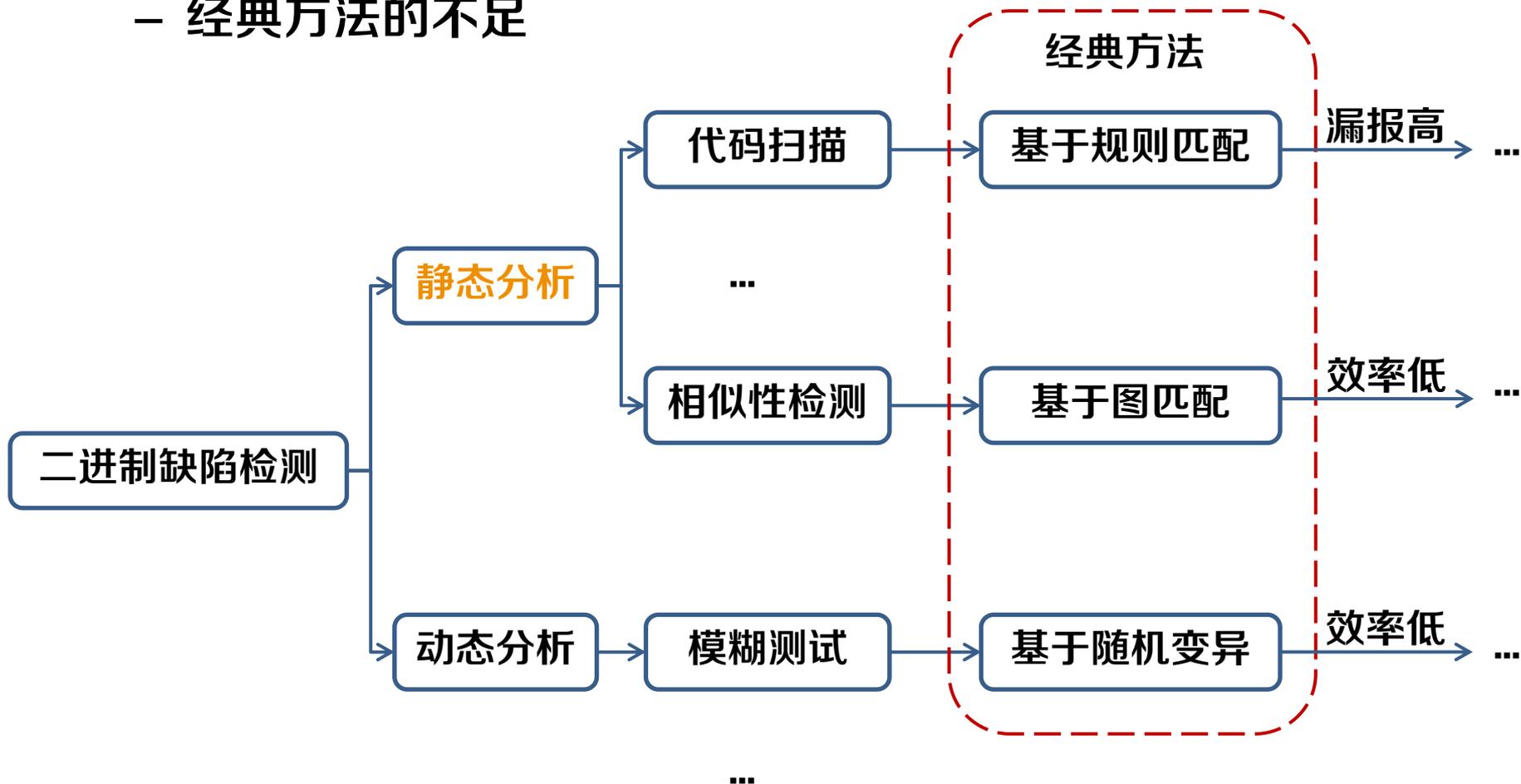
– 基本概念：匹配与已知漏洞代码**同源**的代码



– 经典方法：基于**图匹配(Graph Matching)**的相似性检测

- 二进制缺陷检测（模糊测试）
 - 基本概念：通过构造随机的、非预期的畸形数据作为程序的输入，并监控程序执行过程中可能产生的异常，之后将这些异常作为分析的起点，确定其可利用性。
 - 经典方法：基于随机变异的模糊测试

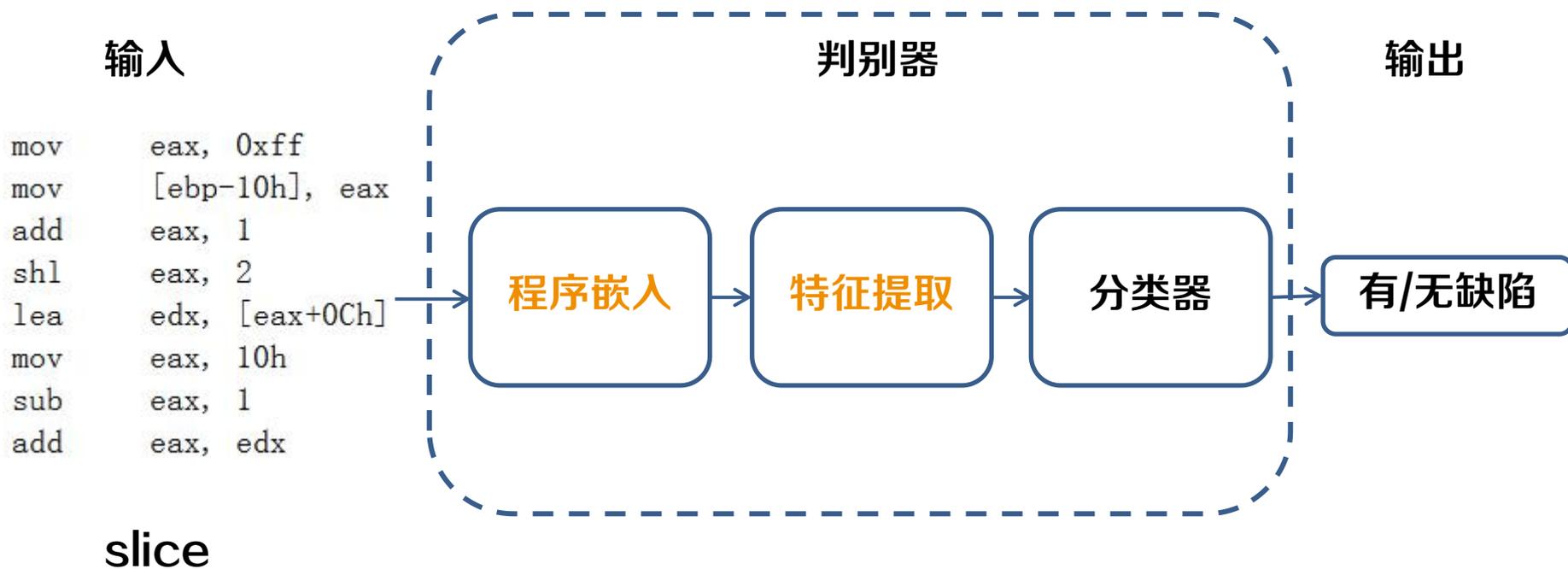
- 二进制缺陷检测
 - 经典方法的不足





算法原理

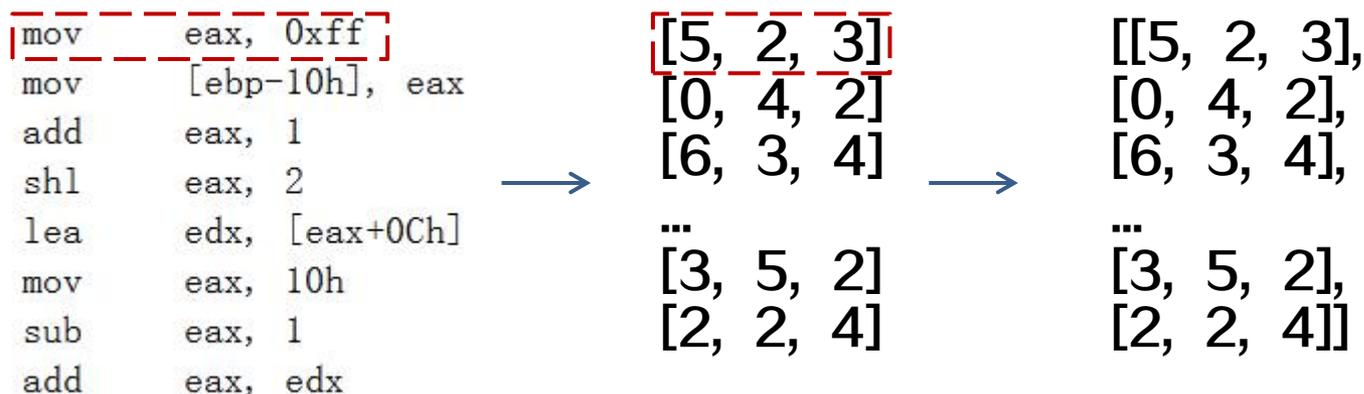
- 基于深度学习的代码扫描
 - 总体框架



- 基于深度学习的代码扫描

- 程序嵌入 (Program Embedding) 模块

- 目标：将程序（在静态分析中通常以汇编代码表示）嵌入到向量空间中
 - 方法：目前比较常见的做法是，首先将每个指令单独嵌入到向量空间中，然后对指令的向量表示进行组合等处理，从而得到程序的向量表示



- 基于深度学习的代码扫描

- 程序嵌入 (Program Embedding) 模块

- 研究问题：如何将指令嵌入到向量空间
 - 方法1：将每一条汇编指令视为一个词 (word)，利用 word2vec 算法将指令嵌入到向量空间中
 - 缺点1：指令空间是无限的，导致 word2vec 的词表过大
 - 缺点2：指令被视为独立的整体，具有相似结构的指令可能不具有相近的向量表示

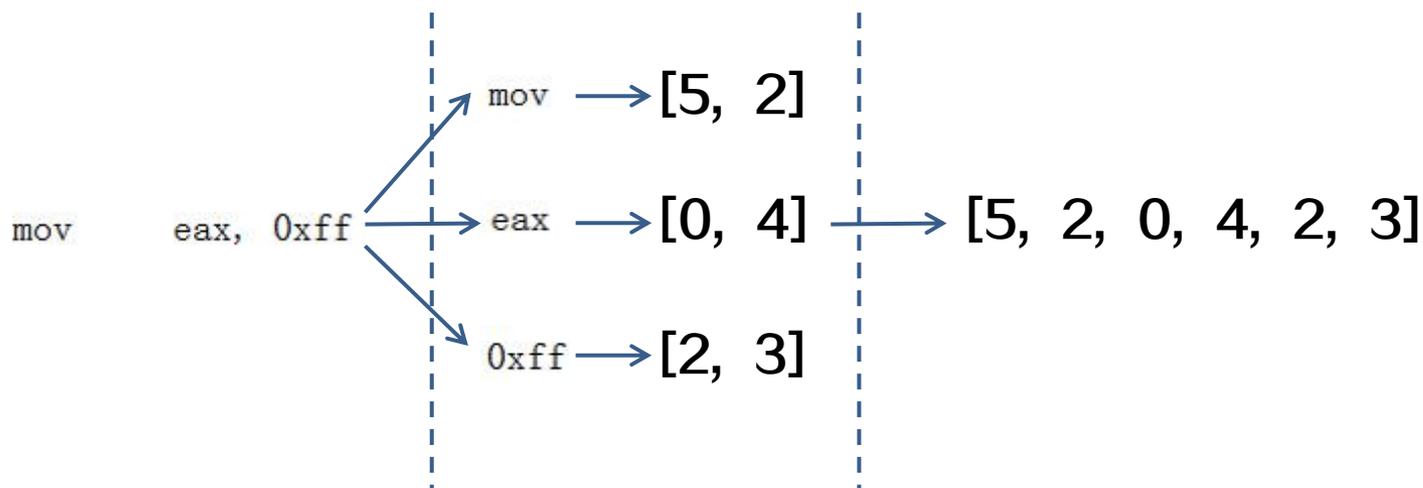
```
mov     eax, 0xff  
mov     [ebp-10h], eax  
add     eax, 1  
shl     eax, 2  
lea     edx, [eax+0Ch]  
mov     eax, 10h  
sub     eax, 1  
add     eax, edx
```

→ word_1
→ word_2

```
mov     ebx, 0xff
```

如何表示?

- 基于深度学习的代码扫描
 - 程序嵌入 (Program Embedding) 模块
 - 研究问题：如何将指令嵌入到向量空间
 - 方法2：将每一条汇编指令视为一个句子 (sentence)，而将汇编指令的元素 (操作码等) 视为词 (word)，首先嵌入词向量，其后将词向量按序拼接形成句子向量，也就是指令的向量表示



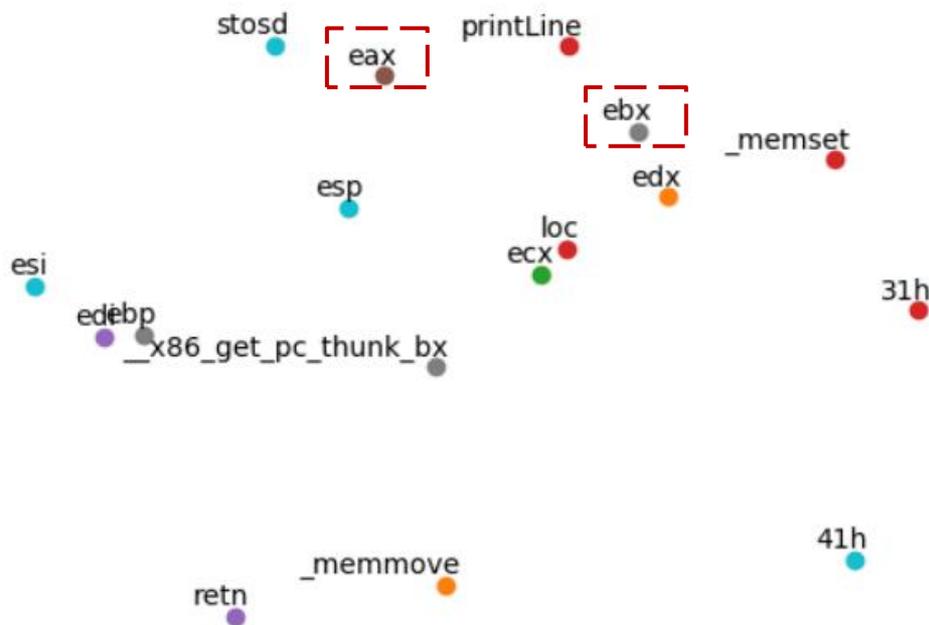
- 基于深度学习的代码扫描
 - 程序嵌入 (Embedding) 模块
 - 研究问题：如何将指令嵌入到向量空间
 - 方法2
 - 优势1：对于汇编指令而言，元素的种类很少，因此使用有限的词表来表示无限的指令空间
 - 优势2：相似的指令具有相近的向量表示

```
mov    eax, 0xff  → [5, 2, 0, 4, 2, 3]
```

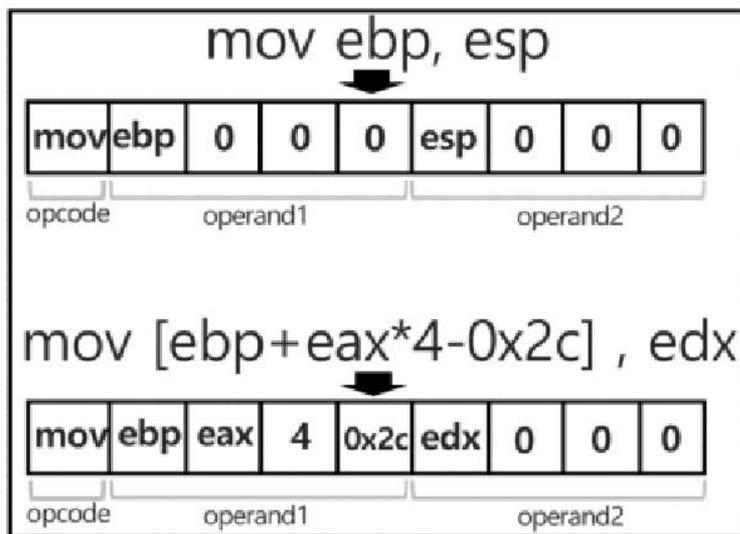
```
mov    ebx, 0xff  → [5, 2, 0, 3, 2, 3]
```

?

- 基于深度学习的代码扫描
 - 程序嵌入（Embedding）模块
 - 研究问题：如何将指令嵌入到向量空间
 - 方法2
 - 优势2：相似的指令具有相近的向量表示



- 基于深度学习的代码扫描
 - 程序嵌入 (Embedding) 模块
 - 研究问题：如何将指令嵌入到向量空间
 - 方法2
 - 元素划分：instruction = 1 + 4 + 4



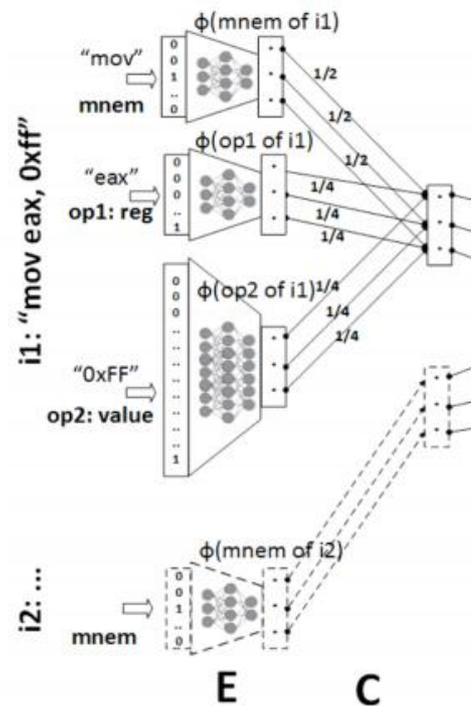
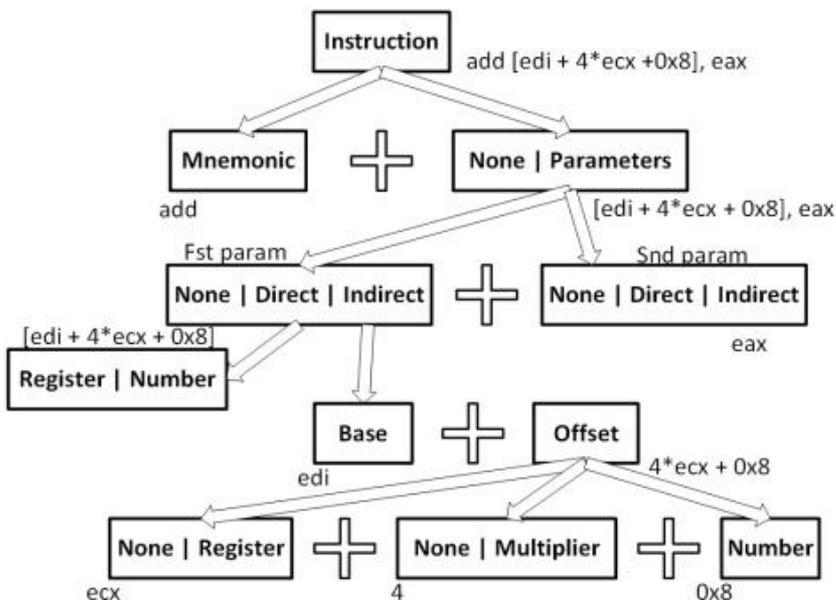
操作数：基址 + 偏移地址

SPR: ESP EBP ESI EDI

GPR: EAX EBX ECX EDX

VALUE: HEX DEC

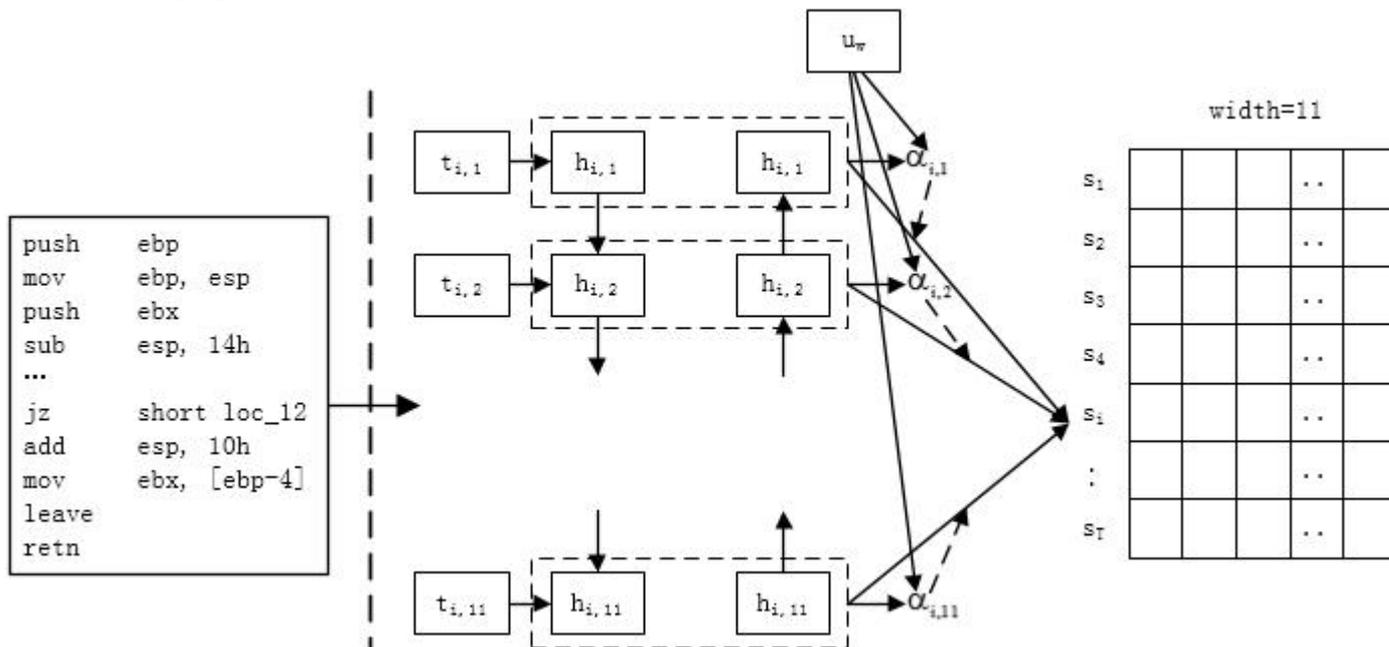
- 基于深度学习的代码扫描
 - 程序嵌入 (Embedding) 模块
 - 研究问题：如何将指令嵌入到向量空间
 - 方法3：将汇编指令视为**句子**，通过词向量的**加权和**构成句子向量，其中，权值由元素的**层级**决定



- 基于深度学习的代码扫描

- 程序嵌入 (Embedding) 模块

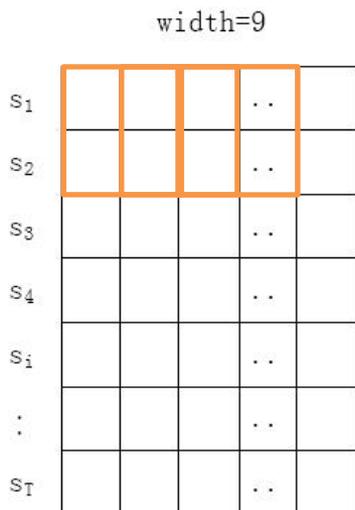
- 研究问题：如何将指令嵌入到向量空间
 - 方法4：将汇编指令视为**句子**，通过**神经网络**学习句子向量
 - 该方法**仅供参考**



- 基于深度学习的代码扫描

- 特征提取模块

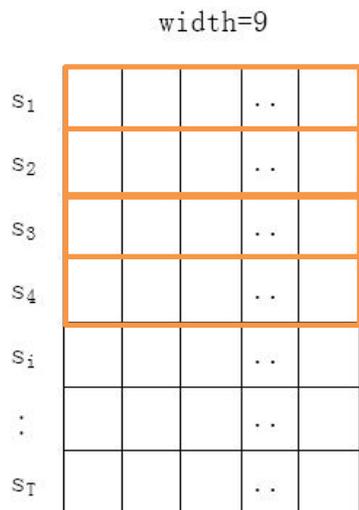
- 研究问题：如何选择合适的特征提取模型
 - 物理背景：缺陷代码一般具有局部性特征
 - 模型1：CNN
 - 缺点：2-D卷积对学习文本数据无意义，导致低准确率



- 基于深度学习的代码扫描

- 特征提取模块

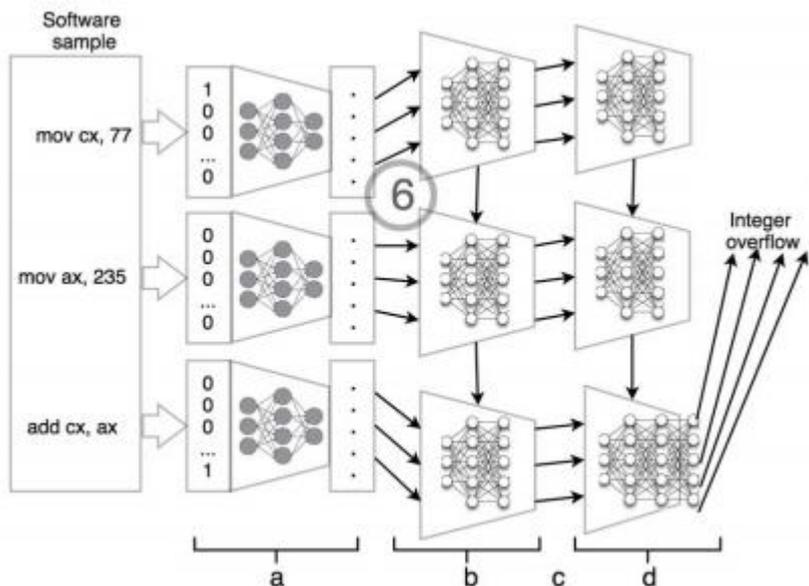
- 研究问题：如何选择合适的特征提取模型
 - 物理背景：缺陷代码一般具有局部性特征
 - 模型2：Text-CNN
 - 优点：1-D卷积适合捕捉文本的局部特征



- 基于深度学习的代码扫描

- 特征提取模块

- 研究问题：如何选择合适的特征提取模型
 - 物理背景：缺陷代码一般具有局部性特征
 - 模型3：Bi-LSTM



- 基于深度学习的代码扫描

- 实验结果

- 方法：词向量拼接 + TextCNN
 - 数据集1: NIST Juliet TestSuite for C/C++

Description	Accuracy	Recall	Precision
<i>Instruction2vec</i>	96.81%	97.07%	96.65%
<i>Binary2img</i>	97.53%	97.05%	97.91%
<i>Word2vec</i>	96.01%	96.07%	95.92%

- 数据集2: IARPA STONESOUP

Description	Accuracy	Loss	Recall	Precision
<i>Instruction2vec</i>	91.11%	0.3058	93.33%	70.00%
<i>Binary2img</i>	53.33%	0.6894	46.39%	49.67%
<i>Word2vec</i>	18.98%	4.6809	100%	18.98%

- 基于深度学习的代码扫描
 - 实验复现
 - 数据准备
 - Juliet TestSuite for C/C++ v1.3 – CWE121
 - 使用测试套件中提供的MakeFile编译可执行文件
 - 使用IDA Pro反汇编得到并导出可执行文件
 - 提取有/无缺陷的函数（或切片）
 - 预处理
 - 编写分词脚本，对汇编指令进行分词
 - 将所有分词得到的元素统一写入csv，做word2vec
 - 分类
 - 加载数据集，并根据word2vec字典将元素数值化
 - 训练、测试（多数经典模型的代码开源）

- 基于深度学习的代码扫描
 - 实验复现
 - 数据加载

```
push    ebp
mov     ebp, esp
push    ebx
sub     esp, 14h
call   __x86_get_pc_thunk_bx
add     ebx, 597D4h
mov     dword ptr [ebp-0Ch], 0
mov     eax, 1
test    eax, eax
jz     short loc
lea     eax, [ebx-1EB1Ch]
mov     [ebp-0Ch], eax
```

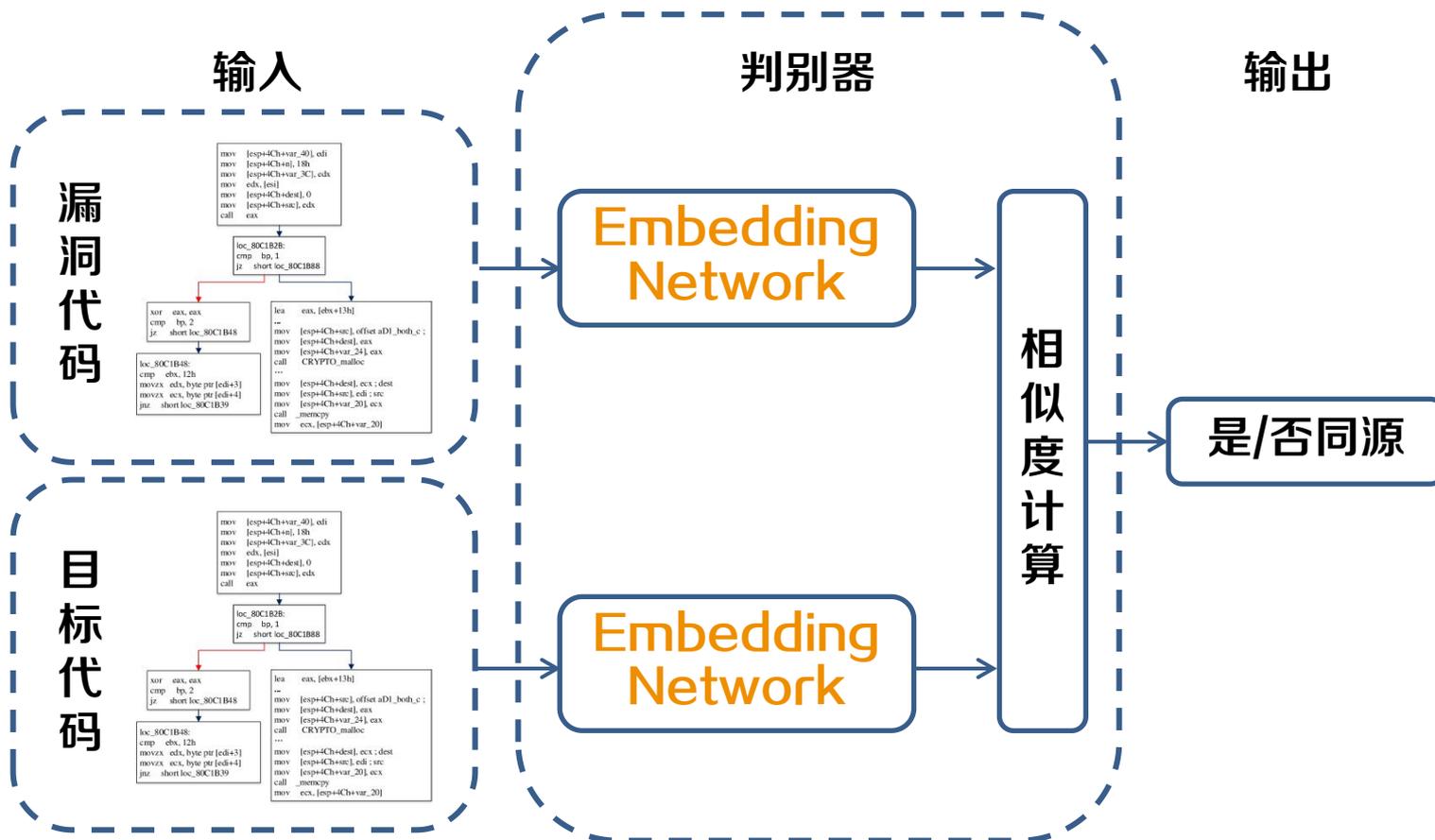
```
['push', 'REG', 'NULL', 'ebp', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH']
['mov', 'REG', 'REG', 'ebp', 'PH', 'PH', 'PH', 'esp', 'PH', 'PH', 'PH']
['push', 'REG', 'NULL', 'PH', 'ebx', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH']
['sub', 'REG', 'IMM', 'esp', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', '14h']
['call', 'MARK', 'NULL', 'PH', 'PH', 'PH', '__x86_get_pc_thunk_bx', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH']
['add', 'REG', 'IMM', 'PH', 'ebx', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', '597D4h']
['mov_dword_ptr', 'MEM', 'IMM', 'ebp', 'PH', 'PH', '0Ch', 'PH', 'PH', 'PH', '0']
['mov', 'REG', 'IMM', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', '1']
['test', 'REG', 'REG', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH']
['jz_short', 'MARK', 'NULL', 'PH', 'PH', 'PH', 'loc', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH']
['lea', 'REG', 'MEM', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH', 'PH', 'ebx', 'PH', '1EB1Ch']
['mov', 'MEM', 'REG', 'ebp', 'PH', 'PH', '0Ch', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH']
```

- 基于深度学习的代码扫描
 - 实验复现
 - 数据加载

```
['push', 'REG', 'NULL', 'ebp', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH'] [12, 2, 3, 7, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1]
['mov', 'REG', 'REG', 'ebp', 'PH', 'PH', 'PH', 'esp', 'PH', 'PH', 'PH'] [8, 2, 2, 7, 1, 1, 1, 9, 1, 1, 1]
['push', 'REG', 'NULL', 'PH', 'ebx', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH'] [12, 2, 3, 1, 17, 1, 1, 1, 1, 1, 1]
['sub', 'REG', 'IMM', 'esp', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', '14h'] [14, 2, 4, 9, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 35]
['call', 'MARK', 'NULL', 'PH', 'PH', 'PH', '__x86_get_pc_thunk_bx', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH'] [16, 11, 3, 1, 1, 1, 37, 1, 1, 1, 1]
['add', 'REG', 'IMM', 'PH', 'ebx', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', '597D4h'] [13, 2, 4, 1, 17, 1, 1, 1, 1, 1, 4021]
['mov_dword_ptr', 'MEM', 'IMM', 'ebp', 'PH', 'PH', '0Ch', 'PH', 'PH', 'PH', '0'] [27, 6, 4, 7, 1, 1, 15, 1, 1, 1, 20]
['mov', 'REG', 'IMM', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH', '1'] [8, 2, 4, 1, 5, 1, 1, 1, 1, 1, 28]
['test', 'REG', 'REG', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH'] [50, 2, 2, 1, 5, 1, 1, 1, 5, 1, 1]
['jz_short', 'MARK', 'NULL', 'PH', 'PH', 'PH', 'loc', 'PH', 'PH', 'PH', 'PH'] [45, 11, 3, 1, 1, 1, 23, 1, 1, 1, 1]
['lea', 'REG', 'MEM', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH', 'PH', 'ebx', 'PH', '1EB1Ch'] [18, 2, 6, 1, 5, 1, 1, 1, 17, 1, 2781]
['mov', 'MEM', 'REG', 'ebp', 'PH', 'PH', '0Ch', 'PH', 'eax', 'PH', 'PH'] [8, 6, 2, 7, 1, 1, 15, 1, 5, 1, 1]
```

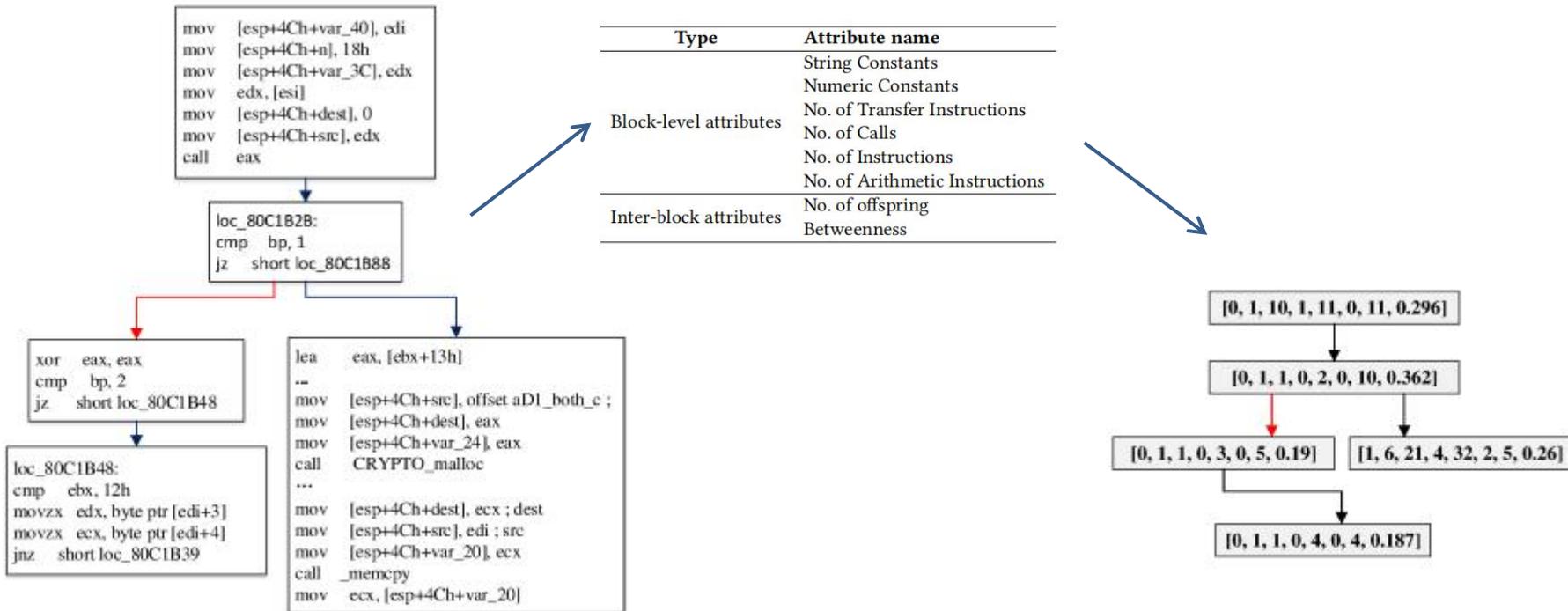
• 基于深度学习的函数相似性检测

– 总体框架

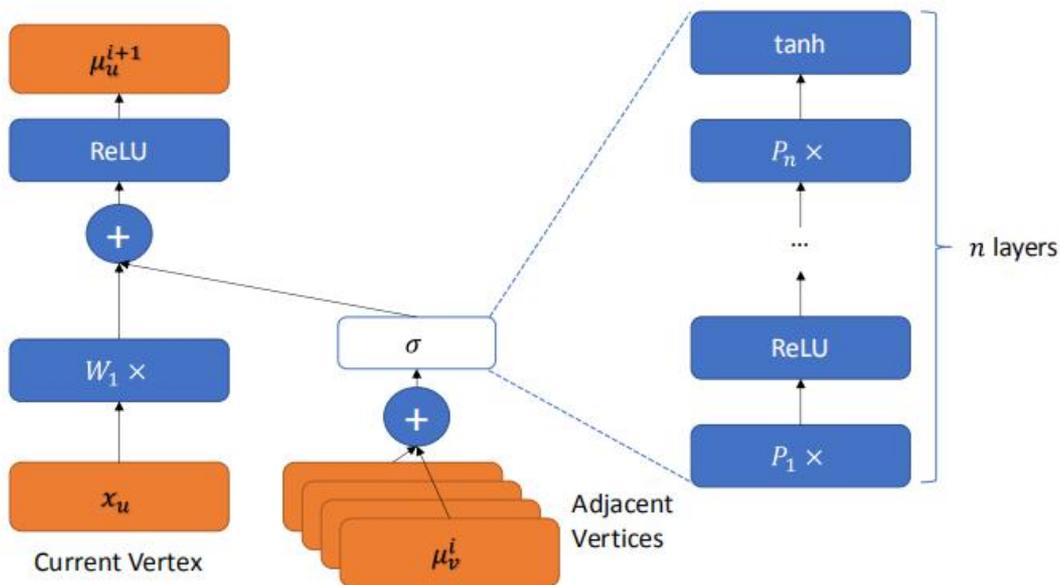
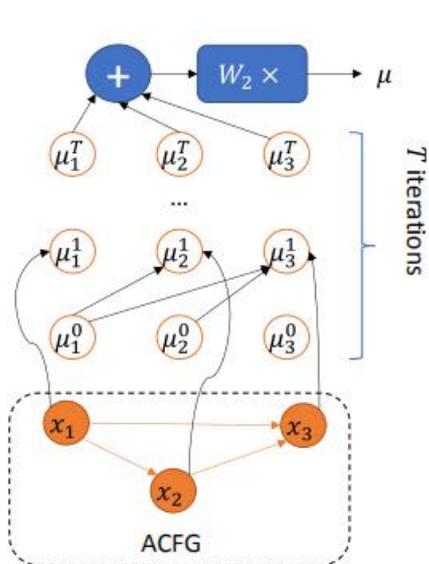


- 基于深度学习的函数相似性检测
 - Embedding Network
 - 目标：将程序嵌入到向量空间中，相似程序的向量相近
 - 方法：首先提取程序的控制流图（CFG），其后使用特征工程将控制流图转换成带节点属性的控制流图（ACFG），最后使用图嵌入网络（Graph Embedding Network）提取ACFG的特征，得到程序的向量表示

- 基于深度学习的函数相似性检测
 - Embedding Network
 - 提取ACFG



- 基于深度学习的函数相似性检测
 - Embedding Network
 - 图嵌入网络



$$\mu_g := A_{v \in \mathcal{V}}(\mu_v)$$

$$\mathcal{F}(x_v, \sum_{u \in \mathcal{N}(v)} \mu_u) = \tanh(W_1 x_v + \sigma(\sum_{u \in \mathcal{N}(v)} \mu_u))$$

- 纵向对比
 - 经典方法：漏报率高、准确率低、效率低、难以适应新样本
 - 深度学习：漏报率低、准确率高、效率高、可以适应新样本
- 横向对比
 - 代码扫描：句子表示学习+TextCNN性能表现最好

- [1] Xu, Xiaojun, Liu, Chang, Feng, Qian, etc. Neural Network-based Graph Embedding for Cross-Platform Binary Code [J]. 2017.
- [2] Yongjun Lee, Hyun Kwon, Sang-Hoon Choi, etc. Instruction2vec: Efficient Preprocessor of Assembly code to Detect Software Weakness with CNN [J]. 2019.
- [3] Applying Deep Learning and Vector Representation for Software Vulnerabilities Detection [J]. 2018.

谢谢!

大成若缺，其用不弊。大盈若冲，其用不穷。大直若屈。大巧若拙。大辩若讷。静胜躁，寒胜热。清静为天下正。

