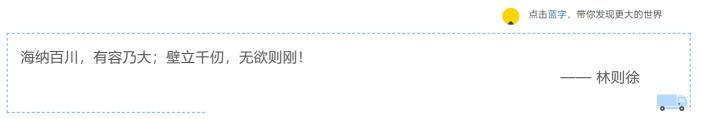
推荐系统入门系列(二)-FFM算法理论与实践

何无涯 何无涯的技术小屋 5月8日



一、FFM算法背景

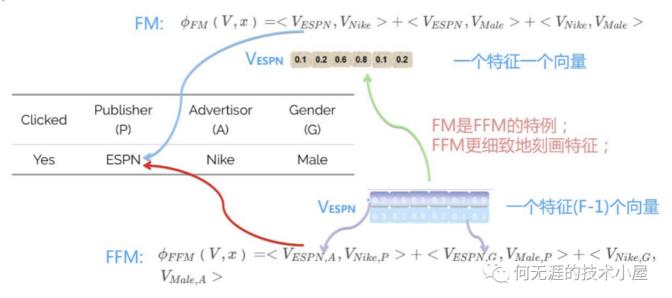
FFM算法 (Field-aware Factorization Machine) 是在FM算法的基础上所改进的一个算法,具体详情请见上一篇文章《推荐系统入门系列(一)-FM算法理论与实践》。FFM算法的效果比FM算法要好,然而参数量太大,接下来会详细介绍。

二、FFM算法思想

在讲FFM算法之前,先来回顾一下FM算法。FM算法是**为每一个特征学习到一个特征向量,组合特征的特征向量的内积为组合特征的一个权重**。如下面这个例子:

clicked	Publisher	Advertiser	Gender
	(P)	(A)	(G)
Yes	ESPN	Nike	何无涯的表示小屋

该例子中是要往ESPN网站投放广告,广告主Advertiser是Nike,阅读者Gender是Male男性,那么他会不会点击?该例子中是点击的。对于这个例子来说,FM算法干了什么?



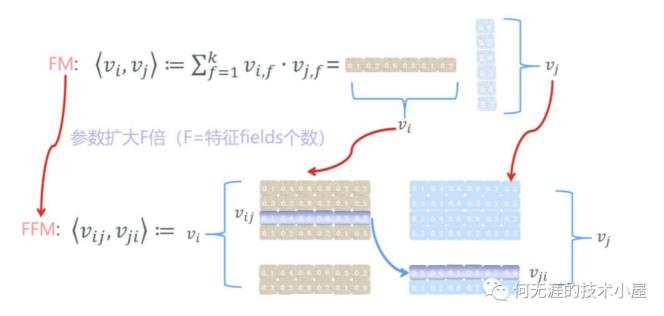
FM算法为每一个特征学习1个embedding,并且将组合的特征的embedding内积作为组合特征的权重。

那么FFM算法是怎么干的呢?在不同的特征组合中,FFM算法会为每一个特征会学习不同的embedding,也就是说为每一个特征学习到F个embedding(F为特征fields的

个数,如例子中F=3),以与不同的特征进行组合。如上面例子,特征P与A、G组合时会有不同的embedding。

所以,对于一个特征来说,FM学习一个vector,而FFM学习到F个vector,只要有跟其它特征的任意组合,就有一个vector来代表,这么做更细致的刻画了组合特征的信息,然而也导致参数量直接扩增F倍。

FFM模型



三、FFM算法实战

接下来,我们来使用PyTorch深度学习框架实现FFM算法,如下:

```
x = x + x.new_tensor(self.offsets).unsqueeze(0)

xs = [self.embeddings[i](x) for i in range(self.num_fields)]

ix = list()

for i in range(self.num_fields - 1):

for j in range(i + 1, self.num_fields):
    ix.append(xs[j][:, i] * xs[i][:, j])

ix = torch.stack(ix, dim=1)

return ix
```

完整的代码可以参考我的github: https://github.com/yyHaker/RecommendationSystem。

小结: FFM算法是FM算法的升级版,为每一个特征学习到F个向量,以代表不同的特征组合,效果好于FM,然而参数量巨大,直接扩大为FM算法的F倍。



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