Q：这个LoCo方法是属于什么的？线性回归还是矩阵补全，还是岭回归？

A : LoCo属于线性回归，在模型中是通过调节W的权重的。但其实这篇论文中在计算W的解析式中还是加入了λI的，用来使得计算W的时候可逆。而纵观论文也没有提到岭回归的字样，所以这里还是按照作者的看法，视为线性低秩回归。

Q : X矩阵中的P维是做什么的？该怎么理解。

A : P代表的是用户的side information，我们可以理解是用户是否喜欢某个网页，是否喜欢某个演员。X矩阵可以显现出用户的社交信息，朋友圈信息等等。

Q : Neighborhood + metadata similarity这个方法的式子中是怎么体现neighbor的？

A : 在论文对此方法的介绍中是没有涉及的，这个方法中相似度矩阵S是通过X矩阵来计算的，通过新用户与老用户对于同一些side information的喜好，可以计算出这些用户之间的相似度。然后接下来此方法可能就用了knn的思想，找出最近邻的k个neighborhood进行计算。

Q : 这篇论文对我们工作有什么启示？里面有什么作者写的好的或者是不好的，该怎么去看和分析之？

A : 将用户分为新用户和老用户，分别作为测试样本和训练样本，这个是可以借鉴的。平时实验中测试样本也包括了老用户，如果不包括可能也有新的变化。另外是论文的排布，论文的方法只占了半页，可以理解是除了模型没什么好说的，但是别人的工作硬是凑了两页，弥补了论文的篇幅，而且也提出了一个贡献点是将别人的方法形式转化为线性模型，这一下就以退为进，使得论文不是那么的干了。