KM 算法是通过给每个顶点一个标号(叫做顶标)来把求最大权匹配的问题转化为求完备匹配的问题的。设顶点 Xi 的顶标为 A[i],顶点 Yi 的顶标为 B[i],顶点 Xi 与 Yj 之间的边权为 w[i,j]。在算法执行过程中的任一时刻,对于任一条边(i,j), A[i]+B[j]>=w[i,j]始终成立。KM 算法的正确性基于以下定理:

若由二分图中所有满足 **A[i]+B[j]=w[i,j]**的边(**i,j**)构成的子图(称做相等子图)有完备匹配,那么这个完备匹配就是二分图的最大权匹配。

这个定理是显然的。因为对于二分图的任意一个匹配,如果它包含于相等子图,那么它的边权和等于所有顶点的顶标和;如果它有的边不包含于相等子图,那么它的边权和小于所有顶点的顶标和。所以相等子图的完备匹配一定是二分图的最大权匹配。

初始时为了使 A[i]+B[j]>=w[i,j]恒成立,令 A[i]为所有与顶点 Xi 关联的边的最大权,B[j]=o。如果当前的相等子图没有完备匹配,就按下面的方法修改顶标以使扩大相等子图,直到相等子图具有完备匹配为止。

我们求当前相等子图的完备匹配失败了,是因为对于某个 X 顶点,我们找不到一条从它出发的交错路。这时我们获得了一棵交错树,它的叶子结点全部是 X 顶点。现在我们把交错树中 X 顶点的顶标全都减小某个值 d, Y 顶点的顶标全

都增加同一个值 d, 那么我们会发现:

两端都在交错树中的边(i,j), A[i]+B[j]的值没有变化。也就是说,它原来属于相等子图,现在仍属于相等子图。

两端都不在交错树中的边(i,j), A[i]和 B[j]都没有变化。也就是说,它原来属于(或不属于)相等子图,现在仍属于(或不属于)相等子图。

X端不在交错树中,Y端在交错树中的边(i,j),它的 A[i]+B[j] 的值有所增大。它原来不属于相等子图,现在仍不属于相等子图。

X端在交错树中,Y端不在交错树中的边(i,j),它的 A[i]+B[j] 的值有所减小。也就说,它原来不属于相等子图,现在可能进入了相等子图,因而使相等子图得到了扩大。

现在的问题就是求 d 值了。为了使 A[i]+B[j]>=w[i,j]始终成立,且至少有一条边进入相等子图,d 应该等于min{A[i]+B[j]-w[i,j]|Xi 在交错树中,Yi 不在交错树中}。

以上就是 KM 算法的基本思路。但是朴素的实现方法,时间复杂度为 O(n4)——需要找 O(n)次增广路,每次增广最多需要修改 O(n)次顶 标,每次修改顶标时由于要枚举边来求 d 值,复杂度为 O(n2)。实际上 KM 算法的复杂度是可以做到 O(n3)的。我们给每个 Y 顶点一个"松弛量"函数 slack,每次开始找增广路时初始化为无穷大。在寻找增广路的过程中,检查边(i,j)时,如果它不在相等子图中,则让 slack[j]变

成原值与 A [i]+B[j]-w[i,j]的较小值。这样,在修改顶标时,取所有不在交错树中的 Y 顶点的 slack 值中的最小值作为 d 值即可。但还要注意一点:修改 顶标后,要把所有的 slack 值都减去 d。