

考试课程 系统工程导论

考试时间: 2020 年 6 月 1 日

姓名 张博睿

班级 自15

学号 2017011537

注意: 请将所有答案写在自行准备的白纸上, 考试结束后拍照后粘贴在下面空白处, 在网络学堂上提交。

## 清华大学在线考试要求

在考试期间, 不可使用、提供或接受未经授权的任何帮助或信息, 不可请人代考或者代替别人考试, 按要求独立答卷, 不与他人进行交流。

严格遵守校规校纪, 诚信考试! 若有违反考试纪律行为, 会按照《清华大学学生纪律处分管理规定》《清华大学学生纪律处分管理规定实施细则》给予处理。

请勿保留试题、扩散试题!

在考试期间, 不可使用、提供或接受未经授权的任何帮助或信息, 不可请人代考或代替别人考试, 按要求独立答卷, 不与他人进行交流。

严格遵守校规校纪, 诚信考试! 若有违反考试纪律行为, 会按照《清华大学学生纪律处分管理规定》《清华大学学生纪律处分管理规定实施细则》给予处理。  
请勿保留试题、扩散试题。

1. 解. 已知  $\text{dist}(a, b) = (a-b)^T \Sigma (a-b)$ ,  $\Sigma = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 4 \end{bmatrix}$

从而可以计算 4 个样本点两两距离如下:

$$\text{dist}(x_1, x_2) = [-1 \ -1] \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \end{bmatrix} = 4$$

$$\text{dist}(x_1, x_3) = [0 \ -1] \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \end{bmatrix} = 4$$

$$\text{dist}(x_1, x_4) = [-2 \ 0] \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \end{bmatrix} = 8$$

$$\text{dist}(x_2, x_3) = [1 \ 0] \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = 2$$

$$\text{dist}(x_2, x_4) = [-1 \ 1] \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} = 8$$

$$\text{dist}(x_3, x_4) = [-2 \ 1] \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \end{bmatrix} = 16$$

注意:  $\text{dist}(A, B) = \min(\text{dist}(a, b)), \forall a \in A, b \in B$ .

$$R(a, b) = \frac{1}{\text{dist}(a, b)}.$$

① 首先 4 个样本各成一类.  $C_1 = x_1, C_2 = x_2, C_3 = x_3, C_4 = x_4$ .

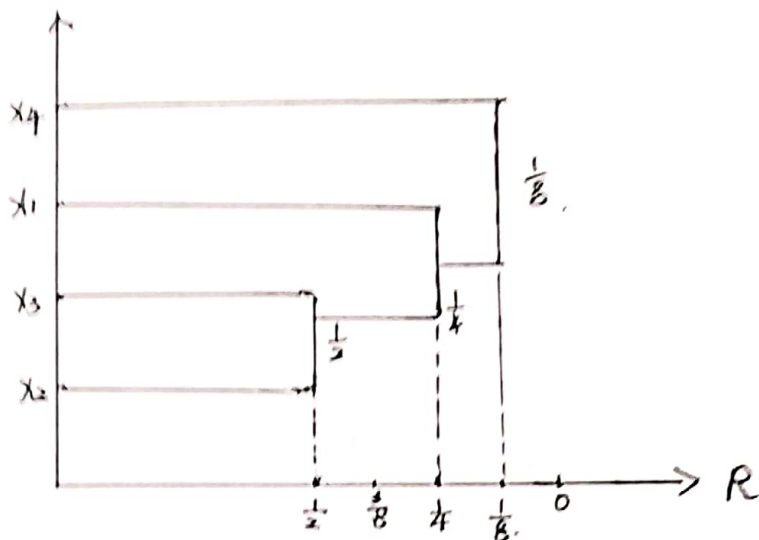
② 其中  $R(x_2, x_3) = \frac{1}{2}$ , 故合并.  $C_5 = \{x_2, x_3\}, C_6 = x_1, C_7 = x_4$ .

③ 其中  $R(C_5, C_6) = \frac{1}{4}, R(C_5, C_7) = \frac{1}{8}, R(C_6, C_7) = \frac{1}{8}$ , 故合并  $C_5, C_6$ , 得:  $C_8 = \{x_1, x_2, x_3\}, C_9 = x_4$ .

④ 最终  $R(C_8, C_9) = \frac{1}{8}$ , 合并为  $C_{10} = \{x_1, x_2, x_3, x_4\}$

聚类谱系图见下页





2. 解:

A)  $e(i)$ : 表示后果  $C_i$  以概率 1 发生的展望, 数学形式为:

$$e(i) = [e_{1(i)} \ e_{2(i)} \ \dots \ e_{n(i)}]^T \in P, \text{ 其中 } e_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{if } j=i \\ 0 & \text{if } j \neq i \end{cases}$$

引入  $e(i)$  目的: 可以根据效用函数的线性性, 将任意展望的效用计算问题转化为确定概率为 1 的  $e(i)$  效用加权即:

$$U(p(i)) = p_{1(i)}e_{1(i)} + p_{2(i)}e_{2(i)} + \dots + p_{n(i)}e_{n(i)}.$$

B) AHP 优点: ① 定性定量相结合  
② 可以解决不能完全数学建模问题、多准则、群决策

AHP 缺点: ① 具有主观性  
② 存在矩阵不一致性问题

AHP 与多目标规划联系: AHP 与多目标规划都使用  
判别矩阵特征分解并检验一致性的  
方式得到权重.



C) ① 系统建模: ISM (John Warfield)

② 系统分析: 多层式回归 (魏尔斯特拉斯)

③ 系统决策: 决策的过程 (西蒙), 纳什均衡 (纳什)

④ 系统评价: AHP (Saaty)

D) ① K-均值一定会收敛: 首先每一步迭代中, 有

$$\sum_{i=1}^k \sum_{x \in w_i} (x^{(t)} - c_i)^T (x^{(t)} - c_i) \leq \sum_{i=1}^k \sum_{x \in w_i} (x^{(t-1)} - c_i)^T (x^{(t-1)} - c_i)$$

可见, 每迭代一步, 目标函数不增。

根据“单调有界必收敛”可知算法收敛。

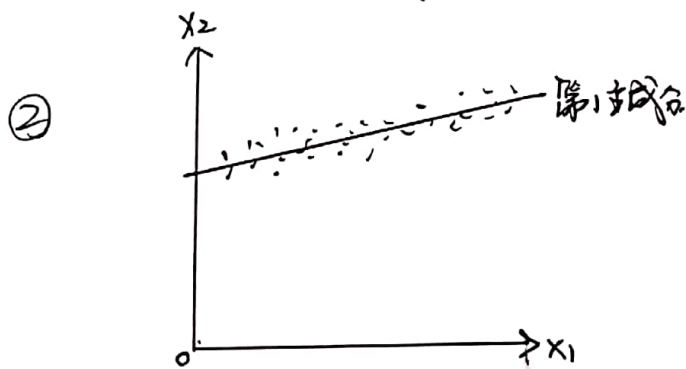
② 不一定最优: 因为 K-means 是贪心算法, 受初始值、样本分布影响大, 只能保持收敛局部极值点。

E) ① PCA 步骤: 1) 对数据进行规范化得  $\bar{X}$

2) 计算  $\bar{X}$  的协方差矩阵, 并特征分解  $\bar{X}\bar{X}^T$

3) 根据降维程度选择最大前  $R$  个特征值及特征向量。

4) 计算样本在低维空间投影。



③ PCA 与病态线性回归:

[不同] PCA 优化目标为  $\max \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^N (x_i^{(j)} - y_i^{(j)})^T (x_i^{(j)} - y_i^{(j)})$ , (投影方差最大)

病态线性回归优化目标为  $\min \sum_{i=1}^m (x_i^{(j)} - y_i^{(j)})^T (x_i^{(j)} - y_i^{(j)})$ , (误差最小)

[相同] 两者优化目标实则等价, 并最终都使用协方差矩阵特征分解完成求解





④ 压缩比:  $\eta = \frac{m \times N + m \times n + n + n}{n \times N}$  其中:  $\begin{cases} m \times N & \text{在 } m \text{ 个生成方向投影} \\ m \times n & \text{ } m \text{ 个生成向量} \\ n & \text{样本方差} \\ n & \text{样本均值} \end{cases}$

- F) ① 源远流长: 大禹治水.  
 ② 突然崛起: 北极星导弹核潜艇计划  
 ③ 迅速扩张: 载人航天工程.  
 ④ 返璞归真: 交通、地理、金融等

- G) 可以. ① 确定可达矩阵.  
 ② 计算底层变量 ( $E(i) \cap F(i)$ )  
 ③ 判断并更新可达矩阵直至结束

H) 证明:  $L = \sum_{i=1}^n [y_i \log(y_i) + (1-y_i) \log(1-y_i)]$ ,  $\hat{y}_i = \frac{e^{ax_i}}{1+e^{ax_i}}$

$$\frac{\partial L}{\partial y_i} = \frac{y_i}{y_i} - \frac{1-y_i}{1-y_i} = \frac{y_i - \hat{y}_i}{\hat{y}_i(1-\hat{y}_i)}$$

$$\frac{\partial \hat{y}_i}{\partial a} = \frac{x_i e^{ax_i} (1+e^{ax_i}) - e^{ax_i} x_i e^{ax_i}}{(1+e^{ax_i})^2} = \frac{x_i e^{ax_i}}{(1+e^{ax_i})^2}$$

综上:  $\frac{\partial L}{\partial a} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial L}{\partial y_i} \frac{\partial \hat{y}_i}{\partial a} = \sum_{i=1}^n \frac{y_i - \hat{y}_i}{\hat{y}_i(1-\hat{y}_i)} \frac{x_i e^{ax_i}}{(1+e^{ax_i})^2}$ , 其中  $\hat{y}_i = \frac{e^{ax_i}}{1+e^{ax_i}}$

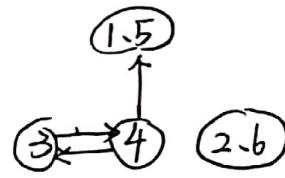


3. 解:

11) 已知可达矩阵A.

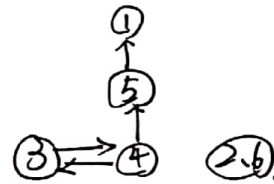
① 选择4为参考变量:  $\begin{cases} 4 \text{ 指向: } 1, 5 \\ 4 \text{ 被指: } X \\ 4 \text{ 互指: } 3. \\ 4 \text{ 不指: } 2, 6. \end{cases}$

即



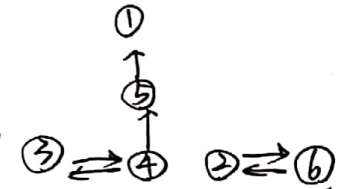
② 选择5为参考变量:  $\begin{cases} 5 \text{ 指向: } 1 \\ 5 \text{ 被指: } 3, 4 \\ 5 \text{ 互指: } X \\ 5 \text{ 不指: } 2, 6. \end{cases}$

合并即

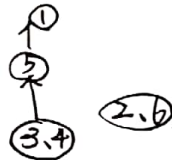


③ 选择2为变量:  $\begin{cases} 2 \text{ 指向: } X \\ 2 \text{ 被指: } X \\ 2 \text{ 互指: } 6. \\ 2 \text{ 不指: } 1, 3, 4, 5 \end{cases}$

修正即



修正骨架图为:



(2) 在上述骨架图基础上, 邻接矩阵为:

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$



4. 解:

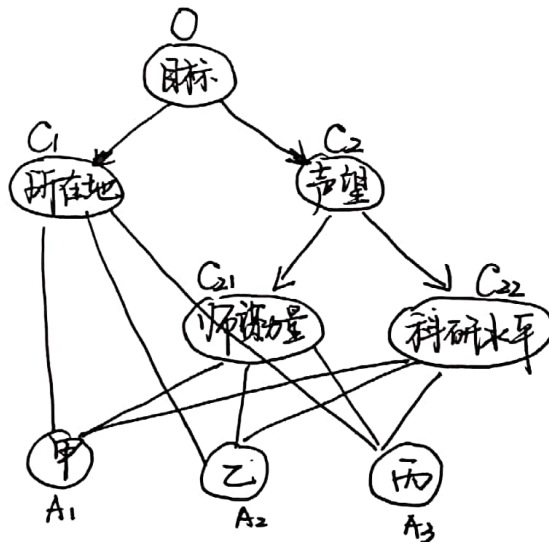
① 简单多数:  $A = 4 + 7 = 11$      $C = 9$   
 $B = 3$      $D = 4 + 4 = 8$

最终选择 A.

② 绝对多数: Round 1:  $A=11, B=3, C=9, D=8$  才出现过半选择. B出局  
 Round 2:  $A=11, C=12, D=8$ . 才出现过半. D出局  
 Round 3:  $A=15, C=16$ .  
 最终选择 C.

③ Borda 规则:  $A = 3 \times 11 + 1 \times 11 = 44$      $C = 9 \times 3 + 2 \times 4 + 4 = 59$   
 $B = 3 \times 3 + 2 \times 17 + 7 = 50$      $D = 8 \times 3 + 9 \times 1 = 33$   
 最终选择 C.

5. 解: A). 模型为:



B). B: 特征值为: 2, 0.  $\rightarrow$  一致.  $(\lambda - 1)^2 - 1 = \lambda^2 - 2\lambda = 0$

C: 特征值为: 3, 0, 0  $\rightarrow$  一致.  $(\lambda^2(\lambda - 3) = 0)$

D: 特征值为: 3, 0, 0  $\rightarrow$  一致.  $(\lambda^2(\lambda - 3) = 0)$



c). 每个学校评分记为  $S_甲, S_乙, S_丙$ . ( $i=甲, 乙, 丙$ ).

$$S_i = w_{C_1} a_{C_1} + w_{C_2} a_{C_2} + w_{C_{22}} a_{C_{22}}.$$

① 通过对 A 分解, 得: 特征向量为  $[\frac{3}{10} \frac{7}{10}]^T$

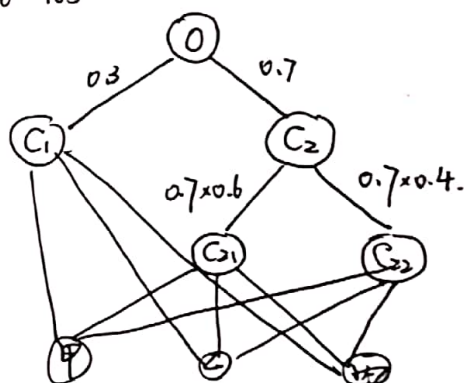
② 对 B 分解, 得:  $w_B = [\frac{3}{5} \frac{2}{5}]^T$

③ 对 C 分解, 得:  $w_C = [\frac{1}{5} \frac{2}{5} \frac{2}{5}]^T$

④ 对 D 分解, 得:  $w_D = [\frac{3}{10} \frac{4}{10} \frac{3}{10}]^T$

⑤ 对 E 分解, 得:  $w_E = [\frac{7}{10} \frac{2}{10} \frac{1}{10}]^T$

从而, 标记权重在图上:



依此:  $S_甲 = 0.3 \times 0.2 + 0.42 \times 0.3 + 0.28 \times 0.7 = 0.382$

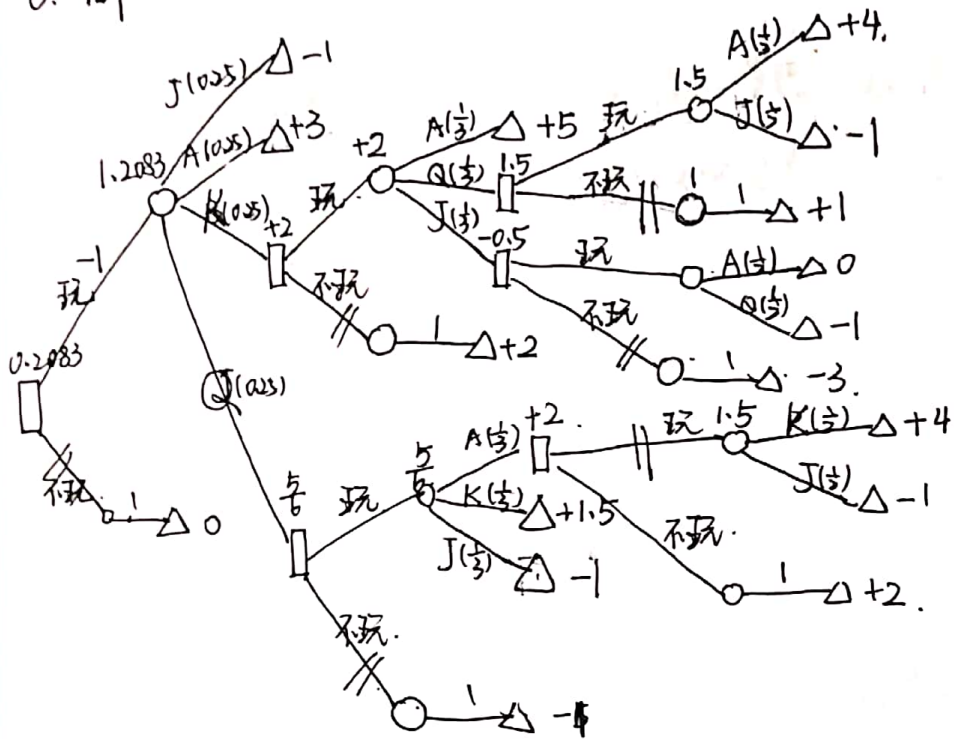
$$S_乙 = 0.3 \times 0.4 + 0.42 \times 0.4 + 0.28 \times 0.2 = 0.344$$

$$S_丙 = 0.3 \times 0.4 + 0.42 \times 0.3 + 0.28 \times 0.1 = 0.274$$

最终选择甲



6. 解:



结论: 应该这样玩. 收益为  $\frac{5}{24} \approx 0.2083$

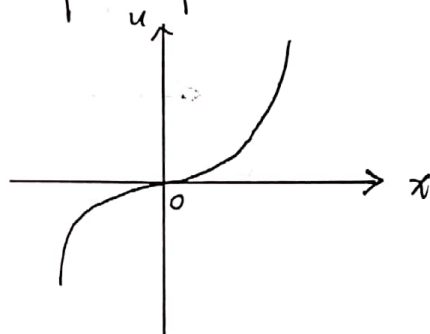




7. 解: A)  $u(x) = x^3$

对甲同学:  $x$  取值偏向负半轴, 为凹函数, 是保守型

对老板:  $x$  取值偏向正半轴, 为凸函数, 是冒险型.



B) 老板持有善的效用为  $U_{\text{持}} = pu(R) + (1-p)u(0) = pR^3$ .

设等数效用下价格为  $Q_1$ , 则  $u(Q_1) = pR^3 = Q_1^3 \Rightarrow Q_1 = \sqrt[3]{p} R$

综上: 其可接受最低价为  $(p)^{\frac{1}{3}} R$ .

C) 同学若不买  $u(0) = 0$ .

若以  $Q_2$  买入,  $U_{\text{买}} = p(-Q_2 + R)^3 + (1-p)(-Q_2)^3 = p(R - Q_2)^3 - (1-p)Q_2^3$

令上述两者相等  $p(R - Q_2)^3 = (1-p)Q_2^3$ .

$$\text{解: } Q_2 = \frac{p^{\frac{1}{3}}}{(1-p)^{\frac{1}{3}} + p^{\frac{1}{3}}} R$$

综上最高价为  $\frac{p^{\frac{1}{3}}}{(1-p)^{\frac{1}{3}} + p^{\frac{1}{3}}} R$

D). 由于  $Q_2 = \frac{p^{\frac{1}{3}}}{(1-p)^{\frac{1}{3}} + p^{\frac{1}{3}}} R < p^{\frac{1}{3}} R = Q_1$  ( $(1-p)^{\frac{1}{3}} + p^{\frac{1}{3}} > 1$ )

说明老板最低价大于同学最高价, 不能交易

