

# 隐写分析论文整理[A Siamese CNN for Image Steganalysis]

原创

岁月漫长  已于 2022-03-17 17:23:34 修改  1899  收藏 1

分类专栏: [图像隐写](#) [网络安全](#) 文章标签: [cnn](#) [深度学习](#) [机器学习](#)

于 2022-02-19 20:38:47 首次发布

版权声明: 本文为博主原创文章, 遵循 [CC 4.0 BY-SA](#) 版权协议, 转载请附上原文出处链接和本声明。

本文链接: [https://blog.csdn.net/qq\\_40859587/article/details/123005750](https://blog.csdn.net/qq_40859587/article/details/123005750)

版权



[图像隐写](#) 同时被 2 个专栏收录

13 篇文章 2 订阅

订阅专栏



[网络安全](#)

12 篇文章 0 订阅

订阅专栏

论文: [A Siamese CNN for Image Steganalysis](#)

源码: <https://github.com/SiaStg/SiaStegNet>

## Siamese网络:

参考链接: <https://blog.csdn.net/ybdesire/article/details/84072339>

### 背景

人脸识别中的one-shot问题: 公司员工进行人脸识别, 每个员工只给一张照片(训练集样本少), 并且员工会离职、入职(每次变动都要重新训练模型)。有这样的问题存在, 就没办法直接训练模型来解决这样的分类问题(是不是同一个人)。

为了解决one-shot问题, 训练一个模型来输出给定两张图像的相似度, 模型学习得到的是similarity函数。Siamese网络(模型)能通过学习得到similarity函数。

### Siamese网络原理

给出两个图像 $X_1$ 和 $X_2$ 的相似度, 输出一个向量(比如一维向量)。

- 若两张图为同一个人, 两个模型输出的一维向量的欧式距离较小, 否则较大

## Siamese网络训练

代价函数:

The loss that is being minimized is then  $L =$

$$\sum_i^N \left[ \|f(x_i^a) - f(x_i^p)\|_2^2 - \|f(x_i^a) - f(x_i^n)\|_2^2 + \alpha \right]_+ . \quad (1)$$

$\alpha$  is a margin that is enforced between positive and negative pairs. Superscript  $a, p, n$  denote the anchor, positive and negative, respectively. The summation is over the set of all possible triplets in the training set. CSDN @ 岁月漫长

A是某人，P是某人的另一张图，N是其他的人。

遍历所有三元组(A,P,N)，求其L的最小。公式中的参数 $\alpha$ ，是一个超参数，用于做margin，能避免模型输出的都是零向量。用梯度下降法找到模型最优值。

## SRM滤波器

[https://blog.csdn.net/c\\_chuxin/article/details/103981255](https://blog.csdn.net/c_chuxin/article/details/103981255)

SRM指是《Rich models for steganalysis of digital images》中提出来的，富隐写分析模型，34671维。论文中使用下面3个滤波器获得噪声图片：

$$\frac{1}{4} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 2 & -4 & 2 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \frac{1}{12} \begin{bmatrix} -1 & 2 & -2 & 2 & -1 \\ 2 & -6 & 8 & -6 & 2 \\ -2 & 8 & -12 & 8 & -2 \\ 2 & -6 & 8 & -6 & 2 \\ -1 & 2 & -2 & 2 & -1 \end{bmatrix} \quad \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Figure 4. The three SRM filter kernels used to extract noise features.

CSDN @ 岁月漫长

## 论文整理

假设：自然图像不同子区域的噪声是相似的，但隐写图像对不同子区域进行修改，造成子区域噪声不再相同。

现有工作：

常见隐写方法：

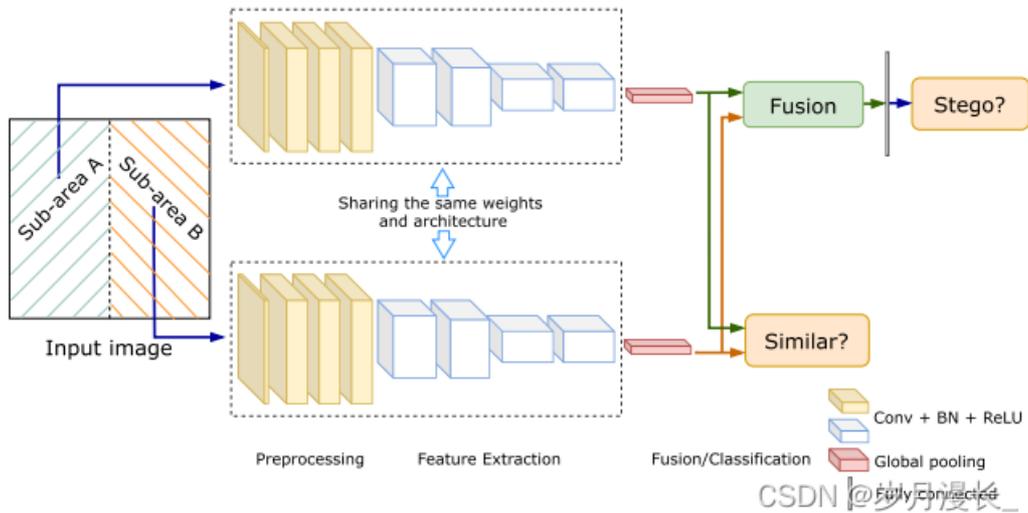
自适应隐写（最实用）：结合编码（STC）

基于深度学习的：综合型（GAN）；生成修改概率图；欺骗CNN隐写分析器；3-player对抗。

现有CNN隐写分析方法局限性：无法直接对大图像进行训练。

目的：针对任意大小图像进行隐写分析。

## 提出方法

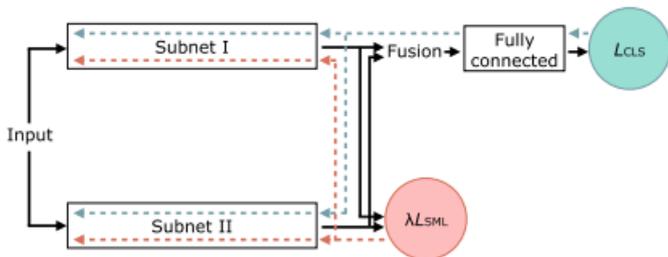


把原始图像分成左右两部分，分别进行预处理、特征提取，得到两个信号，一个是分类/融合信号，用于判断是否为隐写图像，一个是相似度信号。

分类/融合信号：四个非线性矩阵：最大值，最小值，均值，方差。

方差和最大-最小的值在自然图像中更小，最大和最小值更接近均值

代价函数：



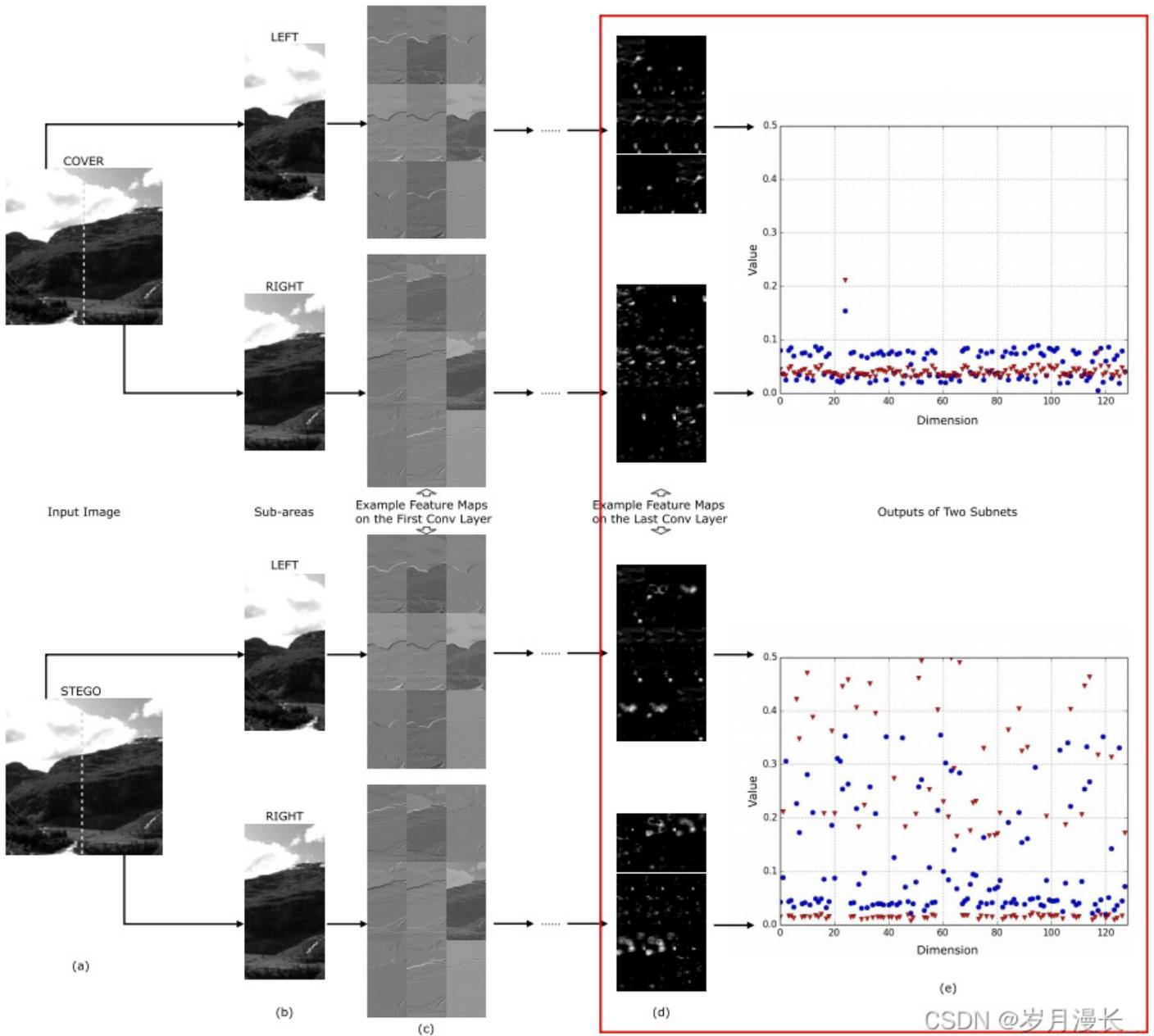
$$L = L_{CLS}(p, y) + \lambda \cdot L_{SML}(\mathbf{f}_{sub_1}, \mathbf{f}_{sub_2}, y)$$

论文中 $\lambda$ 设为0.1，对比损失的 $m$ 设为1，训练500epoch，15h

预处理：用5\*5的SRM kernels进行卷积

特征提取：残差连接？最后获得一个128维的向量

实验结果:



## 代码运行bug:

1. `undefined symbol: PySlice_Unpack` (使用 `conda install python==3.6`) 版本不兼容
2. `no module named cv2` (使用 `pip install opencv-python`)
3. `AttributeError: module 'torch._C' has no attribute '_cuda_setDevice'`  
(在python命令后面加上 `--gpu_ids -1`)  
参考[https://blog.csdn.net/weixin\\_39450145/article/details/104797786](https://blog.csdn.net/weixin_39450145/article/details/104797786)
4. `os.makedirs(args.ckpt_dir, exist_ok=False)`

报错: `FileExistsError: [WinError 183] 当文件已存在时, 无法创建该文件。: '...'`  
把False改成True

能够成功运行，用MATLAB的WOW加密1000个图片（训练集：交叉验证：测试集=6:1:3），0.2bpp，训练迭代100次后正确率并不理想。（怀疑有其他问题，后续跟进）

```
2022-03-17 16:23:48.851 train.py:271[6002] INFO Epoch: 99
2022-03-17 16:23:48.851 train.py:272[6002] INFO Train
2022-03-17 16:24:17.187 train.py:274[6002] INFO Time: 2967.226026535034
2022-03-17 16:24:17.188 train.py:275[6002] INFO Test
2022-03-17 16:24:18.700 train.py:258[6002] INFO Test set: Loss: 0.7247, Accuracy: 54.02%)
2022-03-17 16:24:18.700 train.py:286[6002] INFO Best accuracy: 0.5625
2022-03-17 16:24:18.700 train.py:287[6002] INFO Time: 2968.739294528961
2022-03-17 16:24:18.801 train.py:271[6002] INFO Epoch: 100
2022-03-17 16:24:18.802 train.py:272[6002] INFO Train
2022-03-17 16:24:47.152 train.py:274[6002] INFO Time: 2997.1905875205994
2022-03-17 16:24:47.152 train.py:275[6002] INFO Test
2022-03-17 16:24:48.659 train.py:258[6002] INFO Test set: Loss: 0.7251, Accuracy: 54.46%)
2022-03-17 16:24:48.659 train.py:286[6002] INFO Best accuracy: 0.5625
2022-03-17 16:24:48.659 train.py:287[6002] INFO Time: 2998.6983971595764
```

CSDN @岁月漫长\_