# 重大错误

139 页,图 4-19,多处错误 请参考关于这个错误的讨论,<u>tuliplan</u>@github 的修正,及 <u>http://dgschwend.github.io/netscope/#/preset/googlenet</u>,修改输入为 224x224,及 原论文(https://arxiv.org/abs/1409.4842)中的 Table I

# 印刷错误

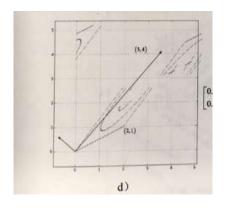
错误 1: 38 页,图 2-12 上方公式,第二个和第三个矩阵之间多了数字 5

$$\begin{bmatrix} 1.5 & 0.5 \\ 0.5 & 1.0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.85 & -0.53 \\ 0.53 & 0.85 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.81 & 0 \\ 0 & 0.69 \end{bmatrix} 5 \begin{bmatrix} 0.85 & 0.53 \\ -0.53 & 0.85 \end{bmatrix}$$

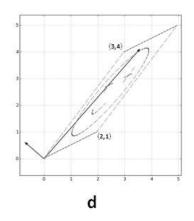
原公式:

$$\begin{bmatrix} 1.5 & 0.5 \\ 0.5 & 1.0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.85 & -0.53 \\ 0.53 & 0.85 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.81 & 0 \\ 0 & 0.69 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.85 & 0.53 \\ -0.53 & 0.85 \end{bmatrix}$$

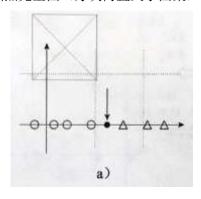
错误 2: 39 页,图 2-13(d),笑脸图案印刷错误



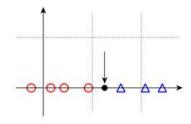
原图:



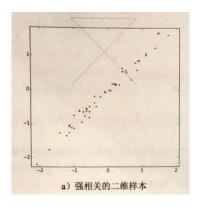
错误 3: 40 页,图 2-14(a),出现四项点完全图(方块内置叉子图案)



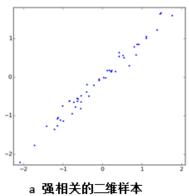
原图:



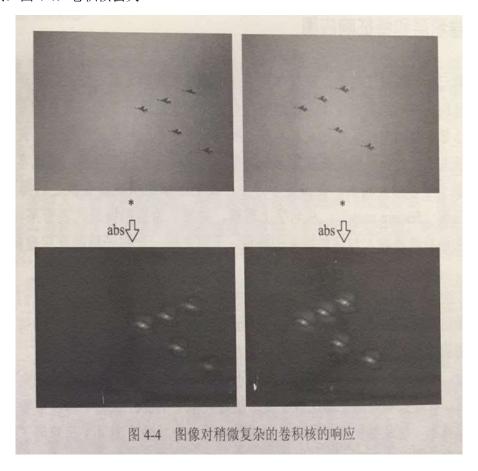
错误 4: 62 页,图 2-35(a),, 出现四顶点完全图(方块内置叉子图案)



原图:



**错误 5**: 122 页,图 4-4,卷积核丢失



### 原图:

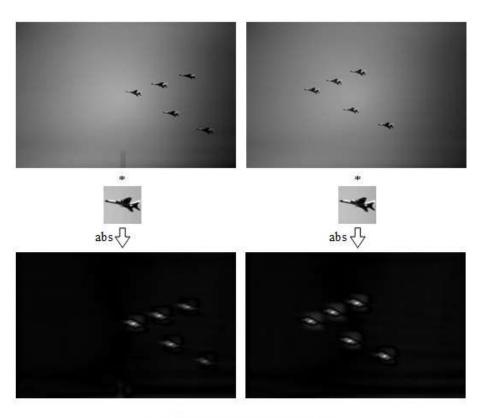


图 4-4 图像对稍微复杂的卷积核的响应

错误 6: 295 页,图 11-6,下半部分图片网格印刷错误



原图:

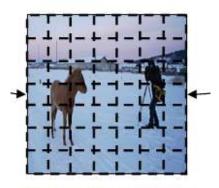


图 11-6 YOLO 原理示意

# 正文错误

错误 1: 1.1.3 小节,第5页,第二段第二行:

"到了1973年,"

修改为

"到了 1873 年,"

**错误 2:** 2.1.1 小节,第 27 页,倒数第 2 行第一句:

"在变换和变换后再缩放"

修改为

"再变换和变换后再缩放"

**错误 3**: 2.1.5 小节, 第 36 页, 第 1 行第二个字句:

"对应本征向量为 1.81 和 0.69"

修改为

"对应本征值为 1.81 和 0.69"

错误 4: 2.1.6 小节, 第 38 页, 图 2-12 描述部分:

"将一个正定矩阵的变换分解为分布的"

修改为

"将一个正定矩阵的变换分解为分步的"

错误 5: 4.4.3 小节, 第 140 页, 第 2 段第 1 句第 2 个子句:

"832 通道的特征响应图"

修改为

"1024 通道的特征响应图"

**错误 6**: 4.5.4 小节, 第 145 页, 倒数第 7 行最后一句:

"也就是说平均来说路径上的平均有效层数是最高层数的一半" 修改为

"也就是说路径上的平均有效层数是最高层数的一半"

### **错误 7**: 5.3.3 小节, 第 173 页, 代码部分第 19 行:

#产生10个[1,6]之间的整型随机数

random.randint(1, 6, 10)

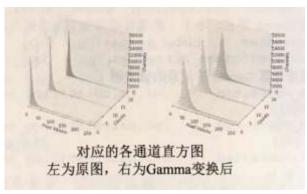
#### 修改为

#产生10个[1, 6)之间的整型随机数

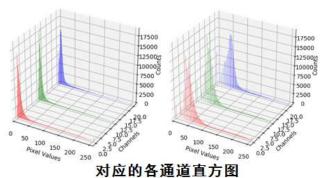
random.randint(1, 6, 10)

注:如果是 Python 内置的 random 模块中的 randint 函数,范围是[1, 6],感谢知乎网友 SeanXu 指出。

**错误 8**: 6.2.2 小节,第 3 部分,第 188 页,图 6-2 种右下角的两个直方图,Counts 和 Channels 所在坐标轴错误:



应调换:



对应的各通道直方图 左为原图,右为 Gamma 变换后

错误 9: 8.3.2 小节, 第 243 页, 代码部分不包含注释第 6 行:

pool2 = mx.symbol.Pooling(data=conv1, pool\_type="max",

修改为

pool2 = mx.symbol.Pooling(data=conv2, pool\_type="max",

## 知识点错误

错误 1: 4.3.1 小节,第 134 页,倒数第二段,最后一句: "除非就是要分通道进行卷积,否则现在几乎已经没人用这种方法了。" 修正:

其实广义来看从 GoogLeNet 开始分通道卷积就被广泛应用,最极致的就是 Xception,作者的观点是卷积核本身的维度和学习难度也是相关的,分通道卷积降低了卷积核要学习的维度,只需要学习响应图的二维相关性。同时还能让通道之间互不相关,不过这点是作者观察到的,原文并没有给出分析。

### 感谢!

范舟@知乎

ShangYuming@github CaptainHailong@github tuliplan@github