Memory network

- 1. 记忆神经网络在 QA 方面的应用。传统的深度学习模型(RNN, LSTM 等)使用 hidden states 或者 attention 机制作为他们的记忆功能,但是这种方法产生的记忆太小了,无法精确记忆一段话中表达的全部内容。
- 2. (博客知识)下面介绍一个模型,模型主要包含一系列的记忆单元(可以看成是一个数组,每个元素保存一句话的记忆)和 I, G, O, R 四个模块。

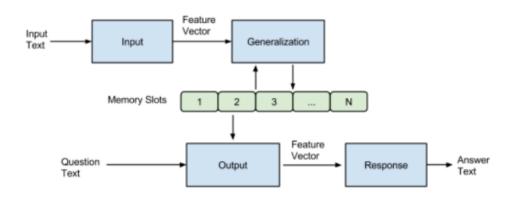


Figure 3: Memory Network architecture. net/liuchonge

简单介绍:

- 1. 输入的文本经过 Input 模块编码成向量, 然后将其作为 Generalization 模块的输入。
- 2. 该模块根据输入的向量对 memory 进行读写操作,即对记忆进行更新。
- 3. 然后 Output 模块会根据 Question (也会进过 Input 模块进行编码) 对 memory 的内容进行权重处理,将记忆按照与 Question 的相关程度进行组合得到输出向量,最终 Response 模块根据输出向量编码生成一个自然语言的答案出来。每个模块的作用如下:
 - 1. Convert x to an internal feature representation I(x).
 - 2. Update memories \mathbf{m}_i given the new input: $\mathbf{m}_i = G(\mathbf{m}_i, I(x), \mathbf{m}), \ \forall i$.
 - 3. Compute output features o given the new input and the memory: $o = O(I(x), \mathbf{m})$.
 - 4. Finally, decode output features o to give the final response: r = R(o):/liuchonge

Model 细节

- 1. input 输入是一个简单的 embedding lookup 操作,将原始文本转化为词向量。
- 2. G 模块直接将输入的向量存储在 memory 数组的下一个位置。
- 主要的工作在 0 和 R 两个模块进行:
- 3.0 模块根据问题向量,搜索以前所有的向量,然后找出与他最相关的向量。公

$$o_1 = O_1(x, \mathbf{m}) = \underset{i=1,\dots,N}{\operatorname{arg max}} s_O(x, \mathbf{m}_i)$$

式为:

然后根据选出的 01 和输入 x 选出与他们两个最相关的记忆 02.

$$o_2 = O_2(x, \mathbf{m}) = \underset{i=1,...,N}{\operatorname{arg max}} s_O([x, \mathbf{m}_{o_1}], \mathbf{m}_i)$$

这样就选出了与 question 最相关的记忆。然后就作为 R 模块的输入,用于生成

$$r = \operatorname{argmax}_{w \in W} s_R([x, \mathbf{m}_{o_1}, \mathbf{m}_{o_2}], w)$$

最终答案。

上述中评分函数 so 和 sr 都有一种形式,即嵌入式模型,所以可以携程下面的函数:

$$s(x,y) = \Phi_x(x)^{\mathsf{T}} U^{\mathsf{T}} U \Phi_y(y).$$

4. 损失函数的选择:模型选择 margin ranking loss 作为损失函数,即要求正确答案的得分比错误答案的得分高至少一个 margin r。

$$\begin{split} \sum_{\bar{f} \neq \mathbf{m}_{o_1}} \max(0, \gamma - s_O(x, \mathbf{m}_{o_1}) + s_O(x, \bar{f})) + \\ \sum_{\bar{f}' \neq \mathbf{m}_{o_2}} \max(0, \gamma - s_O([x, \mathbf{m}_{o_1}], \mathbf{m}_{o_2}]) + s_O([x, \mathbf{m}_{o_1}], \bar{f}'])) + \\ \sum_{\bar{r} \neq r} \max(0, \gamma - s_R([x, \mathbf{m}_{o_1}, \mathbf{m}_{o_2}], r) + s_R([x, \mathbf{m}_{o_1}, \mathbf{m}_{o_2}], \bar{r}])) \end{split}$$

没看懂这个公式。

总结:主要是讲了 memory network 的工作原理,以及使用的一些公式介绍。 大致就是(QA 举例子)把一段话变成词向量,按顺序存入数组中,提出问题同样转化为词向量找到与他最相似的记忆,作为答案。

心得:对一些公式的具体运算流程不太熟,只知道怎么用。最近考试有点多,打算找个例子实验一下,还没有时间找。