推荐系统与深度学习(六)——NFM模型原理

数据森麟 8月26日

以下文章来源于数据python与算法,作者livan



数据python与算法

用技术力量探索行为密码,让大数据助跑每个人; 技术贴请关注: https://my.csdn.n...





公众号后台回复"图书",了解更多号主新书内容

作者: livan

来源:数据python与算法

NFM原理介绍 📩

FM模式的提出主要是为了解决特征关系的充分应用和稀疏的问题,但是FM模型不能完整的表现深层次的数据特性,所以,某大佬们将FM结合在了DNN结构上,两个结构明确分工: FM处理浅层次特征, DNN处理深层次特征。

这一结合一经推出,风靡全网,引来了很多大佬对其进行改造,主要改造方向分两个:

1) 并行结构:

FM部分和DNN部分分开计算,只在输出层进行一次融合得到结果,例如: DeepFM、DCN和Wide&Deep结构。

2) 串行结构:

将FM的一次项和二次项结果(或其中之一)作为DNN部分的输入,经DNN得到最终结果,例如:PNN、AFM和NFM结构。

本文了解一下NFM的模式:

在探索NFM之前我们先看一下FM结构:

$$\hat{y}_{FM(x)} = w_0 + \sum_{i=1}^n w_i x_i + \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n v_i^T v_j \cdot x_i x_j$$

看过前面文章的小伙伴一定很熟悉这一公式吧, 所有的故事都是从这个公式讲起的。

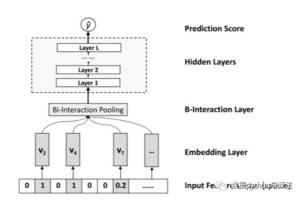
跳过推导阶段,我们直接来看一下NFM的公式:

$$\hat{y}_{NFM(x)} = w_0 + \sum_{i=1}^n w_i x_i + f(x)$$

$$\text{Malpython-Bills}$$

比较一下上面的样式,是不是感觉一个样?

一起围观一下NFM模型的图形:



图形中我们看到了四块:

- 1) Embedding Layer: 这一层就不用多讲了,特征降维和解决稀疏问题的,上一文章中讲过:
- 2) Bi-Interaction Layer:这一层是NFM的核心部分,本质是一个pooling操作,将embedding vector集合归并为一个向量,其公式为:

$$f_{BI}(V_x) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n x_i v_i \odot x_j v_j$$
்ற இதிறர்கள் இதி

有没有感觉很熟悉,是不是与FM模型中的二次项部分很相似,我们要做的就是解这个方程:

①表示两个向量对应元素相乘,其结果为一个向量。所以,Bi-Interation Layer将embedding vectors 进行两两交叉①运算,然后将所有向量进行对应元素求和,最终 $f_{RI}(V_x)$ 为pooling之后的一个向量。

经过运算,上面的公式改写为:

$$f_{BI}(V_x) = rac{1}{2} \left[\left(\sum_{i=1}^n x_i v_i
ight)^2 - \sum_{i=1}^n \left(x_i v_i
ight)^2
ight]$$

3) Hidden Layer:这一层是对上一层的进一步处理,每一层都可以计算出一个结果并相互叠加,如图:

$$egin{aligned} z1 &= \sigma_1(W_1f_{BI}(V_x) + b_1) \ z2 &= \sigma_2(W_2z_1 + b_2) \ & \ldots \ z_L &= \sigma_L(W_Lz_{L-2E}
angle$$
 ,如果你们是这个

有L层layer,则会形成L个上面的公式,即含有L层嵌套。

4) Prediction Score: 这一层是在深度模型运算的基础上添加了FM的前两层运算,得到一个结果值:

首先对上一层的结果 Z 运算为:

$$f(X)$$
 We proposed to

进一步运算得到一个完整的模型:

$$\hat{y}_{NFM}(X) = w_0 + \sum_{i=1}^n w_i x_i + f(X) \, \mathbf{r} = \qquad w_0 + \sum_{i=1}^n w_i x_i \, \mathbf{r} + h^T \sigma_L(W_L(\ldots \sigma_1(W_L(\ldots \sigma_1(W_L(\ldots \sigma_1(W_L(x_i))))))) \, .$$

一个完整的NFM的模型就出现了~

有没有很吃惊,这个深奥的理论原来如此简单~

注意事项 📩

- 1)如果将中间的隐藏层去掉,仅保留最终的prediction layer,那么NFM即复现了FM,可以认为NFM就是FM的推广。
- 2)将模型复杂度提高,不可避免的会面临训练过拟合的问题,NFM使用了dropout与batch normalization技术来缓解过拟合问题,但需要注意使用的顺序。
- 3) NFM的Bi-Interaction Layer能充分的捕获二阶交叉特征信息,所以只需要接入较浅的隐层结构就能捕获更高阶的信息,从而取得不错的效果。NFM对于参数初始化不敏感,更容易进行训练优化。
- 4) NFM与Wide&Deep与DeepCrossing效果差异不大,不过NFM训练较为简便。

* * * * *****

当当网开学季活动来袭,满100减50的基础上,实付满200的基础上使用优惠码 **DYU6NM可以再减40,相当于400-240**,

使用方法如下:

步骤一,挑选心仪的图书至购物车点击结算步骤二,点击优惠券/码处

步骤三,输入优惠码DYU6NM (注意全部要大写)

需要注意的是: 优惠码全场自营图书可用 (教材、考试类除外)