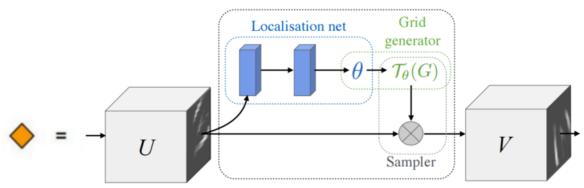
STN作用

普通的CNN有微小的平移不变性,STN网络在于用网络旋转缩放,使得模型具有平移不变性和旋转不变性。

STN架构



Spatial Transformer://blog.csdn.net/qq_39422642

如图为模型主要架构, 主要分为三个部分:

参数预测: Localisation net
坐标映射: Grid generator

3. 像素采集: Sampler

对应模型要解决的三个问题:

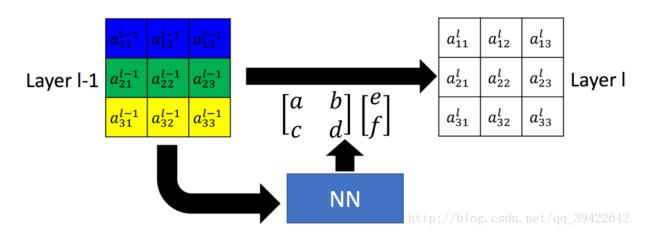
- 1. 寻找变换矩阵的参数
- 2. 设定变换后的图形/feature长和宽,找到原先坐标中的对应点(因此这里的输入为目标像素,输出为原像素)
- 3. 考虑2中可能计算出小数而实际坐标为整数, 而四舍五入不可导, 所以这里其实定义填充方式

参数预测

根据计算机图形学的知识,平移、缩放、拉伸等变换等线性变换都可以由一个仿射变换完成,无非是需要一个参数矩阵W。这个参数矩阵可以通过NN训练获得。

Grid generator坐标映射

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} e \\ f \end{bmatrix}$$
 6 parameters to describe the affine transformation lindex of layer I



$$\begin{pmatrix} x_i^s \\ y_i^s \end{pmatrix} = \Theta \begin{pmatrix} x_i^t \\ y_i^t \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} \Theta_{11} & \Theta_{12} & \Theta_{13} \\ \Theta_{21} & \Theta_{22} & \Theta_{23} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_i^t \\ y_i^t \\ 1 \end{pmatrix}$$

Sampler

$$V_i = \sum_n \sum_m U_{nm} * k(x_i^s - m; \phi_x) * k(y_i^s - n; \phi_y)$$