

辽阳石油化工专科学校

1979—1989

十年校庆论文选编

SHINIAN

XIAO QING

LUNWEN

XUANBIAN

中紀委委員、原校長李濤同志

為《學報》復刊題詞：

開發智力
振興中華

李濤

七月
七日

回 顾 与 展 望

——为《十年校庆论文选编》的出版而作

在我校师生员工欢庆建校十周年的时候，我们编辑出版了《十年校庆论文选编》，它是我校教职员工开展教学、科研、管理服务的科学研究的产物；它是凝聚教职员工辛勤劳动的成果；它是教职员工的智慧结晶；它是群体进步的象征。我们把它作为一件礼物，奉献给师生员工，以表示学报编委会、编辑部对这一节日的祝贺！

学报创建于建校初期，它经历了创办、停刊、复刊、发展的历史过程。现在学报已由不定期到定期，又由半年刊到季刊。今年还筹办学报的社会科学版。这标志着学报是随着学校的发展而发展，随着教学、科研、管理服务水平的提高而健康成长。

现在世界科技发展已有很高的水平，石油化工已成为比较成熟的行业，形成了巨大的社会生产力。无论是国外，还是在我国，石油化工在国民经济发展中占有举足轻重的地位，在一定程度上左右着经济的发展。科学技术是第一生产力，石油化工的科技进步产生于石油化工的发展，而石油化工的发展又推动了科技进步。如：材料科学已能使人们设计分子，制造不同性能的新材料。生物技术开始了通过改变基因来制造新物种的时代，各个科技领域都有长足的进步。现在科学技术在迅速发展，被认为是人类历史上的第三次技术革命。以致出现了以科学技术命名我们的时代，如高分子时代，信息时代，空间时代等等，这是科技工作者的骄傲。据报道，本世纪以来的科技新发现，新发明已远远超过过去二千年的总和。

我校是中国石化总公司所属的一所高等学校，担负着为振兴石化工业，促进石化工业发展，培养人才的重任。当今，教育改革在不断深入，科学技术在迅速发展。作为高校教学、科研、管理服务的园地——学报，它将起到发表教学、科研、管理服务的科技成果，传递科技信息，进行学术交流，传播文化知识的作用。

建校十年是我校发展的十年。这十年中，在石化总公司领导下，辽化公司支持下，我校建设已初具规模，不仅有办专科的经验，也有办本科的条件，将形成专科和本科两个层次的石油化工高等学校的办学体系。我校有360余名从事教学科研的科技队伍，其中有250余名教师工作在教学第一线。今年我校科技开发、科研教育研究呈现了好势头，校内外科研立项二十余项，科研经费几十万元。这些为我们办好学报奠定了基础。科学研究工作者能够把研究成果写成论文发表在学报上，是科学研究和技术开发、经济发展和科学技术进步的需要，是科学技术工作者自身成长的需要，又是提高教育质量，培养适应“四化”建设人才的需要。

学报这块沃土需要精心耕耘，需要支持、关心、爱护它。几年来，有的科技工作者每年为学报撰写论文四、五篇，甚至更多，成为“丰产”作者，这是它的生命力所在。

我们要深入学习党的十三届四中全会精神，坚持“一个中心，两个基本点”，在高教战线上，为祖国培养更多的符合“四化”需要的合格人才，努力工作。我们一切工作，从育人出发，从提高教育质量着眼，做好各项工作。办好学报，盛开“科技之花”。

学报主编 赵运胜

1989年5月

十年校庆论文选编

(1979—1989)

目次

Fuzzy非奇异矩阵	王鸿绪 (1)
关于模糊相似优先比方法	王鸿绪 江佩荣 (8)
数理方程定解问题中用分离变量法得到级数解的探讨	黄 惇 (21)
关于具有原函数的非连续函数的几点注记	李兆庚 (26)
实变复值函数	李延普 (29)
一种在极点处留数计算的规则	张永胜 (32)
连续函数在闭区间上的两个重要性质与Dedekind分割定理等价性的证明	任朝彦 (37)
用硫氰酸盐和孔雀绿溶剂浮选吸光光度测定锌	董慧茹 (39)
溶剂浮选器的改进	董慧茹 (45)
高分子催化剂研究进展与发展趋势	
梁杉垣 赵希久 王知源 <u>张羽飞</u> 崔文春 张富 李晓燕	(49)
轻柴油馏份中环烷酸含量的测定及提取方法	李凌阁 冯志安 (61)
铁铬氧化还原电池的铬负极	
1 催化电极材料和溶液体系研究	张利春 江志樨 林兆勤 单义斌 (66)
壬基酚聚氧乙烯醚的合成及条件优化	朱建民 金子林 (73)
有机化工中的新型催化剂——杂多酸	尚金泉 (80)
由天然气与硫磺制备CS ₂ 初探	田春云 高玉青 (86)
用气相色谱法测定四氯化碳	白洪章 (90)
空气中PTME的测定——活性炭吸附 GC 法	许荃珠 冷维彦 王杰 (95)
铁还原法回收COD废液中的银	胡国强 孙斌 (102)
离子选择电极Rittner和Ma法测定地下水中Na ⁺	王振华 (109)
常温下n—Ge反常Hall效应的理论探讨	姜 伟 (114)
辩证唯物论指导我们搞成功了MDC催化剂	王魁 梁春余 (116)
反应釜衬套的安装	王乃恒 (120)
化工设备制造中常见组合构件相贯线的计算方法	王守俭 (125)
在专科学校电路理论课中加强学生能力培养的探讨	贾仲春 (130)

新型电子便携高阻测量表	蔡林 来靖岩 (133)
压力容器设计中许用压应力电算程序	赵纯兴 (136)
PC—1500计算机在教学中的应用 初探 (摘要)	陈海明 (147)
CENTUM系统及其反馈控制功能	周兴吉 (149)
工资管理软件的编制及使用概述	杨富琴 (156)
改进和加强高校学生思想政治工作的几点思考	李人朴 黄 何 秦国业 (159)
试论当前大学生政治思想特点及其思想政治教育工作的方法	秦国业 (165)
必须坚持共产党的领导	王兴普 (171)
必须坚持生产力标准	周来君 (175)
认真学习《决议》，进一步提高肃清封建主义遗毒的自觉性	

——林彪、江青一伙的十年肆虐与封建主义遗毒	姚长格 (177)
-----------------------------	-----------

试论加强高等院校社会主义精神文明建设

——学习《中共中央关于社会主义精神文明建设指导方针的决议》体会

.....	王忠堂 富 革 (183)
浅析《大学》的“三纲领·八条目”	黄 何 王 琳 (188)
论“重点突出，少而精”的教学原则	王启仁 (191)
谈谈高校公外“语言学引论”课的设置	张羽飞 (194)
浅谈高等学校教研室的几个问题	朱化龙 (199)
建立实验教研室的尝试	王知源 (205)
浅谈工科大学生能力的培养	谭学润 (208)
试谈提高学生物理实验动手能力	孙德地 (210)
谈美，摄影艺术之魂	李博学 (213)
关于高等教育管理中引用一些新观念、新方法的探讨	何海亮 (215)
在改革中势必加强预算外资金管理	王文明 (219)
高等学校中小型图书馆建筑中若干问题探讨	张 富 (227)
谈高校图书馆图书流通工作	王素华 (230)

附录一：(1979—1989) 论文题名索引

附录二：(1979—1989) 译文、教材题名索引

THE FUZZY NONSINGULAR MATRIX

WANG HONGXU

Dept. of Basis, Liaoyang College of Petrochemistry
CHINA

ABSTRACT

Definitions of the row rank, column rank and Schein rank of a fuzzy matrix are given in [1].

Many papers on fuzzy mathematics established these problems (as [1]—[6]) and successfully given an algorithm for solving the row rank, the column rank and the Schein rank of any fuzzy matrix.

In this paper we put forward a concept of the fuzzy nonsingular matrix and discuss preliminarily its properties.

Keywords: The fuzzy nonsingular matrix, The fuzzy matrix of a full row rank, The fuzzy matrix of a full column rank.

I FUNDAMENTAL CONCEPTS

Let fuzzy matrices $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{m \times n}$ and $k \in [0, 1]$. The sum of the two fuzzy matrices, the scalar product of a number and a fuzzy matrix, and the relation " $\leq$ " of fuzzy matrices are defined respectively as follows:

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n} = (\max\{a_{ij}, b_{ij}\})_{m \times n},$$

$$kA = (ka_{ij})_{m \times n} = (\min\{k, a_{ij}\})_{m \times n},$$

$$A \leq B \text{ iff } \forall i, j, a_{ij} \leq b_{ij}.$$

The product of two fuzzy matrices ($A = (a_{ij})_{m \times t}$ and $B = (b_{ij})_{t \times n}$) is defined as follows:

$$AB = (c_{ij})_{m \times n} = \left(\sum_{k=1}^t a_{ik} b_{kj} \right)_{m \times n}$$

Under the addition and scalar product the set of all n -ary fuzzy row (column) vectors forms a fuzzy semilinear space, denoted by V_n (V^n).

A vector set $\{X_1, \dots, X_t\} \subseteq V_n$ (V^n) is independent if and only if there is not $X_i \in \{X_1, \dots, X_t\}$ ($i = 1, \dots, t$) such that it is represented as a linear combination of elements of $X_1, \dots, X_{i-1}, X_{i+1}, \dots, X_t$. If there is some $X_i \in \{X_1, \dots, X_t\}$ ($1 \leq i \leq t$) such that it is a linear combination of elements of $X_1, \dots, X_{i-1}, X_{i+1}, \dots, X_t$, then set $\{X_1, \dots, X_t\}$ is said to be dependent.

The set of linear combination of all column vectors of a $m \times n$ fuzzy matrix A is a subspace of V^n , denoted by $C(A)$.

The rank $\rho_c(A)$ of $C(A)$ is number of vectors in minimum generating set of $C(A)$, i. e. $\dim C(A) = \rho_c(A)$.

Analogously define the row space $R(A)$ and the row rank $\rho_r(A)$ of A .

A fuzzy matrix A is said to be of rank r if $\rho_r(A) = \rho_c(A) = r$, written by $\rho(A)$.

The Schein rank $\rho_s(A)$ of a fuzzy matrix A is the least number of rank 1 matrices whose sum is A .

II FUZZY NONSINGULAR MATRIX

Definition 2.1 A $m \times n$ fuzzy matrix A is said to be nonsingular if $\rho_r(A) = m$ and $\rho_c(A) = n$.

Definition 2.2 A fuzzy permutation matrix is a square fuzzy matrix such that every row and every column contain exactly one 1, and other elements are 0.

Definition 2.3 A fuzzy square matrix B is said to be an inverse of a fuzzy square matrix A if $AB = BA = I$, where I is the unit matrix.

By definition for a fuzzy matrix of order $n \times n$, we have that:

Theorem 2.1 A fuzzy matrix A of order $n \times n$ is a nonsingular if and only if all rows of A are linear independent and all columns of A are also linear independent.

Theorem 2.2 A fuzzy matrix A of order $n \times n$ is a nonsingular if and only if $\rho_r(A) = \rho_c(A) = \rho(A) = n$.

Therefore by the theorem 3.2 in paper [7] we give that:

Theorem 2.3 A fuzzy matrix A of order $n \times n$ is a nonsingular if and only if $\rho_s(A) = n$.

Proposition 2.1 Let A is a $n \times n$ fuzzy permutation matrix. And let B is an arbitrary $n \times n$ fuzzy matrix. Then $\rho_r(AB) = \rho_r(BA) = \rho_r(B)$, $\rho_c(AB) = \rho_c(BA) = \rho_c(B)$, $\rho_s(AB) = \rho_s(BA) = \rho_s(B)$. If a fuzzy matrix B has a rank, then $\rho(AB) = \rho(BA) = \rho(B)$.

Theorem 2.4 Let A is a permutation matrix, then A' is an inverse of A .

Proof. Let

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad AA' = D = \begin{pmatrix} d_{11} & \dots & d_{1n} \\ \dots & \dots & \dots \\ d_{n1} & \dots & d_{nn} \end{pmatrix}.$$

Since every row of A contains exactly one 1, so that

$$d_{ii} = \sum_{k=1}^n a_{ik} a_{ik} = 1, \quad (i = 1, \dots, n).$$

Let in row i of A the t -th element is 1. If $i \neq j$, since in column j of A' the t -th element is not 1. So that

$$d_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} a_{jk} = 0 \quad (i \neq j, i, j = 1, \dots, n).$$

Therefore $D = I$. Similarly may prove that $A'A = I$.

Therefore A' is an inverse of A .

Theorem 2.5 A fuzzy matrix A there is an inverse if and only if A is permutation matrix.

Proof. $\Leftarrow$ By the theorem 2.4 we have that

$$A'A = AA' = I.$$

Therefore A there is an inverse.

$\Rightarrow$ If A has an inverse B , $AB = BA = I$. Suppose that A is not a permutation matrix.

(i) If some row of A not only contains one 1, but also contains one non-zero element. Without loss of generality, we let the row 1 of A is

$(1, a, 0, \dots, 0)$, $(0 < a \leq 1)$. Since $AB = I$, thus the column 1 of B is $(1, 0, *, \dots, *)'$, and the column 2, ..., the column n of B are $(0, 0, *, \dots, *)$ i. e.

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ * & * & \dots & * \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ * & * & \dots & * \end{pmatrix}$$

So that

$$BA = \begin{pmatrix} * & \cdots & * \\ 0 & \cdots & 0 \\ * & \cdots & * \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ * & \cdots & * \end{pmatrix} \neq I.$$

This is contradiction.

(ii) If some row of A not only contains one 1, but also contains non-zero elements, similarly may prove that there exist a contradiction.

(iii) If some row of A contains not 1, then for any B, $AB \neq I$.

Therefore every row of A contains exactly one 1, and other elements are zero.

Analogously may prove every column of A contains exactly 1, and other elements are zero.

Therefore A is a Permutation matrix.

By this theorem we see that a fuzzy matrix with there is an inverse, in fact, is a Boolean matrix.

In fuzzy mathematics "a nonsingular fuzzy square matrix" "and fuzzy matrix with has inverse matrix" are not equivalent concept.

For example

$$A = \begin{pmatrix} 0.1 & 0 & 0 \\ 0 & 0.2 & 0 \\ 0 & 0 & 0.3 \end{pmatrix}$$

is a nonsingular matrix, but it there is not an inverse matrix.

On the contrary we have that

Theorem 2.6 If a fuzzy square matrix there is an inverse matrix, the it is a nonsingular matrix.

In fact, a fuzzy square matrix A there is an inverse if and only if A is a permutation matrix. And every permutation matrix is a full row rank and full column rank. Therefore A is a nonsingular matrix.

Theorem 2.7 Let A is a $n \times n$ fuzzy nonsingular matrix and B is a $n \times n$ fuzzy matrix. If $\min_{i,j} \{a_{ij}\} \geq \max_{i,j} \{b_{ij}\}$, then $\rho_r(AB) = \rho_r(BA) = \rho_r(B)$,

$\rho_c(AB) = \rho_c(BA) = \rho_c(B)$, $\rho_s(AB) = \rho_s(BA) = \rho_s(B)$. If B has the rank, then $\rho(AB) = \rho(BA) = \rho(B)$.

Proof. Obvious.

Theorem 2.8 Let A is a $m \times n$ nonsingular fuzzy matrix, and let B is a

$n \times t$ fuzzy matrix. Then $\rho_c(AB) \leq \rho_c(B)$.

Proof. Let $\rho_c(B) = c$, and let it is $B = (B_1 \cdots B_c \cdots B_t)$, Without loss of generality, we suppose $\{B_1, \dots, B_c\}$ is a basis of $C(A)$. Then $B_1, \dots, B_t$ are the linear combinations of $B_1, \dots, B_c$. Let $B_i = \alpha_{i1}B_1 + \dots + \alpha_{ic}B_c$ ($i = 1, \dots, t$)

Thus $AB_i = A(\alpha_{i1}B_1 + \dots + \alpha_{ic}B_c)$
 $= \alpha_{i1}AB_1 + \dots + \alpha_{ic}AB_c$ ($i = 1, \dots, t$)

That is $AB_1, \dots, AB_t$ are the linear combinations of $AB_1, \dots, AB_c$.

Therefore $\rho_c(AB) \leq c = \rho_c(B)$.

Notice that it is uncertain whether $\rho_c(AB) = \rho_c(B)$ or $\rho_c(AB) < \rho_c(B)$.

Example 2. Let

$$A = \begin{pmatrix} 0.1 & 0 & 0 \\ 0 & 0.2 & 0 \\ 0 & 0 & 0.3 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 0.9 \\ 0.9 & 0.8 \\ 0.8 & 0.7 \end{pmatrix}.$$

Then

$$AB = \begin{pmatrix} 0.1 & 0.1 \\ 0.2 & 0.2 \\ 0.3 & 0.3 \end{pmatrix}.$$

Obvious A is a nonsingular fuzzy matrix and $1 = \rho_c(AB) < 2 = \rho_c(B)$. If let

$$C = \begin{pmatrix} 0.9 & 0 & 0 \\ 0 & 0.8 & 0 \\ 0 & 0 & 0.7 \end{pmatrix}, D = \begin{pmatrix} 0.1 & 0.2 \\ 0.2 & 0.3 \\ 0.3 & 0.4 \end{pmatrix}.$$

Then

$$CD = \begin{pmatrix} 0.1 & 0.2 \\ 0.2 & 0.3 \\ 0.3 & 0.4 \end{pmatrix}.$$

Obvious C is a fuzzy nonsingular matrix and $\rho_c(CD) = \rho_c(D) = 2$.

Corollary Let A is a $m \times n$ fuzzy nonsingular matrix, and let B is a $t \times m$ fuzzy matrix. Then $\rho_r(BA) \leq \rho_r(B)$.

Let a $m \times n$ fuzzy matrix is

$$A = \begin{pmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_m \end{pmatrix} = (Y_1 \cdots Y_n). \quad (2.1)$$

all rows of A are a linear independent if and only if there exist not $X_i \in \{X_1, \dots, X_m\}$ ($i = 1, \dots, m$) such that it is represented as a linear combination of elements of $\{X_1, \dots, X_{i-1}, X_{i+1}, \dots, X_m\}$, if and only if equations

$$X_i = x_1 X_1 + \dots + x_{i-1} X_{i-1} + x_{i+1} X_{i+1} + \dots + x_m X_m \quad (i = 1, \dots, m)$$

there are not a solution. If and only if fuzzy relational equations

$$(x_1 \dots x_{i-1} x_{i+1} \dots x_m) \begin{pmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_{i-1} \\ X_{i+1} \\ \vdots \\ X_m \end{pmatrix} = X_i \quad (i = 1, \dots, m) \quad (2.2)$$

there are not a solution.

Similarly all columns of A is a linear independent if and only if fuzzy relational equations

$$(Y_1 \dots Y_{j-1} Y_{j+1} \dots Y_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_{j-1} \\ y_{j+1} \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = Y_j \quad (j = 1, \dots, n) \quad (2.3)$$

there are not a solution.

In summary we have

Theorem 2.9 Let as A as (2.1). A is a fuzzy nonsingular matrix if and only if fuzzy relational equations (2.2) there are not a solution, and fuzzy relational equations (2.3) there are also not a solution.

Example 2.2 Let

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0.9 & 0.8 \\ 0.9 & 0.8 & 0.7 \\ 0.8 & 0.7 & 0.6 \end{pmatrix}$$

Since

$$(x_2 x_3) \begin{pmatrix} 0.9 & 0.8 & 0.7 \\ 0.8 & 0.7 & 0.6 \end{pmatrix} = (1 \quad 0.9 \quad 0.8),$$

$$(x_1 x_3) \begin{pmatrix} 1 & 0.9 & 0.8 \\ 0.8 & 0.7 & 0.6 \end{pmatrix} = (0.9 \quad 0.8 \quad 0.7)$$

$$(x_1 x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0.9 & 0.8 \\ 0.9 & 0.8 & 0.7 \end{pmatrix} = (0.8 \ 0.7 \ 0.6)$$

there are not a solution and since

$$\begin{pmatrix} 1 & 0.9 \\ 0.9 & 0.8 \\ 0.8 & 0.7 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.8 \\ 0.7 \\ 0.6 \end{pmatrix};$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0.8 \\ 0.9 & 0.7 \\ 0.8 & 0.6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.9 \\ 0.8 \\ 0.7 \end{pmatrix};$$

$$\begin{pmatrix} 0.9 & 0.8 \\ 0.8 & 0.7 \\ 0.7 & 0.6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0.9 \\ 0.7 \end{pmatrix}$$

there are not solution.

Therefore A is a nonsingular fuzzy matrix.

REFERENCES

- 1 Kim, K.H. and Roush, F.W., Generalized Fuzzy Matrix, Fuzzy Set And Systems, 1980(4):239~315
- 2 Wang Hongxu and He Zhongxiong, Solution of Fuzzy Matrix Rank, Fuzzy Mathematics, 1984(4):35~44
- 3 Wang Hongxu et al., Fuzzy Relational Non-Deterministic Equation, Fuzzy Mathematics, 1984(3):17~26
- 4 Zha Jinlu, The Dependent of A System Of Fuzzy Vectors And The Rank of A Matrix, Fuzzy Mathematics, 1984(4):71~81
- 5 Wangxu, Fuzzy Relational Non-Deterministic Equation And Solution of the Schein Rank of Fuzzy Matrix, BUSEFAL, 1986(27):88~93
- 6 Zha Jinlu, The Dependent of A System of Fuzzy Vectors And The Rank of A Fuzzy Matrix, Fuzzy Mathematics, 1982(2): 11~19
- 7 Wang Hongxu & Yi Chongxin., The minimum row(column) space of fuzzy matrix, BUSEFAL, 33°(1987)

(发表于法国刊物《BUSEFAL》34(1988))

关于模糊相似优先比方法

王鸿绪 江佩荣

〔摘要〕 本文简单介绍了现有的模糊相似优先比方法，进行了一些补充，简化了若干步骤。

关键词： 不分明集；相似；优先排队方法

1 现有Fuzzy相似优先比应用方法简介

Fuzzy相似优先比（又作优选比）的方法，在一些实际问题中得到了成功的运用〔1〕〔2〕。我们把现有的方法简介如下：

1.1 确定相似因子

把欲研究的各因子，均称为相似因子。记

$$c = \{c_1, \dots, c_m\}$$

为相似因子集。其中 $c_i (i = 1, \dots, m)$ 为相似因子。

1.2 样本集

样本集设为

$$X = \{x_1, \dots, x_n, x_0\}$$

其中 x_0 为固定样本， $x_1, \dots, x_n$ 为欲与 x_0 比较相似程度的样本。样本的数据见表1。

表1 数据

样 本	数 据	因 子				
		c_1	c_2	$\dots$	$\dots$	c_m
	x_0	x_0^1	x_0^2	$\dots$	$\dots$	x_0^m
	x_1	x_1^1	x_1^2	$\dots$	$\dots$	x_1^m
	$\dots$	$\vdots$	$\vdots$	$\dots$	$\dots$	$\vdots$
	$\dots$	$\vdots$	$\vdots$	$\dots$	$\dots$	$\vdots$
	x_n	x_n^1	x_n^2	$\dots$	$\dots$	x_n^m

表1中 x_i^j 为样本 x_i 对第 j 个相似因子的统计数据。

1.3 绝对值距离

绝对值距离公式为

$$D_l^i = |x_0 - x_i|, \quad (i = 1, \dots, n) \quad (1)$$

公式(1)表示就某个相似因子 c_l ($l = 1, \dots, m$)而言, 样本 x_i 与固定样本 x_0 的绝对值距离。

1.4 建立Fuzzy相似优先比矩阵

对某一相似因子 c_l ($l = 1, \dots, n$), 用公式(1)计算出所有 D_l^i ($i = 1, \dots, n$)后, 由公式

$$\left. \begin{aligned} r_{ii}^l &= 1 \text{ (或 } 0 \text{)}, \text{ 当 } i=j \text{ 时} \\ r_{ij}^l &= \frac{D_l^j}{D_l^i + D_l^j}, \text{ 当 } i \neq j \text{ 时} \\ r_{ji}^l &= 1 - r_{ij}^l, \text{ 当 } i \neq j \text{ 时} \end{aligned} \right\} \quad (2)$$

(注: 公式(2)中的第三式可由第二式推出:

$$1 - r_{ij}^l = \frac{D_l^j + D_l^i}{D_l^i + D_l^j} - \frac{D_l^i}{D_l^i + D_l^j} = \frac{D_l^j}{D_l^i + D_l^j} = r_{ji}^l$$

但是, 开列出第三式, 可以简化求Fuzzy相似优先比矩阵的过程) 得到 Fuzzy 相似优先比矩阵 $R^l = (r_{ij}^l)_{n \times n}$.

1.5 求相似程度

在Fuzzy矩阵 R^l 中, 由大而小地选定 λ 值, 构造 λ 截矩阵。在 λ 下降的过程中, 首先达到全行除主对角线上的元素外, 均为1的那一行所属的样本为与固定样本 x_0 最相似的样本。按全行均为1出现的先后, 可得到就因子 C_l 而言, 各样本与固定样本相似程度的顺序号 b_{li} ($i = 1, 2, 3, \dots, n$), 把 b_{li} 添入表2。

表2 相似程度表

相似程度 因子 样本				$\sum_{j=1}^m b_{ij}$	总相似程度 a_i
	c_1	$\dots$	c_m		
x_1	b_{11}	$\dots$	b_{1m}	$\sum_{j=1}^m b_{1j}$	a_1
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\dots$	$\vdots$
x_n	b_{n1}	$\dots$	b_{nm}	$\sum_{j=1}^m b_{nj}$	a_n

1.6 求总相似程度

在表2中, 把 $\sum_{j=1}^m b_{ij}$ ($i = 1, \dots, n$) 列中的数字由小到大排序, 得到“总相似程度序号 a_i ”列, 此列中的数字越小, 则说明对应的样本与固定样本 x_0 越相似。

2 对Fuzzy相似优先比方法的若干补充与简化

在上述的Fuzzy相似优先比的应用方法中, 尚有些具体问题需要讨论, 计算太繁杂的步骤需要简化。本节将进行此项工作。

2.1 相似程度是1的一个约定

对于某相似因子 c_1 , 若存在唯一的样本 x_{10} ($1 \leq l_0 \leq n$), 使 $x_{10}^1 = x_0^1$, 则 $D_{10}^1 = 0$, $D_i^1 \neq 0$ ($i \in \{1, \dots, n\}$ 且 $i \neq l_0$), 从而

$$0 < r_{1i}^1 = \frac{D_i^1}{D_i^1 + D_{10}^1} < 1, \quad (i, j=1, \dots, n \text{ 且 } i \neq j, ij \neq l_0) \quad (3)$$

$$r_{10j}^1 = \frac{D_j^1}{D_{10}^1 + D_j^1} = \frac{D_j^1}{D_j^1} = 1, \quad (j=1 \dots n \text{ 且 } j \neq l_0)$$

$$r_{1i0}^1 = 1 - r_{0i}^1 = 0, \quad (j=1, \dots, n \text{ 且 } j \neq l_0)$$

$$r_{1i}^1 = 1 \quad (i=1, \dots, l_0, \dots, n)$$

故此时相似优先比矩阵为 (4) .

$$R^1 = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_{l_0} & \dots & x_{n-1} & x_n \\ x_1 & 1 & r_{12}^1 & \dots & 0 & \dots & r_{1n-1}^1 & r_{1n}^1 \\ x_2 & r_{21}^1 & 1 & \dots & 0 & \dots & r_{2n-1}^1 & r_{2n}^1 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{l_0} & 1 & 1 & \dots & 1 & \dots & 1 & 1 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{n-1} & r_{n-11}^1 & r_{n-12}^1 & \dots & 0 & \dots & 1 & r_{n-1n}^1 \\ x_n & r_{n1}^1 & r_{n2}^1 & \dots & 0 & \dots & r_{nn-1}^1 & 1 \end{pmatrix} \quad (4)$$

显而易见, 不必再求 λ 截矩阵, 则 R^1 中第 l_0 行已经首先达到全行 (主对角线上的元素除外) 均是1. 即样本 x_{l_0} 与 x_0 最相似. 由 (3) 知 (4) 中有且仅有一行 (第 l_0 行) 首先达到全行均是1, 而其它行均不是全行为1 (主对角线上元素除外). 即有

命题1 对于某相似因子 c_1 , 若存在唯一的样本 x_{l_0} ($1 \leq l_0 \leq n$), 使 $x_{l_0}^1 = x_0^1$, 而其余样本有 $x_i^1 \neq x_0^1$ ($i \in \{1, \dots, n\}$ 且 $i \neq l_0$), 则样本 x_{l_0} 与固定样本 x_0 的相似程度是1.

此命题告诉我们: 在命题1的条件下, 我们不必再把样本 x_{l_0} 参与计算而可直接得到 x_{l_0} 与固定样本的相似程度是1. 然后只需讨论样本 $x_1, \dots, x_{l_0-1}, x_n$, 与固定样本 x_0 的相似程度即可. 注意, 再向下计算时, 相似程度序号应从2开始.

对于某相似因子 C_1 , 若存在互不相同的样本 $x_{l_1}, \dots, x_{l_t}$ ($l_1, \dots, l_t \in \{1, \dots, n\}$), 使得

$$x_{l_1}^1 = x_{l_2}^1 = \dots = x_{l_t}^1 = x_0^1 \quad (5)$$

其余样本设为 $x_{l_{t+1}}, \dots, x_{l_n}$ ($l_1, l_2, \dots, l_t, l_{t+1}, \dots, l_n$ 恰为 $1, \dots, n$ 的一个排列), 且 $x_i^1 \neq x_0^1$ ($i = l_{t+1}, \dots, l_n$), 则

$$D_{l_1}^1 = D_{l_2}^1 = \dots = D_{l_t}^1 = 0 \quad (6)$$

$$D_i^1 = 0 \quad (i = l_{t+1}, \dots, l_n) \quad (7)$$

此时, 直接由公式 (2) 计算, 就会出现 $r_{11}^1 = \frac{0}{0}$ 的现象。例如, 由 (6) 有

$$r_{11}^1 = \frac{D_{12}^1}{D_{11}^1 + D_{12}^1} = \frac{0}{0}$$

对于这种情况, 直接运用Fuzzy相似优先比的方法, 就会出现障碍。

我们看样本 $x_{11}, x_{12}, \dots, x_{1t}$ 由 (6)、(7) 知此 t 个样本满足命题 1 的条件, 故样本 x_{11} 与 x_0 的相似程度是 1。同样可证样本 $x_{12}, \dots, x_{1t}$ 与 x_0 的相似程度均是 1。此即

命题2 对于某相似因子 c_1 , 若存在互不相同的样本 $x_{11}, \dots, x_{1t}$ ($1 \leq i_1, \dots, i_t \leq n$), 使 (5) 式成立, 而其余样本均不等于 x_0 , 则样本 $x_{11}, \dots, x_{1t}$ 与固定样本 x_0 的相似程度是 1。

所以在命题 2 的条件下, 我们不必再把样本 $x_{11}, \dots, x_{1t}$ 参与计算而直接得到这 t 个样本与固定样本的相似程度均是 1。对其余样本则采用 1.4 的步骤进行相似程度分析, 不过也要注意, 再得到的相似程度序号也应从 2 开始。

2.2 (步骤 1.5 的简化求法) 求相似程度的简化方法

在实际应用中我们会发现, 要完成步骤 1.5, 需要计算出大量的 λ 截矩阵。(例如, 文献 [1] 中表 2, 需要写出百余个 λ 截矩阵方可获得。) 对如此大量的工作, 能否简化运算呢? 我们下面就来讨论这个问题。

我们仔细分析一下步骤 5° 不难得到下述命题:

命题3 把Fuzzy相似优先比矩阵 $R^1 = (r_{ij})_{n \times n}$ 的每一行(主对角线上元素除外)中的最小者, 列在 R^1 相应行的右边, 组成 $\min$ 列。在此列中数字最大的那行对应的样本与固定样本 x_0 最相似, 在对应样本的下方记上相似序号 1。若在 $\min$ 列中数字最大者有多个, 则在对应样本的下方都记上相似序号 1。然后去掉已标出相似序号的行和列, 再用上述方法得到相似序号为 2 的样本。反复进行下去, 即可得到全部样本与固定样本 x_0 的相似程度序号。

我们通过例题来熟悉这种简化方法。

例 1 矩阵 $R^{(1)}$ 如下:

	1	2	3	4	5	6	min
1	1	0.32	0.54	0.19	0.52	0.50	0.19
2	0.68	1	0.71	0.33	0.70	0.68	0.33
3	0.46	0.29	1	0.17	0.48	0.46	0.17
4	0.81	0.67	0.83	1	0.82	0.81	0.67
5	0.48	0.30	0.52	0.18	1	0.48	0.18
6	0.50	0.32	0.54	0.19	0.52	1	0.19
b_i				1			

(8)