

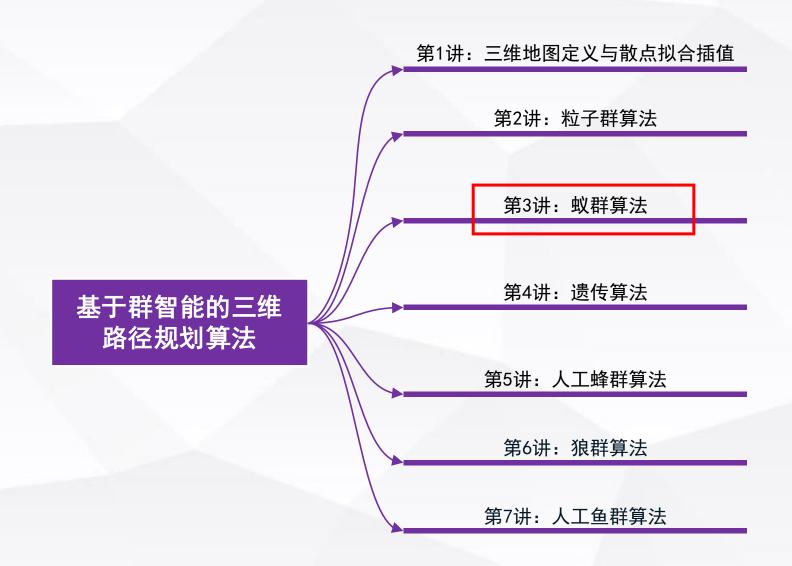
## 基于群智能的三维路径规划算法及Matlab程序实现

第3讲 蚁群算法

创作者: Ally

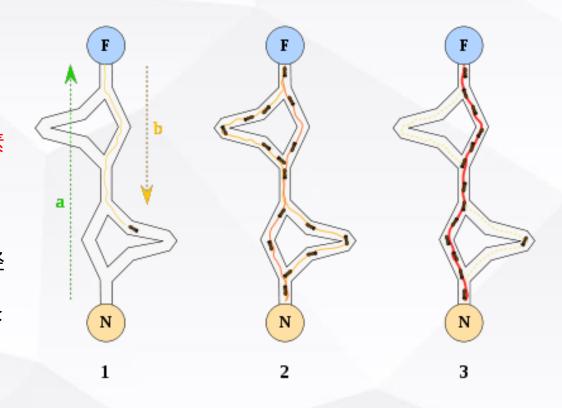
时间: 2021/7/19







- ◆ 蚁群算法 (Ant Colony Algorithm, ACA) 于1992年在首次提出,该算法模拟了自然界中蚂蚁的觅食行为。
- ◆ 蚂蚁在寻找食物源时, 会在其经过的路径上释放一种<mark>信息素</mark> , 并能够感知其它蚂蚁释放的信息素。 信息素浓度的大小 表征路径的远近, 信息素浓度越高, 表示对应的路径距离 越短。
- ◆ 通常, 蚂蚁会以较大的概率优先选择信息素浓度较高的路径 , 并释放一定量的信息素, 以增强该条路径上的信息素浓 度, 这样, 会形成一个正反馈。最终, 蚂蚁能够找到一条 从巢穴到食物源的最佳路径, 即距离最短。



- ◆ 用蚂蚁的行走路径表示待优化问题的可行解, 整个蚂蚁群体的所有路径构成待优化问题的解空间。
- ◆ 路径较短的蚂蚁释放的信息素量较多,随着时间的推进,较短的路径上累积的信息素浓度逐渐增高,选择该路径的蚂蚁个数也愈来愈多。
- ◆ 最终, 整个蚂蚁会在正反馈的作用下集中到最佳的路径上, 此时对应的便是待优化问题的最优解。

不失一般性,设整个蚂蚁群体中蚂蚁的数量为m,城市的数量为n,城市i与城市j之间的相互距离为 $d_{ij}(i,j=1,2,...,n)$ ,t时刻城市i与城市j连接路径上的信息素浓度为 $\tau_{ij}(t)$ 。初始时刻,各个城市间连接路径上的信息素浓度相同,不妨设为 $\tau_{ij}(0)=\tau_0$ 。

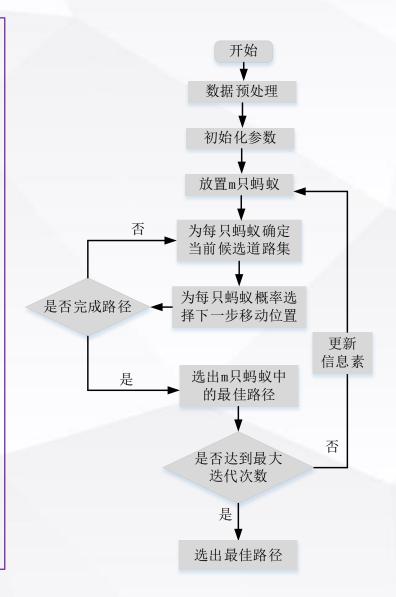
蚂蚁k(k=1,2,...,m) 根据各个城市间连接路径上的信息素浓度决定其下一个访问城市,设 $P_{ij}^{k}(t)$  表示t时刻蚂蚁k从城市i转移到城市j的概率,其计算公式如下:

$$P_{ij}^{k} = \begin{cases} \frac{\left[\tau_{ij}(t)\right]^{\alpha} \cdot \left[\eta_{ij}(t)\right]^{\beta}}{\sum_{s \in allow_{k}} \left[\tau_{is}(t)\right]^{\alpha} \cdot \left[\eta_{is}(t)\right]^{\beta}}, s \in allow_{k} \\ 0, & s \notin allow_{k} \end{cases}$$

$$(1)$$

其中, $\eta_{ij}(t)$  为启发函数, $\eta_{ij}(t) = 1/d_{ij}$ ,表示蚂蚁从城市i 转移到城市j 的期望程度。 $allow_k(k=1,2,...,m)$ 

为蚂蚁 $_{\mathbf{k}}$ 待访问城市的集合。开始时, $allow_{_{\mathbf{k}}}$ 中有(n-1)个元素,即包括除了蚂蚁 $_{\mathbf{k}}$ 出发城市的其它所有城市。随着时间的推进, $allow_{_{\mathbf{k}}}$ 中的元素不断减少,直至为空,即表示所有的城市均访问完毕。 $\alpha$  为信息素重要程度因子,其值越大,表示信息素的浓度在转移中起的作用越大; $\beta$  为启发函数重要程度因子,其值越大,表示启发函数在转移中的作用越大,即蚂蚁会以较大的概率转移到距离短的城市。





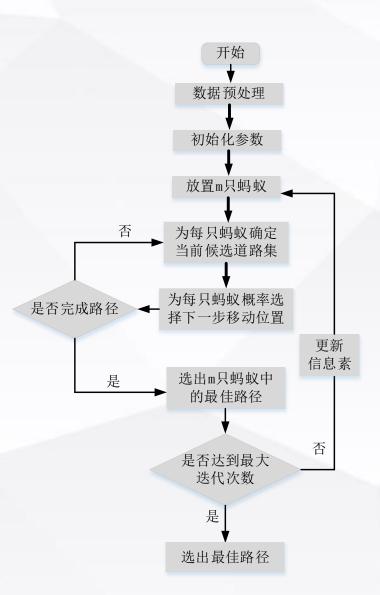
在蚂蚁释放信息素的同时,各个城市间连接路径上的信息素逐渐消失,设参数 $\rho(0 < \rho < 1)$ 表示信息素的挥发程度。因此,当所有蚂蚁完成一次循环后,各个城市间连接路径上的信息素浓度需进行实时更新,具体公式如下:

$$\begin{cases}
\tau_{ij}(t+1) = (1-\rho) * \tau_{ij}(t) + \Delta \tau_{ij} \\
\Delta \tau_{ij} = \sum_{k=1}^{n} \Delta \tau_{ij}^{k}
\end{cases}, 0 < \rho < 1$$
(2)

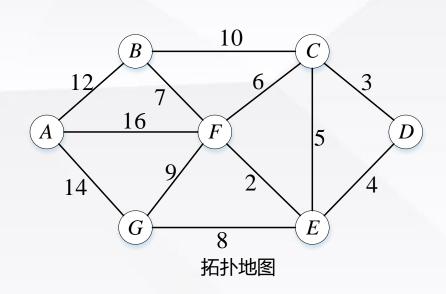
其中, $\Delta au_{ij}^k$ 表示第k只蚂蚁在城市i与城市j连接路径上释放的信息素浓度, $\Delta au_{ij}$ 表示所有蚂蚁在城市i与城市j连接路径上释放的信息素浓度之和。

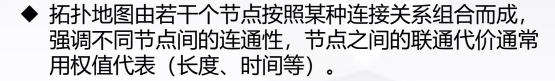
ant cycle system 模型中, $\Delta au_{ii}^{k}$ 的计算公式如式(3)所示。

$$\Delta \tau_{j}^{k} = \begin{cases} Q/L_{k}, & \hat{\mathbf{x}}_{k} \in \mathbb{N}, \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$
 (3)

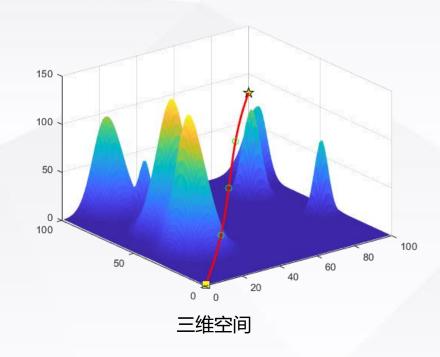






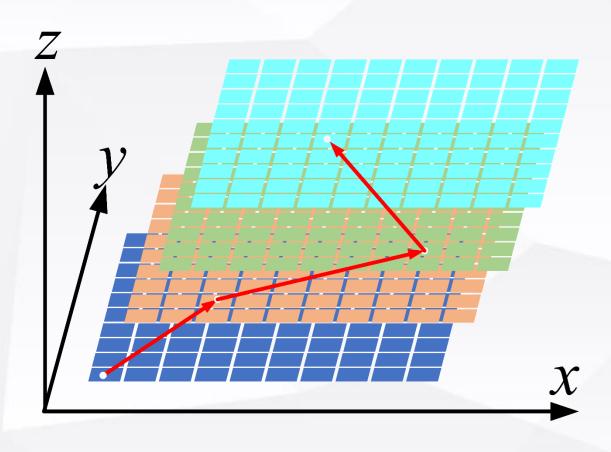


◆ 蚁群算法在利用信息素选择路径时,可以考虑成在某个节点,按照该节点与其他节点的联通关系不同的权值比重(视为信息素比例),选择路径。



- ◆ 三维空间不具有拓扑地图那样的连通性约束,而是不同经纬度对应的海拔高度(山峰高度)作为约束,其余空间皆为自由解空间。
- ◆ 考虑在高度方向将三维空间切片分层,每一层的平面划分为若干个栅格,那么利用蚁群算法进行三维路径规划的本质是:在不同的切片平面确定不同的栅格,将这些栅格利用样条函数绘制成光滑的曲线。





- ◆ Step1: 将三维空间按照高度进行切片,切片数量可以 根据算法的精度要求和时间成本等综合考虑;
- ◆ Step2: 针对每一个切片进行栅格化处理,如10×10个栅格;
- ◆ Step3: 某些栅格位于山峰高度以下,若选择了该栅格会导致规划的路径与山体相交,故需筛选可行栅格;
- ◆ Step4:在Matlab定义切片信息结构体,该结构体应当 包含每一个切片的可行栅格,本层切片与下一层切片的 连接信息:包括信息素、启发因子等等
- ◆ Step5:本层切片的栅格与下一侧切片的栅格的选择操作 = 蚂蚁在路口根据信息素浓度按照轮盘赌法选择路径的操作。