原代码中角度的计算方法如下

import torch

import torch.nn.functional as F

...

class RkdAngle(nn.Module):

def forward(self, student, teacher):

with torch.no_grad():

td = (teacher.unsqueeze(0) - teacher.unsqueeze(1))

norm_td = F.normalize(td, p=2, dim=2)

t_angle = torch.bmm(norm_td, norm_td.transpose(1, 2)).view(-1)

sd = (student.unsqueeze(0) - student.unsqueeze(1))

 $norm_sd = F.normalize(sd, p=2, dim=2)$

s_angle = torch.bmm(norm_sd, norm_sd.transpose(1, 2)).view(-1)

loss = F.smooth_l1_loss(s_angle, t_angle, reduction='mean')
return loss

其中 teacher 是一个64×512的张量, 来代表 64 个有 512 个变量的点

$$teacher = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_{64} \end{bmatrix}$$

td=(teacher.unsqueeze(0) – teacher.unsqueeze(1)) 会返回一个64 × 64 × 512的张量,包含了 64 个点的全部以**任意** 2 点位一组的差(2 点可以为同一点,同时若 $x_i \neq x_j$, $x_i - x_j$ 和 $x_i - x_i$ 则视为 2 个不同的组)



$$td = \begin{bmatrix} x_1 - x_1 \\ x_2 - x_1 \\ x_3 - x_1 \\ \vdots \\ x_{64} - x_1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} x_1 - x_2 \\ x_2 - x_2 \\ x_3 - x_2 \\ \vdots \\ x_{64} - x_2 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} x_1 - x_{64} \\ x_2 - x_{64} \\ x_3 - x_{64} \\ \vdots \\ x_{64} - x_{64} \end{bmatrix}$$

norm_td = F.normalize(td, p=2, dim=2) 会将所有向量单独归一化

$$norm_{td} = \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ x_{64} - x_1 \\ \hline \|x_{64} - x_1 \| \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \frac{x_1 - x_2}{\|x_1 - x_2\|} \\ \vdots \\ \frac{x_{64} - x_2}{\|x_{64} - x_2\|} \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} \frac{x_1 - x_{64}}{\|x_1 - x_{64}\|} \\ \vdots \\ [0] \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$

torch.bmm(norm_sd, norm_sd.transpose(1, 2))将每一个 norm_td 里的二维张量与其自己的转置矩阵计算乘积,算出的结果就是排列组合之后全部可能的点积。

$$\left[\begin{bmatrix}
[0] \\
\vdots \\
x_{64} - x_1 \\
||x_{64} - x_1||
\end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix}
x_1 - x_{64} \\
||x_1 - x_{64}|| \\
\vdots \\
[0]
\end{bmatrix}, \frac{x_1 - x_{64}}{||x_1 - x_{64}||}\right]^T$$

最后的 view(-1)只是单独把所有的点积一个个列出来,生成一个 list。

学生的同理,最后两组数据计算 loss。所以原代码找点的逻辑是直接覆盖全部可能的组合。