

# NNBranchPredictor

## 基本结构

- Path:用于存放历史; path\_length:128

128 个历史

Path[0]	Path[1]	... ..	Path[126]	Path[127]
---------	---------	--------	-----------	-----------

128 个 PathInfo

```
struct PathInfo{
```

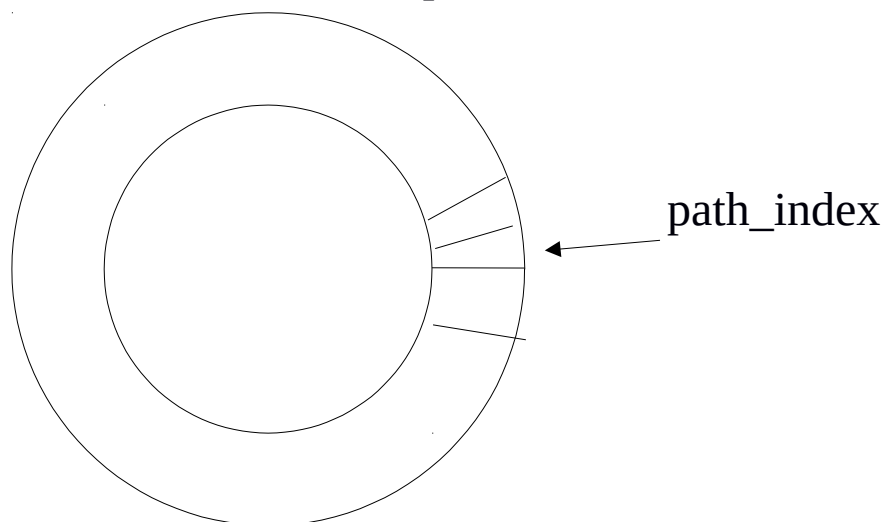
```
    bool taken; //是否跳转
```

```
    IntPtr target; // 64 历史目标地址
```

```
};
```

- 左侧新历史进，右侧旧历史出。

- 实现方式采用循环队列，由 path\_index 指向当前位置



- 优势是防止内存拷贝

- bias\_weights: 偏向权重表; num\_bias\_entries: 2048 行

2048 行  
取值范围[-128,127]

[-128,127]
[-128,127]
... ..
[-128,127]

- weights:权重表; num\_entries: 512 行  
128 列，对应 128 个历史的权重

512 行

[-128,127]	... ..	[-128,127]
[-128,127]	... ..	[-128,127]
... ..	... ..	... ..
[-128,127]	... ..	[-128,127]
[-128,127]	... ..	[-128,127]

- 每 8 列为一个小表

512

								...	
...								...	
								...	

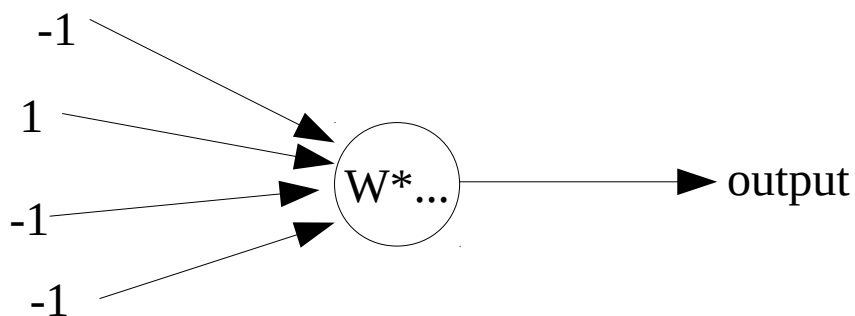
8

- theta:阈值，用来判定训练是否成熟
- tc:用于自适应更新阈值的计数器
- bias\_coefficient:偏向系数，对应偏向权重
- coefficients:偏向系数，对应 128 个历史权重  
128 个系数

coefficients[0]	coefficients[1]	... ..	coefficients[127]
-----------------	-----------------	--------	-------------------

- 权重距离当前越近，系数越高

## 预测方法



输入参数:ip

步骤:

- 索引偏向权重行号 ( bias\_hash )

```
bias_index = (ip >> 4) % num_bias_entries;
```

- 找出权重表行号

每 8 列索引一次 ( index\_entries ) , 每次索引的小表行号是不一样的:

```
indexes[0] =
```

```
(ip >> 4) ^ ((path[0].target << 4) ^ ... ^ (path[7].target << 4));
```

```
...
```

```
indexes[15] =
```

```
(ip >> 4) ^ ((path[120].target << 4) ^ ... ^ (path[127].target << 4));
```

- 计算结果

- 首先加上偏向权重\*偏向系数

```
bias_weights[bias_index]*bias_coefficient
```

- 然后每 8 列加一次矢量乘积:

$weights[index[i]][i*8...(i+1)*8]*coefficients[i*8...(i+1)*8]*h$

$$h = \begin{cases} 1 & (\text{path}[i].\text{taken} == \text{true}) \\ -1 & (\text{path}[i].\text{taken} == \text{false}) \end{cases}$$

- 如果结果  $\geq 0$  , 表示预测跳转 ; 反之 , 则表示不跳转
    - 预测更新
      - 存储当前历史
      - 预测更新历史
      - 循环队列的插入方法
- $path[path\_index] = \text{PathInfo}(\text{actual}, \text{target});$
- $path\_index = (path\_index + 1) \% path\_length;$

## 训练策略

输入参数:  $predicted$ (预测结果),  $actual$ (实际跳转),  $ip$

辅助参数:  $last\_sum$ (预测值),  $last\_bias\_index$ ,  $last\_indexes$ (索引) ,

$last\_path$ (历史) ,  $last\_path\_index$ (历史下标)

步骤:

- 计数器更新策略
  - 当预测不正确 , 计数器+1
  - 当预测正确且预测值小于阈值 , 计数器-1
- 阈值自适应策略
  - 当计数器为正数 , 阈值+1

- 当计数器为负数，阈值-1
- 权重更新策略
  - 当预测正确且预测值大于阈值，权重不更新
  - 反之，表示训练度不够，权重更新，利用预测时的索引去更新偏向权重和 128 个权重，如果历史位与实际跳转相同，表示关联度高，权重+1；反之，则权重-1
- 历史恢复
  - 当预测不正确，恢复历史
  - 更新历史

## 集成到 sniper 的一些改变

- 权重位数
 

前:前 64 列权重取值范围为 $[-128, 127]$ ，后 64 列 $[-64, 63]$

后:权重取值范围统一为 $[-128, 127]$
- 小表行数
 

前:第 1 小表行数为 512，后 15 个小表行数为 256

后:小表行数统一为 512
- 循环队列存储历史
 

前:更新历史通过拷贝

后:更新历史通过下标，加快效率（采用训练时更新还能更加优化）
- 索引方法

前:位拼接

后:去掉后 4 位 , 异或

注 : sniper 的预测器也是对于分支才进行预测