推荐系统与深度学习(四)——AFM模型原理

原创 livan 数据python与算法 7月15日



AFM是基于Attention机制的FM模型,主要是在FM模型求和的过程中添加了一个权重因子,而这个权重因子是按照Attention机制计算出来的。

我们可以先看一下AFM的公式:

$$\hat{y}_{AFM}(X) = w_0 + \sum_{i=1}^n w_i x_i + p^T \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n a_{i,j} (v_i \odot v_j) x_i x_j$$

比较FM的公式:

$$Y = w_0 + \sum_{i=1}^{n} w_i * x_i + \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=i+1}^{n} < v_i, v_j > * x_i * x_j$$
 数据python与算法

发现两个公式的主要差异在于第三项。

AFM中第三项的计算方法为:

$$v_i$$
= (v_1, v_2, \dots, v_k)
$$v'_j$$
= $(v'_1, v'_2, \dots, v'_k)$
$$v_i$$
⊙ v'_j = (v_1, v_2, \dots, v_k) ⊙ $(v'_1, v'_2$ 語python手論)

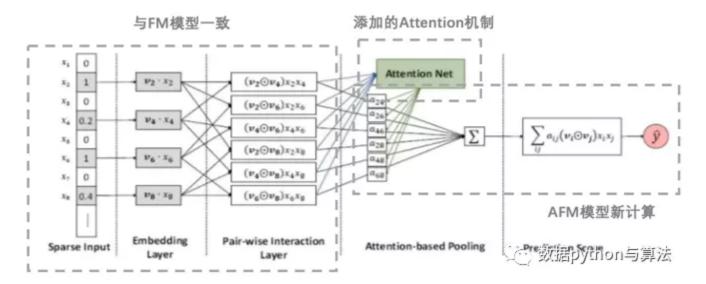
而对应的权重参数ai,j即为通过Attention机制计算出的权重因子。

Attention机制背后的数据公式为:

$$egin{aligned} a_{ij}^{'} &= h^T Relu(W(v_i \odot v_j) x_i x_j + b) \ \ a_{ij} &= rac{exp(a_{ij}^{'})}{\sum_{i,j} exp(a_{ij}^{'})} \ rac{\otimes \mathbb{E}}{\otimes \mathbb{E}}$$
 知识的句句

从公式中可以看出模型使用了一个双层神经网络,通过XiXj特征关联计算出了各个特征关联对应的权重参数a、并融入到公式中。

如下图为AFM模型的作者给出的完整图:



AFM的不足之处

不难看出AFM只是在FM的基础上添加了Attention的机制,但是实际上,由于最后的加权累加,二次项并没有进行更深的网络去学习非线性交叉特征,所以AFM并没有发挥出DNN的优势,也许结合DNN可以达到更好的结果。

性能方面,AFM表现出较好的优势,即使在AFM不使用dropout时,其效果仍大幅优于FM,说明Attention Network的有效性。

前情回顾:

推荐系统与深度学习(三)——Attention机制原理

欢迎大家关注公众号: