该论文和之前的 ConvKB 是同一个作者,可以看做是 ConvKB 的一个扩展,对于一个三元组(s, r, o),其中 s 为头实体,o 是尾实体,r 为头尾实体之间的关系。CapsE 首先学习一个 3 列的矩阵,每一列分别表示头实体、关系和尾实体的向量,之后使用多个卷积核对该矩阵进行卷积操作,得到相应的多个特征向量。到目前为止,CapsE 和 ConvKB 是一致的,都是使用了CNN 来提取三元组内部的深层关系。

在本篇论文中,胶囊网络被加在了特征向量的后面,特征向量变换之后便成为了第一层的胶囊网络,每一个向量为一个胶囊,即下图中的 u1、u2、u3 和 u4。在经过路由过程(routing precessing)和 squash 激活函数之后,信息被传递到了第二层的胶囊网络。第二层胶囊网络中仅有一个胶囊,该胶囊对应的向量的模长即为(s, r, o)三元组存在于知识图谱中的概率。

Motivation:

隐层表示的可分解性,以接受直觉的解释。

VAE:

VAE 是一个概率模型(probabilistic model),它把深度模型和概率方法结合了起来,也因此取名 Variational Autoencoder。它的主要作用是生成新的相似的数据而非学习一个低维的隐性表达。

Let's label this distribution as $p\theta$, parameterized by θ . The relationship between the data input x and the latent encoding vector z can be fully defined by:

VAE takes the inference model $q\, \varphi\, (z\,|\, x)$ to be an encoder and the likelihood model $p\, \theta\, (x\,|\, z)$ to be a decoder. Here θ and φ are neural network parameters,

VAE 是为每个样本构造专属的正态分布,然后采样来重构。
VAE 的关键是在隐层的处理,引进了 Q(Z|X)来近似 P(Z|X),这样就可以通过采样 Z,来最大化 P(X), P(X)是网络的逻辑输出。是需要最大化的目标,也就是最大似然。

β-VAE 的目标是学习独立的特征, 让某种特征对应某个生成因素, 而独立于其他因素。

我们试想在 z 处加一个"瓶颈" β ,它像一个沙漏,进入的信息量可能有很多,但是出口就只有 β 那么大,所以这个瓶颈的作

用是:不允许流过 z 的信息量多于 β 。跟沙漏不同的是,沙漏的沙过了瓶颈就完事了,而信息过了信息瓶颈后,还需要完成它要完成的任务(分类、回归等),所以模型迫不得已,只好想办法让最重要的信息通过瓶颈。这就是信息瓶颈的原理!

Beta 越大, overlap 越大。Beta 为 0 的时候,类似于一个 Lookup table,就几乎没有 overlap。When $\beta > 1$, it applies a stronger constraint on the latent bottleneck and limits the representation capacity of z. For some conditionally independent generative factors, keeping them disentangled is the most efficient representation. Therefore a higher β encourages more efficient latent encoding and further encourages the disentanglement. Meanwhile, a higher β may create a trade-off between reconstruction quality and the extent of disentanglement. 把十字换成正方形,没有太多的耦合,(耦合举例,可以看成是多个高斯分布)当 beta 很大的时候,相当于 latent factor 内部 的变量整齐的排列,很少的 overlap,并不是解耦合的定义。

各向同性 Isotropic: 指物体的物理、化学等方面的性质不会因 方向的不同而有所变化的特性,即某一物体在不同的方向所测得 的性能数值完全相同,亦称均质性。

各向异性 Anisotropic: 指物质的全部或部分化学、物理等性质随着方向的改变而有所变化,在不同的方向上呈现出差异的性质。beta 越大,后验和先验越像,z会聚成几个团,失去了对数据的区分或者准确的建模,