

直觉 Menger 空间中的广义压缩映射原理 及其在微分方程中的应用*

S·库图苏¹, A·图纳², A·T·雅库特³

(1. 昂都库兹-马伊斯大学 理学与文学学院 数学系, 库鲁佩里特 55139 萨姆松, 土耳其;

2. 盖兹大学 理学与文学学院 数学系, 特克尼科库拉 06500 安卡拉, 土耳其;

3. 尼代大学 理学与文学学院 数学系, 尼代, 土耳其)

(协平推荐)

摘要: 利用 Atanassov 的思路, 将直觉 Menger 空间定义为由 Menger 提出的 Menger 空间的自然推广. 同时也得出一个新广义压缩映射, 并运用该压缩映射证明了直觉 Menger 空间中微分方程解的存在性定理.

关键词: 广义压缩映射; 直觉 Menger 空间; 直觉 Menger 赋范空间; 直觉概率有界集

中图分类号: O177.3; 175.15; 189.2 文献标识码: A

引 言

度量空间概念的许多推广, 可以通过修改设置距离函数的条件来获得. 其中推广的 Menger 空间, 首先由 Menger^[1] 提出并由 Schweizer 和 Sklar^[2-4]、Chang^[5] 和其他人^[6-11] 发展完善. 根据 Menger 的理论, 两点 x 和 y 之间的距离 $d(x, y)$ 被当作一个概率, 就是说 Menger 提出将非负数 $d(x, y)$ 替换为距离分布函数 $F_{xy}: \mathbf{R}^+ \rightarrow \mathbf{R}^+$. 那么, 对任意实数 t , $F_{xy}(t)$ 的值被描述为 x 和 y 之间的接近程度. 通过修改 Kramosil 和 Michalek^[12] 的理论, George 和 Veeramani^[13] 引入了模糊度量空间, 这与 Menger 空间十分相似^[10-11, 14]. Park^[15] 推广了模糊度量空间的概念, 提出直觉模糊度量空间.

本文对由 Menger^[1] 提出的 Menger 空间进行推广, 根据 t -模和 t -余模定义了直觉 Menger 空间的概念. 在这个直觉 Menger 空间上定义了 Hausdorff 拓扑, 并证明了每一个度量诱导出一个直觉概率度量. 进一步, 引入了 Cauchy 序列概念, 给出了使一个直觉 Menger 空间完备的充分必要条件. 得到了新的广义压缩映射原理, 并运用该原理证明了直觉 Menger 空间上的微分方程解的存在性定理.

1 直觉 Menger 空间

定义 1 二元运算 $T: [0, 1] \times [0, 1] \rightarrow [0, 1]$ 为 t -模, 当 T 满足以下条件: (a) T 为可交换

* 收稿日期: 2006-07-10; 修订日期: 2007-02-01

作者简介: Servet Kutukcu(联系人, E-mail: skutukcu@yahoo.com).

本文原文为英文, 海治译, 丁协平校.

和可结合的; (b) $T(a, 1) = a$ 对所有 $a \in [0, 1]$; (c) $T(a, b) \leq T(c, d)$ 对 $a \leq c, b \leq d$ 且 $a, b, c, d \in [0, 1]$.

定义2 二元运算 $S: [0, 1] \times [0, 1] \rightarrow [0, 1]$ 为 t -余模当且仅当 S 满足以下条件: (a) S 为可交换和可结合的; (b) $S(a, 0) = a$, 对所有 $a \in [0, 1]$; (c) $S(a, b) \leq S(c, d)$, 当 $a \leq c, b \leq d$ 且 $a, b, c, d \in [0, 1]$.

注1 t -模 T 和 t -余模 S 分别是为了描述模糊交和模糊并而提出的公理化概念, 最早由 Menger^[1] 在研究统计度量空间时提出, 并由许多研究者^[2, 67, 9-11, 13-14] 对此概念进行了实例阐述. 从文献[15]中得到:

- (a) 对任意 $a, b \in (0, 1)$ 有 $a > b$, 则存在 $c, d \in (0, 1)$ 满足 $T(a, c) \geq b, S(b, d) \leq a$;
- (b) 对任意 $a \in (0, 1)$, 存在 $b, c \in (0, 1)$ 使得 $T(b, b) \geq a, S(c, c) \leq a$.

在本文中, 记 $\mathbf{R} = (-\infty, \infty), \mathbf{R}^+ = [0, \infty]$.

定义3(见文献[3]) 距离分布函数 $F: \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}^+$ 在 \mathbf{R} 上左连续、非递增且 $\inf_{t \in \mathbf{R}} F(t) = 0, \sup_{t \in \mathbf{R}} F(t) = 1$. 记 D 表示所有的距离分布函数, H 表示 D 中满足以下条件的特殊元素:

$$H(t) = \begin{cases} 0, & \text{若 } t \leq 0, \\ 1, & \text{若 } t > 0. \end{cases}$$

如果 X 为非负集, $F: X \times X \rightarrow D$ 称为 X 上的概率距离, 并记 $F(x, y)$ 为 F_{xy} .

定义4 反距离分布函数 $L: \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}^+$ 在 \mathbf{R} 上右连续、非递增且 $\inf_{t \in \mathbf{R}} L(t) = 1, \sup_{t \in \mathbf{R}} L(t) = 0$. 记 E 表示所有的反距离分布函数, G 表示 E 中满足以下条件的特殊元素:

$$G(t) = \begin{cases} 1, & \text{若 } t \leq 0, \\ 0, & \text{若 } t > 0. \end{cases}$$

如果 X 为非空集, 则 $L: X \times X \rightarrow E$ 称为 X 上的概率反距离, 并记 $L(x, y)$ 为 L_{xy} .

定义5 如果 X 为非空集, F, L 分别为 X 上的概率距离和概率反距离, 且对所有 $x, y, z \in X, t, s \geq 0$ 满足以下条件, 则称三元组 (X, F, L) 为一个直觉概率度量空间.

- (a) $F_{xy}(t) + L_{xy}(t) \leq 1$;
- (b) $F_{xy}(0) = 0$;
- (c) $F_{xy}(t) = H(t)$ 当且仅当 $x = y$;
- (d) $F_{xy}(t) = F_{yx}(t)$;
- (e) 若 $F_{xz}(t) = 1$ 且 $F_{zy}(s) = 1$ 则 $F_{xy}(t + s) = 1$;
- (f) $L_{xy}(0) = 1$;
- (g) $L_{xy}(t) = G(t)$ 当且仅当 $x = y$;
- (h) $L_{xy}(t) = L_{yx}(t)$;
- (i) 若 $L_{xz}(t) = 0$ 且 $L_{zy}(s) = 0$ 则 $L_{xy}(t + s) = 0$;

若已验证 T 满足 t -模, S 满足 t -余模, 且满足以下三角不等式:

- (j) $F_{xy}(t + s) \geq T(F_{xz}(t), F_{zy}(s))$,
- (k) $L_{xy}(t + s) \leq S(L_{xz}(t), L_{zy}(s))$,

则称 (X, F, L, T, S) 为一个直觉 Menger 空间. 函数 $F_{xy}(t)$ 和 $L_{xy}(t)$ 分别表示参数为 t 时 x 和 y 之间的接近度和反接近度.

注2 每一个 Menger 空间 (X, F, T) 是一个形式为 $(X, F, 1 - F, T, S)$ 的直觉 Menger 空间, 其中 t -模 T 和 t -余模 S 是相关联的^[6], 即对任意 $x, y \in X, S(x, y) = 1 - T(1 - x, 1 - y)$.

例 1(诱导直觉概率度量) 令 (X, d) 为一个度量空间. 则对所有 $x, y \in X$ 和 $t \geq 0$, 度量 d 导出距离分布函数 $F: F_{xy}(t) = H(t - d(x, y))$ 和反距离分布函数 $L: L_{xy}(t) = G(t - d(x, y))$, 从而 (X, F, L) 为一个直觉概率度量空间. 称为由度量 d 诱导出的直觉概率度量空间. 若对所有 $a, b \in [0, 1]$, 有 t -模 T 满足 $T(a, b) = \min\{a, b\}$ 、 t -余模 S 满足 $S(a, b) = \min\{1, a + b\}$, 则 (X, F, L, T_M, S_M) 为一个直觉 Menger 空间.

注 3 注意到以上示例中, 与 t -模 $T(a, b) = \min\{a, b\}$ 和 t -余模 $S(a, b) = \max\{a, b\}$ 一起存在, 对任意 t -模和 t -余模, (X, F, L, T, S) 为一个直觉 Menger 空间. 还注意到在以上的例子中 t -模 T 和 t -余模 S 并没有关联.

2 直觉概率度量的拓扑诱导

本节阐述一个直觉概率度量的一个拓扑. 该拓扑诱导, 一大类直觉概率度量空间为 Hausdorff 空间. 还证明了在给出的拓扑的大量的直觉概率度量空间是可度量的.

定理 1 令 (X, F, L) 为一个直觉概率度量空间, T, S 为 $[0, 1] \times [0, 1]$ 上到 $[0, 1]$ 的二元运算, 对 $a, b, c, d \in [0, 1]$ 且 $a \leq c, b \leq d$ 时, T, S 满足 $T(a, b) \leq T(c, d), S(a, b) \leq S(c, d)$, 以及 $\sup_{t < 1} T(t, t) = 1, \inf_{t < 1} S(1-t, 1-t) = 0$, 那么 $\mathcal{U} = \{U_{\varepsilon, \lambda}\}_{\varepsilon > 0, \lambda \in (0, 1)}$ 为 $X \times X$ 上 Hausdorff 一致性的基, 其中

$$U_{\varepsilon, \lambda} = \left\{ (x, y) \in X \times X : F_{xy}(\varepsilon) > 1 - \lambda, L_{xy}(\varepsilon) < \lambda \right\}.$$

证明 由 Kelly^[16] 和 Schweizer^[4] 等的术语, 我们证明 $U_{\varepsilon, \lambda}$ 满足 Hausdorff 一致(或分离)的基的公理.

(a) 令 $\Lambda = \{(x, x) : x \in X\}$ 并给出 $U_{\varepsilon, \lambda}$ 因对任意 $x \in X, F_{xx}(\varepsilon) = 1$ 和 $L_{xx}(\varepsilon) = 0$ 有 $(x, x) \in U_{\varepsilon, \lambda}$, 从而有 $\Lambda \subset U_{\varepsilon, \lambda}$.

(b) 因为 $F_{xy}(t) = F_{yx}(t), L_{xy}(t) = L_{yx}(t)$, 所以 $U_{\varepsilon, \lambda}$ 是对称的.

(c) 给定 $U_{\varepsilon, \lambda}$. 以下说明存在一个 $W \in \mathcal{U}$ 满足 $W^\circ W \subset U$.

假设 λ' 足够小, 从而 $T(1-\lambda', 1-\lambda') > 1-\lambda, S(\lambda', \lambda') < \lambda$. 还假设 (x, y) 和 (y, z) 属于 $W(\varepsilon/2, \lambda')$, 从而 $F_{xy}(\varepsilon/2) > 1-\lambda', F_{yz}(\varepsilon/2) > 1-\lambda', L_{xy}(\varepsilon/2) < \lambda'$ 和 $L_{yz}(\varepsilon/2) < \lambda'$.

则根据定义 5 中的(j) 和(k) 有

$$\begin{aligned} F_{xz}(\varepsilon) &\geq T\left(F_{xy}\left(\frac{\varepsilon}{2}\right), F_{yz}\left(\frac{\varepsilon}{2}\right)\right) \geq T(1-\lambda', 1-\lambda') > 1-\lambda, \\ L_{xz}(\varepsilon) &\leq S\left(L_{xy}\left(\frac{\varepsilon}{2}\right), L_{yz}\left(\frac{\varepsilon}{2}\right)\right) \leq S(\lambda', \lambda') < \lambda, \end{aligned}$$

即 $(x, z) \in U_{\varepsilon, \lambda}$ 其中 $W^\circ W \subset U$.

(d) $U_{\varepsilon, \lambda}$ 和 $U_{\varepsilon/2, \lambda}$ 的交集 $U_{\min(\varepsilon, \varepsilon/2), \min(\lambda, \lambda)}$ 是 \mathcal{U} 中的一员. 从而, 簇 \mathcal{U} 为 $X \times X$ 上一个一致基.

(e) 若 $x \neq y$, 则存在一个 $\varepsilon > 0$, 满足 $F_{xy}(\varepsilon) \neq 1$ 和 $L_{xy}(\varepsilon) \neq 0$. 从而, 存在 ε_0, λ_0 使得 $F_{xy}(\varepsilon_0) = 1-\lambda_0$ 和 $L_{xy}(\varepsilon_0) = \lambda_0$. 从而得出 (x, y) 不在 $U(\varepsilon_0, \lambda_0)$ 中, 由簇 \mathcal{U} 生成的一致基分离的, 即 Hausdorff 是分离的. □

注 4 尤其对满足 $\sup_{t < 1} T(t, t) = 1$ 和 $\inf_{t < 1} S(1-t, 1-t) = 0$ 的所有直觉 Menger 空间, 定理 1 同样成立. 该定理同样适用于不是直觉 Menger 空间的直觉概率度量空间.

推论 1 令 (X, F, L) 为满足定理 1 假设的直觉概率度量空间, 则集合 $U_{\varepsilon, \lambda}(x) =$

$\{y \in X: F_{xy}(\varepsilon) > 1 - \lambda, L_{xy}(\varepsilon) < \lambda\}$ 为 X 上 Hausdorff 拓扑 $\tau_{(F,L)}$ (或 $(\varepsilon - \lambda)$ 拓扑) 的邻域基.

证明 这些集合在 X 上是由 \mathcal{U} 诱导出的一个一致拓扑的一个邻域基. □

注5 在推论1中,若 A 为 X 的一个开子集,当且仅当对每一个 $x \in A$, 存在 $\varepsilon > 0$ 和 $\lambda \in (0, 1)$ 使得 $U_{\varepsilon, \lambda}(x) = \{y \in X: F_{xy}(\varepsilon) > 1 - \lambda, L_{xy}(\varepsilon) < \lambda\}$ 属于 A .

定理2 若一个直觉概率度量空间满足定理1的假设,那么由集合 $U_{\varepsilon, \lambda}(x)$ 决定的拓扑为可度量的.

证明 根据文献[16]186的结论,若 $\{(\varepsilon_n, \lambda_n)\}$ 为一个收敛于 $(0, 0)$ 的序列,则集合体 $\{U(\varepsilon_n, \lambda_n)\}$ 为 \mathcal{U} 的一个可数基. □

令 (X, F) 为一个概率度量空间, T 为 $[0, 1] \times [0, 1]$ 到 $[0, 1]$ 上的二元运算,对 $a, b, c, d \in [0, 1], a \leq c, b \leq d$, 该运算满足 $T(a, b) \leq T(c, d)$ 和 $\sup_{t < 1} T(t, t) = 1$. 在文献[4]中已证得 (X, F) 为拓扑 τ_F 中由簇 $\{U_{\varepsilon, \lambda}^F(x)\}_{\varepsilon > 0, \lambda \in (0, 1)}$ 导出的 Hausdorff 拓扑空间, 式中 $U_{\varepsilon, \lambda}^F(x) = \{y \in X: F_{xy}(\varepsilon) > 1 - \lambda\}$.

命题1 令 (X, F, L) 为满足定理1假设的一个直觉概率度量空间,则对每一个 $x \in X, \varepsilon > 0, \lambda \in (0, 1)$ 有 $U_{\varepsilon, \lambda}(x) = U_{\varepsilon, \lambda}^F(x)$.

证明 显然有 $U_{\varepsilon, \lambda}(x) \subset U_{\varepsilon, \lambda}^F(x)$. 现在假设 $y \in U_{\varepsilon, \lambda}^F(x)$, 则 $F_{xy}(\varepsilon) > 1 - \lambda$. 这样,根据定义5的条件(a)有 $1 \geq F_{xy}(\varepsilon) + L_{xy}(\varepsilon) > 1 - \lambda + L_{xy}(\varepsilon)$. 从而有 $L_{xy}(\varepsilon) < \lambda$ 因此 $y \in U_{\varepsilon, \lambda}(x)$. □

定理3 令 (X, F, L) 为满足定理1假设的一个直觉概率度量空间,则拓扑 $\tau_{(F,L)}$ 和拓扑 τ_F 在 X 上重合.

定理4 令 (X, F, L) 为满足定理1假设的一个直觉概率度量空间,则对 X 中的序列 $\{x_n\}$, 有 $x_n \rightarrow x$ 当且仅当 $F_{xx_n}(t) \rightarrow 1$ 和 $L_{xx_n}(t) \rightarrow 0$, 其中 $n \rightarrow \infty$.

证明 取 $t > 0$, 假设 $x_n \rightarrow x$, 则对 $\lambda \in (0, 1)$, 存在一个整数 $n_0 = n_0(\varepsilon, \lambda) \in \mathbb{N}$, 对所有 $n \geq n_0$ 满足 $x_n \in U_{t, \lambda}(x)$. 则有 $1 - F_{xx_n}(t) < \lambda$ 和 $L_{xx_n}(t) < \lambda$, 从而有 $F_{xx_n}(t) \rightarrow 1$ 和 $L_{xx_n}(t) \rightarrow 0$, 其中 $n \rightarrow \infty$.

相反地, 若当 $n \rightarrow \infty$, 对每一个 $t > 0$ 有 $F_{xx_n}(t) \rightarrow 1$ 和 $L_{xx_n}(t) \rightarrow 0$, 则对 $\lambda \in (0, 1)$, 存在一个整数 $n_0 = n_0(\varepsilon, \lambda) \in \mathbb{N}$ 使得对所有 $n \geq n_0$ 有 $1 - F_{xx_n}(t) < \lambda$ 和 $L_{xx_n}(t) < \lambda$. 对所有 $n \geq n_0$, 有 $F_{xx_n}(t) > 1 - \lambda$ 和 $L_{xx_n}(t) < \lambda$. 从而有 $x_n \in U_{t, \lambda}(x)$ 和 $x_n \rightarrow x$. □

定义6 令 (X, F, L, T, S) 为一个直觉 Menger 空间, 并满足 $\sup_{t < 1} T(t, t) = 1$ 和 $\inf_{t < 1} S(1 - t, 1 - t) = 0$.

(a) 若对每一个 $\varepsilon > 0$ 和 $\lambda \in (0, 1)$, 存在一个正整数 $n_0 = n_0(\varepsilon, \lambda)$ 使得对所有 $n, m \geq n_0$, 满足式 $F_{x_n x_m}(\varepsilon) > 1 - \lambda$ 和 $L_{x_n x_m}(\varepsilon) < \lambda$ 则 X 中的序列 $\{x_n\}$ 称为 Cauchy 序列.

(b) 当一个直觉 Menger 空间中的每一个 Cauchy 序列是收敛的, 则称它为完备的.

定理5 令 (X, F, L, T, S) 为满足 $\sup_{t < 1} T(t, t) = 1$ 和 $\inf_{t < 1} S(1 - t, 1 - t) = 0$ 的直觉 Menger 空间, 若在 X 中的每一个 Cauchy 序列有收敛子序列, 则 (X, F, L, T, S) 为完备的.

证明 令 $\{x_n\}$ 为一个 Cauchy 序列, $\{x_{n_i}\}$ 为收敛于 x 的 $\{x_n\}$ 的子序列. 现在证明 $x_n \rightarrow x$. 令 $t > 0$ 和 $\varepsilon \in (0, 1)$. 选择 $\lambda \in (0, 1)$, 使得 $T(1 - \lambda, 1 - \lambda) \geq 1 - \varepsilon$ 和 $S(\lambda, \lambda) \leq \varepsilon$. 因为 $\{x_n\}$ 为一个 Cauchy 序列, 则存在一个正整数 n_0 使得对所有 $n, m \geq n_0$, 满足 $F_{x_n x_m}(t/2) >$

$1 - \lambda$ 和 $L_{x_n x_m}(t/2) < \lambda$. 因为 $x_{n_i} \rightarrow x$, 则存在一个正整数 n_j , 满足 $n_j > n_0$, $F_{x_n x}(t/2) > 1 - \lambda$ 和 $L_{x_n x}(t/2) < \lambda$. 若 $n \geq n_0$, 则有

$$F_{x_n x}(t) \geq T \left(F_{x_n x_{n_j}} \left(\frac{t}{2} \right), F_{x_{n_j} x} \left(\frac{t}{2} \right) \right) > T(1 - \lambda, 1 - \lambda) \geq 1 - \varepsilon,$$

$$F_{x_n x}(t) \leq S \left(L_{x_n x_{n_j}} \left(\frac{t}{2} \right), L_{x_{n_j} x} \left(\frac{t}{2} \right) \right) < S(\lambda, \lambda) \leq \varepsilon,$$

从而 $x_n \rightarrow x$, 因此 (X, F, L, T, S) 是完备的. □

注 6 若 (X, d) 是完备的, 则导出的直觉 Menger 空间 (X, F, L, T_M, S_M) 也是完备的.

引理 1 令 (X, F, L, T, S) 为满足 $\sup_{t < 1} T(t, t) = 1$ 和 $\inf_{t < 1} S(1 - t, 1 - t) = 0$ 的一个直觉 Menger 空间. 令 $\{x_n\}, \{y_n\}$ 为 X 中分别满足 $x_n \rightarrow x, y_n \rightarrow y$ 的两个序列.

(a) 对 $t \geq 0$, 有 $\liminf_{n \rightarrow \infty} F_{x_n y_n}(t) \geq F_{xy}(t)$ 和 $\limsup_{n \rightarrow \infty} L_{x_n y_n}(t) \leq L_{xy}(t)$.

(b) 若 $t \geq 0$ 为 F_{xy} 和 L_{xy} 的一个连续点, 则有 $\lim_{n \rightarrow \infty} F_{x_n y_n}(t) = F_{xy}(t)$ 和 $\lim_{n \rightarrow \infty} L_{x_n y_n}(t) = L_{xy}(t)$.

证明 若 $t = 0$, 则对所有 n , 满足 $F_{x_n y_n}(0) = 0 = F_{xy}(0)$ 和 $L_{x_n y_n}(0) = 1 = L_{xy}(0)$.

(a) 假设给定 $t > 0, 0 < \varepsilon < t$. 根据定义 5 的(j)和(k)有

$$F_{x_n y_n}(t) \geq T(F_{x_n x}(\varepsilon/2), T(F_{xy}(t - \varepsilon), F_{yy_n}(\varepsilon/2))),$$

$$L_{x_n y_n}(t) \leq S(L_{x_n x}(\varepsilon/2), S(L_{xy}(t - \varepsilon), L_{yy_n}(\varepsilon/2)));$$

$$\liminf_n F_{x_n y_n}(t) \geq T(1, T(F_{xy}(t - \varepsilon), 1)) = F_{xy}(t - \varepsilon),$$

$$\limsup_n L_{x_n y_n}(t) \leq S(0, S(L_{xy}(t - \varepsilon), 0)) = L_{xy}(t - \varepsilon).$$

从而得到

$$\liminf_n F_{x_n y_n}(t) \geq F_{xy}(t), \quad \limsup_n L_{x_n y_n}(t) \leq L_{xy}(t).$$

(b) 取 $\varepsilon > 0$ 满足 $\varepsilon < t/2$. 则存在 $n_0 \in \mathbb{N}$, 对所有 $n \geq n_0$ 满足

$$F_{x_n y_n}(t) \geq F_{x_n y_n}(t - \varepsilon) \geq T(F_{x_n x}(\varepsilon/2), T(F_{xy}(t - 2\varepsilon), F_{yy_n}(\varepsilon/2))),$$

$$L_{x_n y_n}(t) \leq L_{x_n y_n}(t - \varepsilon) \leq S(L_{x_n x}(\varepsilon/2), S(L_{xy}(t - 2\varepsilon), L_{yy_n}(\varepsilon/2)));$$

$$F_{xy}(t + 2\varepsilon) \geq F_{xy}(t + \varepsilon) \geq T(F_{xx}(\varepsilon/2), T(F_{x_n y_n}(t), F_{y_n y}(\varepsilon/2))),$$

$$L_{xy}(t + 2\varepsilon) \leq L_{xy}(t + \varepsilon) \leq S(L_{xx}(\varepsilon/2), S(L_{x_n y_n}(t), L_{y_n y}(\varepsilon/2))).$$

令 $n \rightarrow \infty$, 这意味着

$$\liminf_n F_{x_n y_n}(t) \geq T(1, T(F_{xy}(t - 2\varepsilon), 1)) = F_{xy}(t - 2\varepsilon),$$

$$\limsup_n L_{x_n y_n}(t) \leq S(0, S(L_{xy}(t - 2\varepsilon), 0)) = L_{xy}(t - 2\varepsilon);$$

$$F_{xy}(t + 2\varepsilon) \geq T(1, T(\liminf_n F_{x_n y_n}(t), 1)) = \liminf_n F_{x_n y_n}(t),$$

$$L_{xy}(t + 2\varepsilon) \leq S(0, S(\limsup_n L_{x_n y_n}(t), 0)) = \limsup_n L_{x_n y_n}(t).$$

因为 $t > 0$ 为 F_{xy} 和 L_{xy} 的连续点, 从而导出 $F_{xy}(t) = \liminf_n F_{x_n y_n}(t)$ 和 $L_{xy}(t) = \limsup_n L_{x_n y_n}(t)$. □

3 直觉 Menger 赋范空间

作为 Schweizer 和 Sklar^[3] 的 Menger 赋范空间的推广, 本节将定义直觉 Menger 赋范空间.

定义 7 如果 X 为一个实向量空间, F 为一个从 X 到 D 的距离分布映射, L 为 X 到 E 的一

个反距离分布映射, T 和 S 分别为连续的 t -模和连续的 t -余模, 则称五元组 (X, F, L, T, S) 为一个直觉 Menger 赋范空间. 对所有 $x, y, z \in X, t, s \geq 0$, (X, F, L, T, S) 满足以下条件:

- (a) $F_x(t) + L_x(t) \leq 1$;
- (b) $F_x(0) = 0$;
- (c) $F_x(t) = H(t)$ 当且仅当 $x = y$;
- (d) 对每一个 $\alpha \neq 0, F_{\alpha x}(t) = F_x(t/|\alpha|)T$;
- (e) $F_{x+y}(t+s) \geq T(F_x(t), F_y(s))$;
- (f) $L_x(0) = 1$;
- (g) $L_x(t) = G(t)$ 当且仅当 $x = y$;
- (h) 对每一个 $\alpha \neq 0, L_{\alpha x}(t) = L_x(t/|\alpha|)$;
- (i) $L_{x+y}(t+s) \leq S(L_x(t), L_y(s))$.

这时, 称 (F, L) 称为直觉 Menger 范数.

定义 8 如果对每一 $\varepsilon > 0$ 和 $\lambda \in (0, 1)$, 存在一个正整数 $n_0 = n_0(\varepsilon, \lambda)$, 满足对所有 $n, m \geq n_0$ 有 $F_{x_n - x_m}(\varepsilon) > 1 - \lambda$ 和 $L_{x_n - x_m}(\varepsilon) < \lambda$ 则称直觉 Menger 赋范空间 (X, F, L, T, S) 中的一个序列 $\{x_n\}$ 是一 Cauchy 序列. 如果对每一个 $t \geq 0$, 当 $n \rightarrow \infty$ 时有 $F_{x_n - x}(t) \rightarrow 1$ 和 $L_{x_n - x}(t) \rightarrow 0$, 则称序列 $\{x_n\}$ 收敛于 X 中的 x , 并记为 $x_n \rightarrow x$. 一个直觉 Menger 赋范空间为完备的当且仅当其中每一个 Cauchy 序列为收敛的.

引理 2 令 (X, F, L, T, S) 为一个直觉 Menger 赋范空间. 若定义 $F_{xy}(t) = F_{x-y}(t)$ 和 $L_{xy}(t) = L_{x-y}(t)$, 则 (X, F, L, T, S) 为由直觉 Menger 赋范数 (F, L) 导出的直觉 Menger 空间.

引理 3 令 (F, L) 为 X 上的直觉 Menger 范数. 则对每一个 $t \geq 0$ 和 $x, y \in X$, 有 $F_{x-y}(t) = F_{y-x}(t), L_{x-y}(t) = L_{y-x}(t)$.

定义 9 令 (X, F, L, T, S) 为一个直觉 Menger 赋范空间. 则簇 $\mathcal{U} = \{U_{\varepsilon, \lambda}\}_{\varepsilon > 0, \lambda \in (0, 1)}$, 其中 $U_{\varepsilon, \lambda} = \{(x, y) \in X \times X: F_{x-y}(\varepsilon) > 1 - \lambda, L_{x-y}(\varepsilon) < \lambda\}$ 为 $X \times X$ 上的 Hausdorff 一致基. 注意到该拓扑与由直觉概率度量引出的拓扑完全相同.

4 广义压缩映射

定理 6 令 (X, F, L, T, S) 为一个完备的直觉 Menger 空间, 对所有 $t \in [0, 1]$, 有 $T(t, t) \geq t$ 和 $S(1-t, 1-t) \leq 1-t$. 令映射 $A: X \rightarrow X$ 满足以下条件:

$$F_{Ax_1y}(t) \geq F_{xy}(t/k(\alpha, \beta)), \quad (1)$$

$$L_{Ax_1y}(t) \leq L_{xy}(t/k(\alpha, \beta)). \quad (2)$$

对所有 $x, y \in X, t \geq 0$ 和 $\alpha, \beta \in (0, \infty)$ 有 $F_{xy}(\alpha) > 0, F_{xy}(\beta) < 1, L_{xy}(\alpha) < 1$ 和 $L_{xy}(\beta) > 0$, 其中 $k(\alpha, \beta): (0, \infty)^2 \rightarrow (0, 1)$ 为一个函数. 则 A 在 X 中存在一个唯一不动点.

证明 第一步. 对任意给定的 $\varepsilon > 0$ 和 $\lambda \in (0, 1)$, 存在 $x_0 \in X$ 和 x_0 的一个 (ε, λ) -邻域 $N(x_0, \varepsilon, \lambda) = \{x \in X: F_{xx_0}(\varepsilon) > 1 - \lambda, L_{xx_0}(\varepsilon) < \lambda\}$, 满足 $A: N(x_0, \varepsilon, \lambda) \rightarrow N(x_0, \varepsilon, \lambda)$.

假定相反, 则存在 $\varepsilon_0 > 0$ 和 $\lambda_0 \in (0, 1)$, 使得对每一个 $x \in X$, 存在一个 $x_1 \in X$, 满足 $Ax_1 \notin N(x_1, \varepsilon_0, \lambda_0)$, 即是

$$F_{xx_1}(\varepsilon_0) > 1 - \lambda_0, F_{Ax_1x}(\varepsilon_0) \leq 1 - \lambda_0, \quad (3)$$

$$L_{xx_1}(\varepsilon_0) < \lambda_0, L_{Ax_1x}(\varepsilon_0) \geq \lambda_0. \quad (4)$$

情况 I 若 $F_{xx_1}(\varepsilon_0/2) > 1 - \lambda_0/2$ 和 $L_{xx_1}(\varepsilon_0/2) < \lambda_0/2$, 则

$$F_{xAx_1}(\varepsilon_0) \geq T(F_{xAx}(\varepsilon_0/2), F_{Ax_1}(\varepsilon_0/2)), \quad (5)$$

$$L_{xAx_1}(\varepsilon_0) \leq S(L_{xAx}(\varepsilon_0/2), L_{Ax_1}(\varepsilon_0/2)). \quad (6)$$

若 $x = x_1$, 则 $F_{xAx_1}(\varepsilon_0/2) = 1$ 和 $L_{xAx_1}(\varepsilon_0/2) = 0$. 由式(3)~(6)可得

$$1 - \lambda_0 \geq F_{xAx_1}(\varepsilon_0) \geq F_{xAx}(\varepsilon_0/2), \quad (7)$$

$$\lambda_0 \leq L_{xAx_1}(\varepsilon_0) \leq L_{xAx}(\varepsilon_0/2). \quad (8)$$

若 $x \neq x_1$, 则存在 $t_0 > 0$ 使得 $F_{xx_1}(t_0) < 1$ 和 $L_{xx_1}(t_0) > 0$. 由条件(1)、(2)和情况 I 的假设, 有

$$F_{xAx_1}(\varepsilon_0/2) \geq F_{xx_1}(\varepsilon_0/2k(\varepsilon_0/2, t_0)) \geq F_{xx_1}(\varepsilon_0/2) > 1 - \lambda_0/2,$$

$$L_{xAx_1}(\varepsilon_0/2) \leq L_{xx_1}(\varepsilon_0/2k(\varepsilon_0/2, t_0)) \leq L_{xx_1}(\varepsilon_0/2) < \lambda_0/2.$$

从式(3)~(6)式可得

$$T(F_{xAx}(\varepsilon_0/2), 1 - \lambda_0/2) \leq T(F_{xAx}(\varepsilon_0/2), F_{Ax_1}(\varepsilon_0/2)) \leq F_{xAx_1}(\varepsilon_0) \leq 1 - \lambda_0,$$

$$S(L_{xAx}(\varepsilon_0/2), \lambda_0/2) \geq S(L_{xAx}(\varepsilon_0/2), L_{Ax_1}(\varepsilon_0/2)) \geq L_{xAx_1}(\varepsilon_0) \geq \lambda_0.$$

从而有

$$F_{xAx}(\varepsilon_0/2) \leq 1 - \lambda_0, \quad L_{xAx}(\varepsilon_0/2) \geq \lambda_0. \quad (9)$$

情况 II 若 $F_{xx_1}(\varepsilon_0/2) \leq 1 - \lambda_0/2$ 和 $L_{xx_1}(\varepsilon_0/2) \geq \lambda_0/2$, 则根据条件(1)和(2), 有

$$F_{xAx_1}(\varepsilon_0) \geq T(F_{xAx}((1 - k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0))\varepsilon_0), F_{Ax_1}(k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0)\varepsilon_0)) \geq T(F_{xAx}((1 - k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0))\varepsilon_0), F_{xx_1}(\varepsilon_0)),$$

$$L_{xAx_1}(\varepsilon_0) \leq S(L_{xAx}((1 - k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0))\varepsilon_0), L_{Ax_1}(k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0)\varepsilon_0)) \leq S(L_{xAx}((1 - k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0))\varepsilon_0), L_{xx_1}(\varepsilon_0)).$$

由式(3)和(4), 有

$$1 - \lambda_0 \geq F_{xAx_1}(\varepsilon_0) \geq T(F_{xAx}((1 - k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0))\varepsilon_0), 1 - \lambda_0) \geq F_{xAx}((1 - k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0))\varepsilon_0),$$

$$\lambda_0 \leq L_{xAx_1}(\varepsilon_0) \leq S(L_{xAx}((1 - k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0))\varepsilon_0), \lambda_0) \leq L_{xAx}((1 - k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0))\varepsilon_0).$$

假设 $v_0 = \min\{\varepsilon_0/2, (1 - k(\varepsilon_0/2, \varepsilon_0))\varepsilon_0\}$, 则通过式(9)可得

$$F_{xAx}(v_0) \leq 1 - \lambda_0, \quad L_{xAx}(v_0) \geq \lambda_0. \quad (10)$$

因为 $\lim_{t \rightarrow \infty} F_{x_0Ax_0}(t) = 1$ 和 $\lim_{t \rightarrow \infty} L_{x_0Ax_0}(t) = 0$, 所以对任意固定的 $x_0 \in X$, 存在一个 $t_1 > 0$ 使得 $F_{x_0Ax_0}(t_1) > 0$ 和 $L_{x_0Ax_0}(t_1) < 1$. 对 $t \geq 0$ 和 $n = 1, 2, \dots$, 易知 $F_{A^n x_0 A^{n+1} x_0}(t) \geq F_{x_0Ax_0}(t/k^n(t, t_0))$ 和 $L_{A^n x_0 A^{n+1} x_0}(t) \leq L_{x_0Ax_0}(t/k^n(t, t_0))$. 取 $t = v_0$, 对 $n = 1, 2, \dots$, 有 $F_{A^n x_0 A^{n+1} x_0}(v_0) \geq F_{x_0Ax_0}(v_0/k^n(v_0, t_0))$ 和 $L_{A^n x_0 A^{n+1} x_0}(v_0) \leq L_{x_0Ax_0}(v_0/k^n(v_0, t_0))$. 令 n 足够大使得 $F_{x_0Ax_0}(v_0/k^n(v_0, t_0)) > 1 - \lambda_0$ 和 $L_{x_0Ax_0}(v_0/k^n(v_0, t_0)) < \lambda_0$, 则有 $F_{A^n x_0 A^{n+1} x_0}(v_0) > 1 - \lambda_0$ 和 $L_{A^n x_0 A^{n+1} x_0}(v_0) < \lambda_0$. 该式与(10)式相矛盾, 于是证明完成. 由于 A 满足条件(1)和(2)且 A 为连续的, 因此 $A: \overline{N(x_0, \varepsilon, \lambda)} \rightarrow \overline{N(x_0, \varepsilon, \lambda)}$.

第二步. 任意给定 $\varepsilon_n > 0$ 和 $\lambda_n \in (0, 1)$, 对 $n = 1, 2, \dots$ 有 $\varepsilon_n > \varepsilon_{n+1}$, $\lambda_n > \lambda_{n+1}$, $\varepsilon_n \rightarrow 0^+$ 和 $\lambda_n \rightarrow 0^+$. 根据第一步得出的结论, 存在 $x_n \in X$ 和一个 x_n 的 $(\varepsilon_n, \lambda_n)$ -邻域 $N(x_n, \varepsilon_n, \lambda_n)$, 对 $n = 1, 2, \dots$, 有 $A: \overline{N(x_n, \varepsilon_n, \lambda_n)} \rightarrow \overline{N(x_n, \varepsilon_n, \lambda_n)}$. 明显地, 对所有 $n \geq 1$, 有

$\overline{N(x_{n+1}, \epsilon_{n+1}, \lambda_{n+1})} \subseteq \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)}$. 从而 $A: \bigcap_{n \geq 1} \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)} \rightarrow \bigcap_{n \geq 1} \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)}$. 现在证明: $\bigcap_{n \geq 1} \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)} \neq f$. 对任意给定的 $\epsilon > 0, \lambda \in (0, 1)$ 和足够大的 n 满足 $\epsilon_n < \epsilon$ 和 $\lambda_n < \lambda$ 选择 $t_{n,m} \in (\epsilon_n, \epsilon)$ 使 $t_{n,m}$ 为 $F_{x_n x_{n+m}}(t)$ 和 $L_{x_n x_{n+m}}(t)$ 的一个连续点. 因为根据引理 1 有 $x_{n+m} \in \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)}$, 因此 $F_{x_n x_{n+m}}(\epsilon) \geq F_{x_n x_{n+m}}(t_{n,m}) \geq 1 - \lambda_n > 1 - \lambda$ 和 $L_{x_n x_{n+m}}(\epsilon) \leq L_{x_n x_{n+m}}(t_{n,m}) \leq \lambda_n < \lambda$ 该式表明 $\{x_n\}$ 为直觉 Menger 空间 X 中的一个 Cauchy 序列. 令 $x_n \rightarrow x$, 则有 $x \in \bigcap_{n \geq 1} \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)}$. 从而证得 $\bigcap_{n \geq 1} \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)} \neq f$.

第三步. 最后证明 $\bigcap_{n \geq 1} \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)}$ 只包含一个点. 假设情况相反, 则存在 $x, y \in \bigcap_{n \geq 1} \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)}$, 使 $x \neq y$. 从而存在 $t_0 > 0$ 和 $\lambda_0 \in (0, 1)$, 满足 $F_{xy}(t_0) < \lambda_0, L_{xy}(t_0) > 1 - \lambda_0$. 令 n 足够大以使 $\epsilon_n < t_0/2$ 和 $1 - \lambda_n > \lambda_0$, 则有 $F_{xy}(t_0) \geq T(F_{xx_n}(t_0/2), F_{x_n y}(t_0/2))$ 和 $L_{xy}(t_0) \leq S(L_{xx_n}(t_0/2), L_{x_n y}(t_0/2))$. 取 $t_n, s_n \in (\epsilon_n, t_0/2)$ 以使 t_n 为 $F_{xx_n}(t)$ 和 $L_{xx_n}(t)$ 的一个连续点, s_n 为 $F_{x_n y}(t)$ 和 $L_{x_n y}(t)$ 的一个连续点, 则有 $F_{xx_n}(t_n) \geq 1 - \lambda_n, L_{xx_n}(t_n) \leq \lambda_n, F_{x_n y}(s_n) \geq 1 - \lambda_n$ 和 $L_{x_n y}(s_n) \leq \lambda_n$, 因此有 $F_{xy}(t_0) > \lambda_0$ 和 $L_{xy}(t_0) < 1 - \lambda_0$, 从而出现矛盾. 因此 $\bigcap_{n \geq 1} \overline{N(x_n, \epsilon_n, \lambda_n)}$ 只包含一个点且该点为 A 的唯一不动点. □

定义 10 令 (X, F, L, T, S) 为直觉 Menger 空间, W 为 X 的一个子集, 如果满足以下条件:

$$\sup_{t > 0} \inf_{x, y \in W} F_{xy}(t) = 1, \inf_{t > 0} \sup_{x, y \in W} F_{xy}(t) = 0,$$

则称 W 为直觉概率有界的.

定理 7 令 (X, F, L, T, S) 为一个完备直觉 Menger 赋范空间, C 为 X 的一个直觉概率有界闭凸子集, $A: C \rightarrow X$ 为广义压缩映射, $Q: C \rightarrow X$ 为一个 $Q(C)$ 是相对紧的连续映射. 若对所有 $x, y \in C$ 有 $Ax + Qy \in C$, 则 $A + Q$ 在 C 中有一个不动点.

证明 对任意给定的 $y \in C$, 已知 $Ax + Qy: C \rightarrow C$ 为广义压缩映射. 根据定理 1, $Ax + Qy$ 有一个不动点 $x_{(y)} \in C$, 满足 $x_{(y)} = Ax_{(y)} + Qy$. 现在定义一个映射 P 为: 对所有 $y \in C, Py = x_{(y)}$, 其中 $x_{(y)}$ 为 $Ax + Qy$ 的唯一不动点. 很明显, P 为从 C 到 C 的一个连续映射且 $P(C)$ 为相对紧的. 从而存在 $z \in C$, 使得 $z = Pz$. 取 $y = z$, 则有 $z = Pz = x_{(z)} = Ax_{(z)} + Qz$ 即 $z = Az + Qz$. 从而定理得证. □

5 直觉 Menger 赋范空间中的微分方程

本节将利用第 4 节给出的结论, 证明直觉 Menger 赋范空间中一类微分方程解的存在性.

令 (X, F, L, T, S) 为一个直觉 Menger 赋范空间, $C([0, A], X)$ 为 (X, F, L, T, S) 上的连续映射 $x(\cdot): [0, A] \rightarrow X$ 的一个集合. 分别定义映射 $F: C([0, A], X) \rightarrow D$ 和 $L: C([0, A], X) \rightarrow E$ 如下:

$$F_x(\cdot)(t) = \lim_{k \rightarrow \tau} \inf_{s \in [0, A]} F_{x(s)}(k), L_x(\cdot)(t) = \lim_{k \rightarrow \tau} \inf_{s \in [0, A]} L_{x(s)}(k).$$

以下命题的证明因简单而略去.

命题 2 令 (X, F, L, T, S) 为带连续 t -模 T 和连续 t -余模 S 的直觉 Menger 赋范空间. 则 $(C([0, A], X), F, L, T, S)$ 为一个直觉 Menger 赋范空间. 进一步地, 若 (X, F, L, T, S) 是完备的, 则 $(C([0, A], X), F, L, T, S)$ 也是完备的.

现在我们证明在一个完备直觉 Menger 赋范空间 (X, F, L, T, S) 中, 如下微分方程解的存在性:

$$\begin{cases} x'(t) = f(t, x) + g(t, x), \\ x(0) = x_0. \end{cases}$$

该赋范空间满足: 对所有 $t \in [0, 1]$, t -模 T 满足 $T(t, t) \geq t$ 且 t -余模 S 满足 $S(1-t, 1-t) \leq 1-t$. 对任意 $\varepsilon > 0$, $\lambda \in (0, 1)$ 和 $x_0 \in X$, 定义

$$N(x_0, \varepsilon, \lambda) = \left\{ x: F_{x-x_0}(\varepsilon) > 1-\lambda, L_{x-x_0}(\varepsilon) < \lambda \right\}.$$

令 f 和 g 为从 $\mathbf{R} \times \overline{N(x_0, \varepsilon, \lambda)}$ 到 X 的两个连续映射并满足

(i) 对 $s \geq 0$ 和 $x, y \in \overline{N(x_0, \varepsilon, \lambda)}$, $F_{f(t,x)-f(t,y)}(s) \geq F_{xy}(s/K)$, 其中 $K > 0$ 为一个常数;

(ii) 对每一个 $t, g(t, \overline{N(x_0, \varepsilon, \lambda)})$ 为 X 中的相对紧子集.

定理 8 在上述条件(i)和(ii)下, 存在一个 $\delta_0 > 0$ 足够小, 使得微分方程

$$\begin{cases} x'(t) = f(t, x) + g(t, x), \\ x(0) = x_0 \end{cases} \quad (11)$$

在 $C([0, \delta_0], X)$ 中有一个解.

证明 已知(11)式与如下的积分方程等价:

$$x(t) = x_0 + \int_0^t f(s, x(s)) ds + \int_0^t g(s, x(s)) ds.$$

令 $C([0, \delta_0], X)$ 如前, 并令 $W = \left\{ x(\cdot) \in C([0, \delta_0], X): x(0) = x_0, F_{x(s)-x_0}(\varepsilon) > 1-\lambda, L_{x(s)-x_0}(\varepsilon) < \lambda \right\}$, 其中 $s \in [0, \delta_0]$ 和 $\delta_0 > 0$ 足够小以使 $K\delta_0 < 1$, 且有

$$F_I(\varepsilon) > 1-\lambda, L_I(\varepsilon) < \lambda$$

其中下角 $I = \int_0^t (f(s, x(s)) + g(s, x(s))) ds, t \in [0, \delta_0], x(\cdot) \in W$. 显然, $W \subset C([0, \delta_0], X)$ 是凸的. 对所有 $x(\cdot) \in C([0, \delta_0], X)$ 和 $x(s) \in \overline{N(x_0, \varepsilon, \lambda)}, s \in [0, \delta_0]$, 令

$$Ax(t) = x_0 + \int_0^t f(s, x(s)) ds, Qx(t) = \int_0^t g(s, x(s)) ds.$$

可证明 A 和 Q 为连续的且有 $A + Q: W \rightarrow W$. 从而 $A + Q: W \rightarrow W$ 并且 Q 是紧的. 现在证明 $A: W \rightarrow C([0, \delta_0], X)$ 为一个广义压缩映射. 实际上, 对任意 $x(\cdot), y(\cdot) \in W$, 有

$F_{Ax(t)-Ay(t)}(k) = F_J(k)$ 和 $L_{Ax(t)-Ay(t)}(k) = L_J(k)$, 其中下角 $J = \int_0^t (f(s, x(s)) - f(s, y(s))) ds$. 对任意 $t \in [0, \delta_0]$ 和 $k > 0$, 存在一个序列 $\{k_i^{(n)}\} \subset [0, \delta_0]$, 使得对 $F_J(k)$ 和 $L_J(k)$ 的所有的连续点满足: 当 $n \rightarrow \infty$ 时, $k_i^{(n)} \rightarrow k$. 从而有

$$F_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \geq F_J(k_i^{(n)}) = \lim_{\max_1 \leq i \leq N(\Delta t_i) \rightarrow 0} F_R(k_i^{(n)}),$$

$$L_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \leq L_J(k_i^{(n)}) = \lim_{\min_1 \leq i \leq N(\Delta t_i) \rightarrow 0} L_R(k_i^{(n)}),$$

其中下角 $R = \sum_{i=1}^n (f(\xi_i, x(\xi_i)) - f(\xi_i, y(\xi_i))) \Delta t_i, 0 = \xi_0 < \xi_1 < \dots < \xi_N = t, \Delta t_i = \xi_i - \xi_{i-1}, i = 1, 2, \dots, N$. 由此推得

$$F_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \geq \lim_{\max_1 \leq i \leq N(\Delta t_i) \rightarrow 0} \min \left\{ F_{f(\xi_i, x(\xi_i))-f(\xi_i, y(\xi_i))}(k_i^{(n)}/t) \right\} \geq$$

$$\inf_{s \in [0, \delta_0]} F_{f(s, x(s))-f(s, y(s))}(k_i^{(n)}/t) \geq$$

$$\inf_{s \in [0, \delta_0]} F_{x(s)-y(s)}(k_i^{(n)}/Kt) \geq \inf_{s \in [0, \delta_0]} F_{x(s)-y(s)}(k_i^{(n)}/K\delta_0),$$

$$F_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \leq \lim_{\max_1 \leq i \leq n(\Delta t_i) \rightarrow 0} \max \left\{ L_f(\xi_i, x(\xi_i)) - f(\xi_i, y(\xi_i)) (k t^{(n)}/t) \right\} \leq$$

$$\sup_{s \in [0, \delta_0]} L_f(s, x(s)) - f(s, y(s)) (k t^{(n)}/t) \leq$$

$$\sup_{s \in [0, \delta_0]} L_{x(s)-y(s)}(k t^{(n)}/Kt) \geq \sup_{s \in [0, \delta_0]} L_{x(s)-y(s)}(k t^{(n)}/K\delta_0).$$

令 $n \rightarrow \infty$ 并在上面不等式中取极限, 则有

$$F_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \geq \lim_{k_t^{(n)} \rightarrow k^-} \left(\inf_{s \in [0, \delta_0]} F_{x(s)-y(s)}(k t^{(n)}/K\delta_0) \right) = F_{x(\cdot)-y(\cdot)}(k/K\delta_0),$$

$$L_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \leq \lim_{k_t^{(n)} \rightarrow k^-} \left(\sup_{s \in [0, \delta_0]} L_{x(s)-y(s)}(k t^{(n)}/K\delta_0) \right) = L_{x(\cdot)-y(\cdot)}(k/K\delta_0).$$

因此

$$\inf_{t \in [0, \delta_0]} F_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \geq F_{x(\cdot)-y(\cdot)}(k/K\delta_0)$$

和

$$\sup_{t \in [0, \delta_0]} L_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \leq L_{x(\cdot)-y(\cdot)}(k/K\delta_0).$$

从而得出

$$\lim_{k \rightarrow \bar{\lambda}} \bar{\lambda} \left(\inf_{t \in [0, \delta_0]} F_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \right) \geq \lim_{k \rightarrow \bar{\lambda}} \bar{\lambda} F_{x(\cdot)-y(\cdot)}(k/K\delta_0),$$

相似地有

$$\lim_{k \rightarrow \bar{\lambda}} \bar{\lambda} \left(\sup_{t \in [0, \delta_0]} L_{Ax(t)-Ay(t)}(k) \right) \leq \lim_{k \rightarrow \bar{\lambda}} \bar{\lambda} L_{x(\cdot)-y(\cdot)}(k/K\delta_0).$$

即是: $F_{Ax(\cdot)-Ay(\cdot)}(\lambda) \geq F_{x(\cdot)-y(\cdot)}(\lambda/K\delta_0)$ 并且有 $L_{Ax(\cdot)-Ay(\cdot)}(\lambda) \leq L_{x(\cdot)-y(\cdot)}(\lambda/K\delta_0)$, $\lambda > 0$. 这表明 $A: W \rightarrow C([0, \delta_0], X)$ 为一广义压缩映射, 从而根据定理 7 证明完成. \square

[参 考 文 献]

- [1] Menger K. Statistical metric spaces[J]. Proc Nat Acad Sci, 1942, **28**: 535-537.
- [2] Schweizer B, Sklar A. Statistical metric spaces[J]. Pacific J Math, 1960, **10**(1): 313-334.
- [3] Schweizer B, Sklar A. Probabilistic Metric Spaces [M]. New York: North-Holland, 1983.
- [4] Schweizer B, Sklar A, Thorp E. The metrization of statistical metric spaces[J]. Pacific J Math, 1960, **10**: 673-675.
- [5] Chang S S, Lee B S, Cho Y J, et al. Generalized contraction mapping principle and differential equations in probabilistic metric spaces[J]. Proceedings of the American Mathematical Society, 1996, **124** (8): 2367-2376.
- [6] Hadzic O, Pap E. Fixed Point Theory in Probabilistic Metric Spaces [M]. Dordrecht: Kluwer Acad Pub, 2001.
- [7] Hadzic O, Pap E, Radu V. Generalized contraction mapping principles in probabilistic metric spaces [J]. Acta Math Hungar, 2003, **101**(1/2): 131-148.
- [8] Mihet D. On the contraction principle in Menger and non-Archimedean Menger spaces[J]. An Univ Timisoara Ser Mat Inform, 1994, **32**(2): 45-50.
- [9] Klement E P, Mesiar R, Pap E. Triangular Norms [M]. Trends in Logic 8. Dordrecht: Kluwer Acad Pub, 2000.
- [10] Radu V. Lectures on Probabilistic Analysis [M]. West University of Timisoara, 1996.
- [11] Radu V. Some remarks on the probabilistic contractions on fuzzy Menger spaces[A/J]. In: The Eighth Internat Conf on Applied Mathematics and Computer Science[C]. Cluj-Napoca, 2002; Automat Comput Appl Math, 2002, **11**(1): 125-131.
- [12] Kramosil O, Michalek J. Fuzzy metric and statistical metric spaces[J]. Kybernetika, 1975, **11**: 326-334.

- [13] George A, Veeramani P. On some results in fuzzy metric spaces[J]. Fuzzy Sets and Systems, 1994, **64**: 395-399.
- [14] Mihet D. A Banach contraction theorem in fuzzy metric spaces[J]. Fuzzy Sets and Systems, 2004, **144**: 431-439.
- [15] Park J H. Intuitionistic fuzzy metric spaces[J]. Chaos, Solitons & Fractals, 2004, **22**: 1039-1046.
- [16] Kelley J L. General Topology [M]. Princeton, 1955.
- [17] Atanassov K. Intuitionistic fuzzy sets[J]. Fuzzy Sets and Systems, 1986, **20**: 87-96.

Generalized Contraction Mapping Principle in Intuitionistic Menger Spaces and an Application to Differential Equations

Servet Kutukcu¹, Adnan Tuna², Atakan T. Yakut³

(1. Department of Mathematics, Faculty of Science and Arts,
Ondokuz Mayıs University, Kurupelit, 55139 Samsun, Turkey;

2. Department of Mathematics, Faculty of Science and Arts,
Gazi University, Teknikokullar, 06500 Ankara, Turkey;

3. Department of Mathematics, Faculty of Science and Arts,
Nigde University, Nigde, Turkey)

Abstract: Using the idea of Atanassov, the notion of intuitionistic Menger spaces was defined as a natural generalizations of Menger spaces due to Menger. A new generalized contraction mapping and utilize this contraction mapping to prove the existence theorems of solutions to differential equations in intuitionistic Menger spaces were obtained.

Key words: generalized contraction mapping; intuitionistic Menger space; intuitionistic Menger normed space; intuitionistic probabilistic bounded set