

研究性问题 I:

现有 n 个对象 $I = \{1, 2, \dots, n\}$ 。对任意 $i = 1, 2, \dots, k$, $\sigma_i = (\sigma_1^i, \sigma_2^i, \dots, \sigma_n^i)$ 为 I 的一个排列, 即 σ_i 为一个分量为 I 中不同数的 n 维向量, $\sigma_j^i = l$ 表示对象 j 在 σ_i 中居于第 l 位。 $\Sigma = \{\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_k\}$ 为由 k 个排列组成的排列集合。

对任意两个 n 维向量 $\mathbf{u} = (u_1, u_2, \dots, u_n)$, $\mathbf{v} = (v_1, v_2, \dots, v_n)$, 定义两者的 F 距离为

$$d_F(\mathbf{u}, \mathbf{v}) = \sum_{i=1}^n |u_i - v_i|.$$

ρ 距离为

$$d_\rho(\mathbf{u}, \mathbf{v}) = \sum_{i=1}^n (u_i - v_i)^2.$$

对给定的距离定义 d , 任一排列 σ 与排列集合 $\Sigma = \{\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_k\}$ 的距离定义为

$$D(\sigma, \Sigma) = \sum_{i=1}^k d(\sigma, \sigma_i).$$

现要求对给定的 Σ , 求排列 σ 使得 σ 与 Σ 的距离最小。记该问题为 I_1 。与问题 I_1 相关的问题是, 对给定的 Σ , 求 n 维实向量 \mathbf{u} , 使得 \mathbf{u} 与 Σ 的距离最小, 记给问题为 I_2 。

由于 I_1 的可行域是 I_2 的可行域的一个真子集, 故 I_1 和 I_2 的最优解一般不同。但对 I_2 的任一可行 (最优) 解 $\mathbf{u} = (u_1, u_2, \dots, u_n)$, 可以将其转化为 I_1 的一个可行解 $\sigma_u = (\sigma_1^u, \sigma_2^u, \dots, \sigma_n^u)$, 使其满足若 $u_j < u_l$, 则 $\sigma_j^u < \sigma_l^u$ 。但对 $u_j = u_l$ 的情形, σ_j^u 和 σ_l^u 的大小关系无法确定。这一过程称为保序转化。

一些算法可用于求 I_2 的可行解, 如中位数法, Borda 法等。但这些算法均无法保证求得 I_1 的可行解。即使可通过保序转化得到 I_1 的可行解, 但最优性一般无法保证。

对给定的问题 I_1 的算法 A , 用

$$r_A = \sup_{\Sigma} \frac{D(\sigma, \Sigma)}{D(\sigma^*, \Sigma)}$$

作为衡量算法优劣的标准。其中 σ 为应用算法 A 于排列集合 Σ 得到的排列, σ^* 为对问题 I_1 , 排列集合 Σ 的最优解。 r_A 一般为一大于 1 的数。 r_A 值越小说明算法的性能越好。在无法得到 r_A 的精确值的情况下, 也可求得 r_A 的下界或者上界。

关于 r_A , 目前部分已知结果如下。

距离 算法	F 距离		ρ 距离	
	下界	上界	下界	上界
中位数法	2	2	3	8
Borda 法	3	4	1	1

研究性问题: 给出 F 距离下 Borda 法和 ρ 距离下中位数法下界和上界的改进估计。