

HOMEWORK N°

Introduction

Problem1

k 名专家对 n 件作品按从优到劣的顺序进行排序,用 $\sigma_j^i = l$ 表示专家 i 认为作品 j 位于第 l 位。记 $\sigma_i = (\sigma_1^i, \sigma_2^i, \cdots, \sigma_n^i)$ 为专家 i 的排序向量, $i = 1, \cdots, k$, $\Sigma = \{\sigma_1, \sigma_2, \cdots, \sigma_k\}$ 为 k 名专家的排序集合。

对两个 n 维向量 $\mathbf{u} = (u_1, u_2, \dots, u_n)$ 和 $\mathbf{v} = (\nu_1, \nu_2, \dots, \nu_n)$,定义它们之间的距离为 $L_1(\mathbf{u}, \mathbf{v}) = \sum_{j=1}^n |u_i - v_i|$ 。排序 $\boldsymbol{\sigma}$ 与一组排序 $\boldsymbol{\Sigma} = \{\boldsymbol{\sigma}_1, \boldsymbol{\sigma}_2, \dots, \boldsymbol{\sigma}_k\}$ 的综合距离定义为 $d(\boldsymbol{\sigma}, \boldsymbol{\Sigma}) = \sum_{i=1}^k L_1(\boldsymbol{\sigma}, \boldsymbol{\sigma}_i)$ 。对给定的 $\boldsymbol{\Sigma}$, 与 $\boldsymbol{\Sigma}$ 综合距离最小的排序记为 $\boldsymbol{\sigma}^*$ 。

- (1) 给定 $\Sigma = \{\sigma_1, \sigma_2, \cdots, \sigma_k\}$,求 n 维向量 $\mu = (\mu_1, \mu_2, \cdots, \mu_n)$,使得 $\sum_{i=1}^k L_1(\mu, \sigma_i)$ 最小。你能否根据 μ 给出 n 件作品的一种综合排序 σ' , σ' 是否也能从 μ 得到,为什么?
 - (2) 有人提议用 Borda 计分法给出综合排序。首先计算作品 j 的平均得分

$$\beta_j = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^k \sigma_j^i,$$

然后按得分从小到大的顺序对作品进行排序(得分相同的作品之间的顺序可任意确定),由此给出一种综合排序 σ'' 。证明:对任意 j

$$\sum_{i=1}^{k} |\beta_j - \sigma_j^i| \le 2 \sum_{i=1}^{k} |\mu_j - \sigma_j^i|.$$

(3) 证明: $d(\sigma', \Sigma) \leq 3d(\sigma^*, \Sigma)$ 且 $d(\sigma'', \Sigma) \leq 5d(\sigma^*, \Sigma)$ 。

Solution:

首先重申两个定义

$$d(\boldsymbol{\sigma}, \boldsymbol{\Sigma}) = \sum_{i=1}^{k} L_1(\boldsymbol{\sigma}, \boldsymbol{\sigma_i}), L_1(\boldsymbol{\sigma}, \boldsymbol{\sigma_i}) = \sum_{j=1}^{n} |\sigma_j^i - \sigma|$$
(1.1)

(1) 由 $\min_{\mu} \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^n |\mu_j - \sigma_j^i|$ 出发我们考虑对每一个维度实现最小化对给定的 j,问题转为求

$$\min_{\{x_1, \dots, x_k\}, \delta} \sum_{i=1}^k |\sigma - x_i| \tag{1.2}$$

 $(\mu_i = \delta, \sigma_i^i = x_i)$ 经典结论为 μ_i 取中位数最优,证明省略

对于 μ 的每一维按得分从小到大的顺序对作品进行排序(得分相同的作品之间的顺序可任意确定),由此给出一种综合排序 σ'

但是我们无法获取 $\sigma*$, 在存在 $\mu_i = \mu_j (i \neq j)$ 时,我们无法找到最优的排序方式。

(2)

[法一]

一个一步到位的方法

$$d(\beta, \Sigma) - d(\mu, \Sigma) = \sum_{i=1}^{k} (|\beta_j - \sigma_j^i| - |\mu_j - \sigma_j^i|)$$
(1.3)

$$\leq \sum_{i=1}^{k} |(\beta_j - \sigma_j^i) - (\mu_j - \sigma_j^i)|$$
 (1.4)

$$= \sum_{i=1}^{k} |\mu_j - \beta_j| \tag{1.5}$$

$$=|k\mu_j - \sum_{i=1}^k \sigma_j^i| \tag{1.6}$$

(1.7)

$$d(\mu, \Sigma) = \sum_{i=1}^{k} |\mu_j - \sigma_j^i| \tag{1.8}$$

$$\geqslant |\sum_{i=1}^{k} (\mu_j - \sigma_j^i)| \tag{1.9}$$

$$= |k\mu_j - \sum_{i=1}^k \sigma_j^i|$$
 (1.10)

由上式

$$d(\beta, \Sigma) - d(\mu, \Sigma) \leqslant |k\mu_j - \sum_{i=1}^k \sigma_j^i| \leqslant d(\mu, \Sigma)$$

则

$$d(\beta, \Sigma) \leqslant 2d(\mu, \Sigma) \tag{1.11}$$

成立

[法二]

PS: 在本题中采取向量的大小关系为所有维的大小关系,为偏序关系而非全序关系! 当 $\mu \geqslant \beta$ 即中位数大于等于平均数时

不失一般性,我们记 $\sigma_j^1 \geqslant \cdots \sigma_j^k$

则 $\exists m \in [1, k], s.t.\beta_j - \sigma_j^1 \geqslant \beta_j - \sigma_j^2 \cdots 0 \geqslant \cdots \beta_j - \sigma_j^k$ 故

$$d(\beta, \Sigma) = \sum_{i=1}^{k} |\beta_j - \sigma_j^i| \tag{1.12}$$

$$=2\sum_{i=1}^{m}(\beta_{j}-\sigma_{j}^{i})$$
(1.13)

$$\leqslant 2\sum_{i=1}^{m} (\mu_j - \sigma_j^i) \tag{1.14}$$

$$\leq 2 \sum_{i=1}^{k} |\mu_j - \sigma_j^i| = 2d(\mu, \Sigma)$$
 (1.15)

剩下的情况是 $\mu < \beta$ 即中位数小于平均数:

首先我们考虑证明对给定的i,

$$\sum_{i=1}^{k} |\mu - \beta| \leqslant \sum_{i=1}^{k} |\mu - \sigma_j^i|$$
 (1.16)

则

LHS =
$$\sum_{i=1}^{k} (\beta - \mu)$$
= $k \cdot \beta - k \cdot \mu$
=
$$\sum_{i=1}^{k} \sigma_i - \sum_{i=1}^{k} \mu$$
=
$$\sum_{i=1}^{k} (\sigma_i - \mu)$$
 $\leq \sum_{i=1}^{k} |\sigma_i - \mu|$
= RHS

故在 $\mu < \beta$ 情况下

$$\forall j \in [1, n], \sum_{i=1}^{k} |\mu - \beta| \leqslant \sum_{i=1}^{k} |\mu - \sigma_j^i|$$

扩展到多维定义下则

$$\sum_{i=1}^{k} L_1(\mu, \beta) \leqslant \sum_{i=1}^{k} L_1(\mu, \sigma_i)$$
(1.17)

因此对于所证目标, 我们考虑对左侧利用三角不等式放缩

$$\sum_{i=1}^{k} |\beta - \sigma_j^i| = \sum_{i=1}^{k} |\sigma_j^i - \beta| \tag{1.18}$$

$$\leq \sum_{i=1}^{k} |\sigma_j^i - \mu| + |\mu - \beta|$$
 (1.19)

带人 $\sum_{i=1}^{k} |\mu - \beta| \leq \sum_{i=1}^{k} |\mu - \sigma_j^i|$ 我们有

$$\sum_{i=1}^{k} |\beta_j - \sigma_j^i| \le 2 \sum_{i=1}^{k} |\mu_j - \sigma_j^i|.$$
 (1.20)

由于对于所有 j 均成立, 我们可以扩展

$$d(\beta, \Sigma) \leqslant 2 \cdot d(\mu, \Sigma) \tag{1.21}$$

证毕

(3) 一个连续放缩的过程

$$d(\sigma', \Sigma) = \sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma', \sigma_i)$$
(1.22)

$$\leq \sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma', \mu) + L_1(\mu, \sigma_i)$$
 (1.23)

$$\leq \sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma^*, \mu) + L_1(\mu, \sigma_i)$$
 (1.24)

$$\leq \sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma^*, \sigma_i) + L_1(\mu, \sigma_i) + L_1(\mu, \sigma_i)$$
 (1.25)

$$\leqslant 3\sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma^*, \sigma_i) \tag{1.26}$$

即

$$d(\sigma', \Sigma) \le 3d(\sigma^*, \Sigma) \tag{1.27}$$

(1.14) 是定义导出的

从

$$d(\beta, \Sigma) \leqslant 2d(\mu, \Sigma) \tag{1.28}$$

出发

我们有

$$\sum_{i=1}^{k} L_1(\beta, \sigma_i) \leqslant 2 \sum_{i=1}^{k} L_1(\mu, \sigma_i)$$
 (1.29)

$$\Rightarrow d(\sigma'', \Sigma) = \sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma'', \sigma_i)$$
(1.30)

$$\sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma'', \beta) + L_1(\beta, \sigma_i)$$
(1.31)

$$\leq \sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma^*, \beta) + L_1(\beta, \sigma_i) \tag{1.32}$$

$$\leq \sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma^*, \sigma_i) + L_1(\sigma_i, \beta) + L_1(\beta, \sigma_i)$$
(1.33)

$$\leqslant 5 \sum_{i=1}^{k} L_1(\sigma^*, \sigma_i) \tag{1.34}$$

即

$$d(\sigma'', \Sigma) \le 5d(\sigma^*, \Sigma) \tag{1.35}$$

Problem2

n 支球队进行比赛,每场比赛在两支球队之间进行,任意两支球队之间至多进行一场比赛,每支球队参与比赛的场数相同。记队 i 与队 j 比赛中,队 i 的得分为 p_{ij} ,队 j 的得分为 p_{ji} ,队 i 的分差为 $q_{ij}=p_{ij}-p_{ji}$ 。与队 i 进行过比赛的球队集合记为 T_i 。约定 $i\in T_i$,且 $q_{ii}=0$ 。记 $|T_1|=T_2|=\cdots=|T_n|=l$

- (1) 记 s_i 为队 i 在各场比赛中分差之和,即 $s_i = \sum_{j \in T_i} q_{ij}$, $\mathbf{S} = (s_1, s_2, \cdots, s_n)^T$ 称为分差向量,可用来衡量各球队的实力。若四支球队之间的比赛结果如表所示,求向量 \mathbf{S} :里 $\mathbf{0}$;
- (2) 对任意 $j \in T_i$, 若 $k \in T_j$, 则称队 i 与队 k 之间进行了一场"二级比赛",且在该场比赛中队 i 的分差为 $q_{ij} + q_{jk}$ 。(队 i 可与自身进行二级比赛,队 i 与队 j 之间可以进行多场二级比赛)。记 $s_i^{(2)}$ 为队 i 在所有可能的 l^2 场二级比赛中的分差之和, $\mathbf{S}^{(2)} = (s_1^{(2)}, s_2^{(2)}, \cdots, s_n^{(2)})^T$ 称为二级分差向量。对表中所示的比赛结果,求向量 $\mathbf{S}^{(2)}$;
 - (3) 定义矩阵 $\mathbf{M} = (m_{ij})_{n \times n}$, 其中 $m_{ij} = \begin{cases} 1, & \ddot{a}j \in T_i \\ 0, & \ddot{a} \end{cases}$, 试给出由 M 和 S 计算 $\mathbf{S}^{(2)}$ 的公式,并说明

Table 1.1: Caption

 M^2 中各元素的含义。

(4) 类似地,对任意整数 r, 可定义 r 级比赛和 r 级分差向量 $\mathbf{S}^{(r)}$, 试给出由 M 和 \mathbf{S} 计算 $\mathbf{S}^{(r)}$ 的公式。

Solution:

(1)
$$\begin{cases} p_{AB} = 5 \\ p_{BA} = 10 \end{cases} \rightarrow q_{AB} = -5, q_{BA} = 5$$
于是我们有

$$s_A = q_{AB} + q_{AD} = 7 (1.36)$$

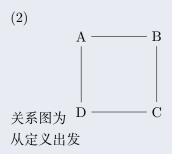
$$s_B = q_{BC} + q_{BA} = 8 (1.37)$$

$$s_C = q_{CB} + q_{CD} = -10 (1.38)$$

$$s_D = q_{DA} + q_{DC} = -5 (1.39)$$

然后我们有

$$S = \begin{bmatrix} 7 \\ 8 \\ -10 \\ -5 \end{bmatrix}$$



$$s_A^{(2)} = (q_{AB} + q_{BC}) + (q_{AD} + q_{DC}) + (q_{AA} + q_{AB}) + (q_{AA} + q_{AD}) + (q_{AB} + q_{BB}) + (q_{AD} + q_{DD}) = 31$$
(1.40)

. . .

(1.41)

按照上述方式, 我们可以获取一个更加简洁美观的形式

$$s_A^{(2)} = (l+1)s_a + s_b + s_d = 31 (1.42)$$

$$s_B^{(2)} = (l+1)s_b + s_a + s_c = 29 (1.43)$$

$$s_C^{(2)} = (l+1)s_c + s_b + s_d = -37 (1.44)$$

$$s_D^{(2)} = (l+1)s_d + s_a + s_c = -23 (1.45)$$

解释一下

A 出发第二阶比赛的结果可以视作 A,B,D 出发的结果,加上 A 出发到 A,B,D 的补充共贡献。 其余类似

$$S = \begin{bmatrix} 31\\29\\-37\\-23 \end{bmatrix}$$

(3)

$$\mathbf{M} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

结合实际含义, 我们有

$$S^{(2)} = (\mathbf{M} + l \cdot \mathbf{E})S$$

计算得到

$$\mathbf{M}^2 = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 3 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

其中 m_{i,j} 是两个队 2 级比赛轮数

更一般的 $(\mathbf{M}^r)_{i,j}$ 表示在 r 级比赛意义下 i 与 j 比赛次数

(4) 首先我们可以分析得到,一个位置出发的 r 级比赛可以由其一次到达的位置的 r-1 级比赛,接上足够数量的一级比赛获取。

容易证明

$$\mathbf{S}^{(r+1)} = \mathbf{M}\mathbf{S}^{(r)} + l^r \mathbf{S} \tag{1.46}$$

可以解得

$$\mathbf{S}^{(r+1)} = \left(\mathbf{M}^r + l \cdot \mathbf{M}^{r-1} + \dots + l^{r-1} \cdot \mathbf{M} + l^r \cdot \mathbf{E}\right) \mathbf{S}$$
(1.47)

注意到 $\mathbf{M}-l\cdot\mathbf{E}$ 不可逆,这个等比数列求和结果不能化简 即

$$\mathbf{S}^{(r)} = \left(\mathbf{M}^{r-1} + l \cdot \mathbf{M}^{r-2} + \dots + l^{r-2} \cdot \mathbf{M} + l^{r-1} \cdot \mathbf{E}\right) \mathbf{S}$$

$$(1.48)$$