推荐系统入门系列(五)-NeuralFFM算法理论与实战

何无涯 何无涯的技术小屋 7月11日



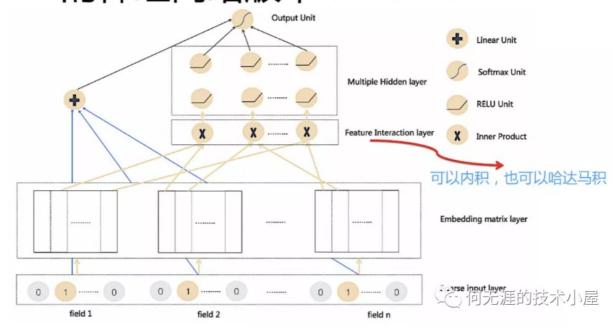
一、NeuralFFM算法背景

DeepFM融合了FM和DNN,分别负责学习低阶特征交互和高阶特征交互。那么很简单的思路,有没有深度神经网络版本的FFM呢,也就是将FFM和DNN结合,当然是有的,这就是NeuralFFM。

二、NeuralFFM算法思想

NeuralFFM,这是2017年南京大学杨毅等人提的,他们在参加腾讯的竞赛中提出了这个模型,这个模型效果比较好,是单模型的第三名。我们知道DeepFM中,为每一个特征学习一个向量,然后在上面做两两特征组合;那么Neural FFM中,为每一个特征学习F个向量,在做特征组合的时候需要做特征交叉,如下NeuralFFM模型结构图:

FFM的神经网络版本:NeuralFFM



其中特征交互层可以做内积也可以做哈达马乘积。

三、NeuralFFM算法实战

我们使用PyTorch实现NeuralFFM算法如下:

```
1 class NeuralFieldAwareFactorizationMachineModel(nn.Module):
2 """
```

```
A pytorch implementation of NeuralFFM.
.....
def __init__(self, field_dims, embed_dim, mlp_dims, dropout):
    super().__init__()
    self.linear = FeaturesLinear(field dims)
    # self.fm = FactorizationMachine(reduce_sum=True)
    # self.embedding = FeaturesEmbedding(field_dims, embed_dim)
    self.ffm = FieldAwareFactorizationMachine(field_dims, embed_dim)
    self.ffm_output_dim = embed_dim
    self.mlp = MultilayerPerception(self.ffm_output_dim, mlp_dims, dropout
def forward(self, x):
    :param x: Long tensor of size ``(batch_size, num_fields)``
    embed_xs = self.ffm(x) # (batch_size, num_combines, embed_dim)
    # ffm term
    ffm_term = torch.sum(torch.sum(embed_xs, dim=1), dim=1, keepdim=True)
    # feature interaction
    feature_interaction = self.mlp(embed_xs.view(-1, self.ffm_output_dim))
    x = self.linear(x) + ffm_term + torch.sum(feature_interaction.view(-1)
    return torch.sigmoid(x.squeeze(1))
```

详细的代码请参考我的github: https://github.com/yyHaker/RecommendationSystem。



何无涯的技术小屋

微信号码: leyanyuanyu

机器学习 | 深度学习 | 推荐算法 | NLP | 投资