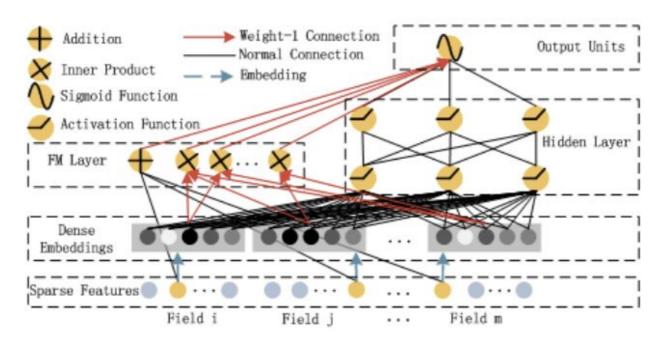
# 推荐算法之DeepFM

原创 易尔山 机器学习简明教程 2019-05-06



论文地址: https://paperswithcode.com/paper/deepfm-a-factorization-machine-based-neural

DeepFM由华为诺亚方舟实验室的几个算法研究员在2017年3月联合发表。它融合了FM模型与Deep模型,兼具记忆性与泛化性,省去了繁杂的特征工程部分。从效果看,DeepFM在AUC和LOGLOSS两项评估指标评估上都领先于其他模型。

DeepFM有5个模块: Sparse Features, Dense Embeddings, FM Layer, Deep Layer以及Output Units。

下面看一下每个模块到底做了什么?

### Sparse Features

DeepFM是一个多输入的模型,输入多个稀疏特征,后续需要针对每个特征单独做处理。

## 二、Dense Embeddings

该模块对每个稀疏特征做embedding,学习到他们的embedding向量。需要注意的一点是每个稀疏特征对应的embedding向量的维度是一样的,因为后续这些embedding向量需要送到FM层做内积。

#### 三、FM Layer

FM层由两个部分组成,一部分是原始特征的相加,另一部分原始特征embedding后的 embedding向量两两内积。这两部分的结果级联后,作为FM层的输出。FM层跟机器学习算法FM的做法是一样的,既需要考虑每个特征的信息,又要考虑特征之间的交叉信息。

### 三、Deep Layer

Deep层是将每个embedding向量做级联,之后做多层的全连接,学习更深的信息。

#### 四、Output Units

FM层的输出级联Deep层的输出,接一个dense,作为最后的输出。

#### 五、Evaluation

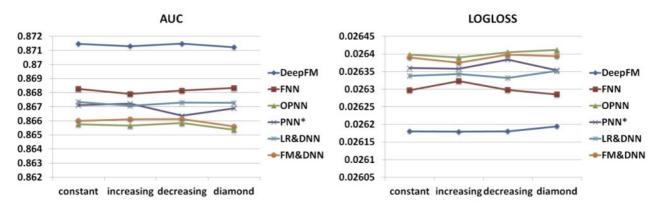


Figure 11: AUC and Logloss comparison of network shape.

我们可以看一下原论文中各模型的AUC, LOGLOSS这两项指标。DeepFM的AUC在 0.8715左右,LOGLOSS在0.02615左右,远好于其他模型。