

f 范数下马氏链的收敛性

朱志锋, 黄弘

(湖北工程学院数学与统计学院, 湖北 孝感 432000)

摘要: 本文研究了 f 范数下马氏链的收敛性问题, 利用基本耦合和 f 范数的等式, 得到 f 范数下离散时间一般状态空间下时齐 Markov 链的收敛的充分条件, 推广了全变差范数下马氏链的收敛性.

关键词: Markov 链; 耦合方法; f 范数; 收敛性

MR(2010) 主题分类号: 60J25

中图分类号: O211.4

文献标识码: A

文章编号: 0255-7797(2024)06-0494-09

1 引言

Markov 链的收敛性在 Markov 链蒙特卡洛 (MCMC) 方法和非线性时间序列分析中有广泛的应用. 耦合方法 (coupling method) 在随机过程中有广泛的应用, 耦合方法已成为研究 Markov 过程稳定性的一个重要工具. 陈木法 ([1]) 对概率距离和耦合方法做了一些总结, 同时研究了全变差范数意义下时齐马氏链的收敛性. 文献 [2, 3, 4] 用耦合方法研究非时齐马氏链的收敛性和时齐马氏链 f 指数遍历. 文献 [5] 系统地研究了离散时间时齐马氏链的随机稳定性.

为了更进一步研究了时齐马氏链的收敛性, 本文先证得一个关于基本耦合和 f 范数的等式, 然后利用该等式和耦合方法, 在 f -范数的意义下, 研究离散时间一般状态空间下时齐马氏链的收敛性. 得到了一个时齐马氏链的收敛的充分条件.

设 $(X, \rho, \mathcal{B}(X))$ 是波兰空间. 为叙述方便, 先引入几个记号. 设 g 是 X 上的可测函数, μ 是 $\mathcal{B}(X)$ 上的符号测度, K 是 $(X, \mathcal{B}(X))$ 上的可测核. 记

$$\mu(g) := \int g d\mu,$$

$$Kg(x) := \int K(x, dy)g(y),$$

定义 1 设 μ 是 $\mathcal{B}(X)$ 上的符号测度, g, f 是 $\mathcal{B}(X)$ 上的可测函数, 定义 μ 的全变差范数为

$$\|\mu\| := \sup\{|\mu(g)| : |g| \leq 1\},$$

定义 μ 的 f 范数为

$$\|\mu\|_f := \sup\{|\mu(g)| : |g| \leq f\}, \quad f \geq 1.$$

*收稿日期: 2024-07-16

接收日期: 2024-09-02

基金项目: 国家自然科学基金“几类性质优良的密码函数研究”(11601138); 湖北省自然科学基金“高非线性密码函数若干问题研究”(2021CFB275).

作者简介: 朱志锋 (1979-), 男, 博士, 副教授, 主要从事马尔可夫过程的研究, E-mail: zhuzf@hbeu.cn.

通讯作者: 黄弘 (1968-), 男, 硕士, 主要从事概率论的研究, E-mail: 2369844949@qq.com

说明: μ 可以是测度, 也可以是函数, 还可以是点.

设 $\Phi = \{\Phi_0, \Phi_1, \dots, \Phi_n, \dots\}$ 是 $(X, \rho, \mathcal{B}(X))$ 上的时齐马氏链, 设 $P(x, dy)$ (或简记为 P) 是 $(X, \rho, \mathcal{B}(X))$ 上的概率核, 递推地定义 P 的第 n 步转移概率为 P 的 n 次幂 P^n .

$$P^n(x, A) := \int P(x, dy)P^{n-1}(y, A) \quad (x \in X, A \in \mathcal{B}(X), n \in \mathbb{N}).$$

设 $\mathcal{P}(X)$ 为 X 上的全体概率测度, x_0 为 X 上某个给定的点 (等价地任意给定的点 x_0). 设 $\mu \in \mathcal{P}(X)$, 定义

$$\mu P(A) := \int \mu(dx)P(x, A) \quad (A \in \mathcal{B}(X)).$$

记

$$\mathcal{M} = \{\mu \in \mathcal{P}(X) : \int \rho(x_0, x)\mu(dx) < \infty\}.$$

定义 2 设 μ_1, μ_2 是 $\mathcal{B}(X)$ 上的任意概率测度, $\tilde{\mu}$ 是 $\mathcal{B}(X) \times \mathcal{B}(X)$ 上的概率测度, 称 $\tilde{\mu}$ 是 μ_1 与 μ_2 的耦合, 若满足边缘性:

$$\tilde{\mu}(A_1 \times X) = \mu_1(A_1), \quad A_1 \in \mathcal{B}(X),$$

$$\tilde{\mu}(X \times A_2) = \mu_2(A_2), \quad A_2 \in \mathcal{B}(X).$$

记 $K(\mu_1, \mu_2)$ 为 μ_1 与 μ_2 的全体耦合.

陈木法 ([1])、Lindvall([6])、张绍义 ([7]) 研究过时齐 Markov 链的收敛性, 不过他们都是从全变差范数角度研究的. 本文将推导得出更加一般的 f 范数角度时齐 Markov 链的收敛性的一个充分条件.

定理 1 设 $(X, \rho, \mathcal{B}(X))$ 是波兰空间, 设 $\Phi = \{\Phi_0, \Phi_1, \dots, \Phi_n, \dots\}$ 是取值于 X 上的时齐马氏链, P 是 Φ 的转移概率核. 如果满足:

(i) $\forall x \in X$, 有 $P(x, \cdot) \in \mathcal{M}$;

(ii) 存在耦合和与 x, y 无关的常数 $0 \leq c < 1$ 使得

$$\int \varphi(u, v)\tilde{P}(x, y; du, dv) \leq c\varphi(x, y).$$

其中 $\tilde{P}(x, y; du, dv)$ 为 $P(x, du)$ 与 $P(y, dv)$ 的耦合.

那么, 存在 \mathcal{M} 上唯一的平稳分布 π , 使得对 \mathcal{M} 上的任意概率测度 μ , 当 $n \rightarrow \infty$ 时有

$$\|\mu P^n - \pi\|_f \rightarrow 0.$$

注: 当 $f \equiv 1$, 则 f 范数变成了全变差范数.

2 引理及其证明

引理 1 [6] 设 μ_1, μ_2 是 $\mathcal{B}(X)$ 上的任意概率测度, 令 $\mu' = \mu_1 + \mu_2$ 记

$$g_1 = \frac{d\mu_1}{d\mu'}, \quad g_2 = \frac{d\mu_2}{d\mu'},$$

$$g = \min\{g_1, g_2\}, \quad \gamma = \int g d\mu',$$

$$v_1(A) = \int_A (g_1 - g) d\mu', \quad A \in \mathcal{B}(X),$$

$$v_2(A) = \int_A (g_2 - g) d\mu', \quad A \in \mathcal{B}(X),$$

$$Q(B) = \int_{B \cap \{(x,y):x=y\}} g(x) d\mu'(x), \quad B \in \mathcal{B}(X) \times \mathcal{B}(X).$$

易得 $0 \leq \gamma \leq 1$, v_1, v_2 是 $\mathcal{B}(X)$ 上的两个测度, Q 是 $\mathcal{B}(X) \times \mathcal{B}(X)$ 上的测度. 令

$$\bar{\mu} = \begin{cases} Q, & \gamma = 1, \\ \frac{v_1 \times v_2}{1-\gamma} + Q, & \gamma \neq 1. \end{cases}$$

则 $\bar{\mu}$ 是 μ_1 与 μ_2 的耦合, 称 $\bar{\mu}$ 是 μ_1 与 μ_2 的基本耦合.

点测度 δ_x 与概率测度 μ 的基本耦合记为 $\bar{\mu}$.

记 $\varphi(x, y) := d(x, y)[f(x) + f(y)]$, 可测函数 $f \geq 1$, 其中

$$d(x, y) := \begin{cases} 1, & x \neq y, \\ 0, & x = y. \end{cases}$$

定理 2 设 μ_1, μ_2 是任意概率测度, $\bar{\mu}$ 是 μ_1 与 μ_2 的基本耦合. 则有

$$\|\mu_1 - \mu_2\|_f = \int \varphi(x, y) \bar{\mu}(dx, dy). \quad (2.1)$$

证

$$\begin{aligned} \|\mu_1 - \mu_2\|_f &= \sup_{|v| \leq f} \left| \int v d\mu_1 - \int v d\mu_2 \right| \\ &= \sup_{|v| \leq f} \left| \int v g_1 d\mu' - \int v g_2 d\mu' \right| \\ &= \int_{\{g_1 \geq g_2\}} f(g_1 - g_2) d\mu' - \int_{\{g_1 < g_2\}} f(g_1 - g_2) d\mu' \\ &= \int f|g_1 - g_2| d\mu' \quad (|g_1 - g_2| \equiv (g_1 - g) + (g_2 - g)) \\ &= \int f(g_1 - g) d\mu' + \int f(g_2 - g) d\mu'. \end{aligned}$$

于是, 只需证

$$\int \varphi(x, y) \bar{\mu}(dx, dy) = \int f(g_1 - g) d\mu' + \int f(g_2 - g) d\mu'.$$

往证之. (a) 当 $\gamma = 1$ 时,

$$\begin{aligned} \int d(x, y)\bar{\mu}(dx, dy) &= \int d(x, y)Q(dx, dy) \\ &= \int d(x, y) \int_{\{(x, y): x=y\}} g(x)\mu'd(x) \\ &= \int \int_{\{(x, y): x=y\}} d(x, y)g(x)\mu'd(x) \\ &= 0. \end{aligned}$$

从而有

$$\int d(x, y)\bar{\mu}(dx, dy) = 0 = 1 - \gamma.$$

(b) 当 $\gamma < 1$ 时, 当 $x = y$ 时,

$$\int d(x, y)\bar{\mu}(dx, dy) = 0.$$

所以有

$$\begin{aligned} \int d(x, y)\bar{\mu}(dx, dy) &= \int d(x, y) \frac{v_1(dx) \times v_2(dy)}{1 - \gamma} + \int d(x, y)Q(dx, dy) \\ &= \int d(x, y) \frac{v_1(dx) \times v_2(dy)}{1 - \gamma} + 0 \\ &= \int d(x, y) \frac{(1 - \gamma) \times (1 - \gamma)}{1 - \gamma} \\ &= \int d(x, y)(1 - \gamma) \\ &= 1 - \gamma. \end{aligned}$$

定理获证.

引理 2 设 μ_1, μ_2 是任意概率测度, P 是波兰空间 $(X, \rho, \mathcal{B}(X))$ 上的概率核, $\bar{\mu}$ 是 μ_1 与 μ_2 的基本耦合, $\tilde{P}(x, y; du, dv)$ 为 $P(x, du)$ 与 $P(y, dv)$ 的耦合. 则有

$$\|\mu_1 P - \mu_2 P\|_f \leq \int \bar{\mu} \tilde{P}(x, y; du, dv) \varphi(u, v). \quad (2.2)$$

证 要证明 (2.2) 式成立, 先证明 $\bar{\mu} \tilde{P}$ 是 $\mu_1 P$ 与 $\mu_2 P$ 的耦合. 下面验证边缘性条件:

$$\begin{aligned} \bar{\mu} \tilde{P}(A \times X) &= \int \bar{\mu}(dx, dy) \tilde{P}(x, y; A \times X) \\ &= \int \bar{\mu}(dx, dy) P(x, A) \\ &= \int \mu_1(dx) P(x, A) \\ &= \mu_1 P(A). \end{aligned}$$

同理可证 $\bar{\mu}\tilde{P}(X \times B) = \mu_2 P(B)$. 故 $\bar{\mu}\tilde{P}$ 是 $\mu_1 P$ 与 $\mu_2 P$ 的耦合.

令 $|g| \leq f$, 则有 $g(u) - g(v) \leq \varphi(u, v)$. 于是

$$\begin{aligned} \int g d\mu_1 P - \int g d\mu_2 P &= \int \bar{\mu}\tilde{P}(x, y; du, dv)[g(u) - g(v)] \\ &\leq \int \bar{\mu}\tilde{P}(x, y; du, dv)\varphi(u, v). \end{aligned}$$

同理:

$$\int g d\mu_2 P - \int g d\mu_1 P \leq \int \bar{\mu}\tilde{P}(x, y; du, dv)\varphi(u, v),$$

于是有

$$\left| \int g d\mu_1 P - \int g d\mu_2 P \right| \leq \int \bar{\mu}\tilde{P}(x, y; du, dv)\varphi(u, v).$$

在上面不等式中, 对 $|g| \leq f$ 求上确界, 得

$$\|\mu_1 P - \mu_2 P\|_f \leq \int \bar{\mu}\tilde{P}(x, y; du, dv)\varphi(u, v).$$

(2.2) 式得证.

引理 3 设 P 是波兰空间 $(X, \rho, \mathcal{B}(X))$ 上的概率核, μ_1, μ_2 是任意概率测度, 若存在耦合和与 x, y 无关的常数 $0 \leq c \leq 1$ 使得

$$\int \varphi(u, v)\tilde{P}(x, y; du, dv) \leq c\varphi(x, y), \quad (2.3)$$

其中, $\tilde{P}(x, y; du, dv)$ 为 $P(x, du)$ 与 $P(y, dv)$ 的耦合.

则对任意概率测度 μ_1, μ_2 有

$$\|\mu_1 P - \mu_2 P\|_f \leq c\|\mu_1 - \mu_2\|_f. \quad (2.4)$$

证 设 $\bar{\mu}$ 是 μ_1 与 μ_2 的基本耦合, 由 (2.2)(2.3) 式可得

$$\begin{aligned} \|\mu_1 P - \mu_2 P\|_f &\leq \int \bar{\mu}\tilde{P}(x, y; du, dv)\varphi(u, v) \\ &= \int \bar{\mu}(dx, dy) \int \tilde{P}(x, y; du, dv)\varphi(u, v) \\ &\leq \int \bar{\mu}(dx, dy)c\varphi(x, y) \\ &= c \int \bar{\mu}(dx, dy)\varphi(x, y) \\ &= c\|\mu_1 - \mu_2\|_f. \end{aligned}$$

引理 4 在满足引理 3 的条件下, 若 $P \in \mathcal{M}$, 任意概率测度 $\mu \in \mathcal{M}$, 则 $\mu P \in \mathcal{M}$.

证 设 $\bar{\mu}$ 是点测度 δ_x 与概率测度 μ 的基本耦合, 由 (1) 式可得

$$\|\delta_x - \mu\|_f = \int \bar{\mu}(du, dv)\varphi(u, v) = \int \mu(dv)\varphi(x, v).$$

因为 $\mu \in \mathcal{M}, P \in \mathcal{M}$, 故有

$$\begin{aligned}\|\delta_{x_0} - \mu\|_f &= \int \mu(dy)\varphi(x_0, y) < \infty. \\ \|\delta_{x_0} - \delta_{x_0}P\|_f &= \int P(x_0, dy)\varphi(x_0, y) < \infty.\end{aligned}$$

注意到, 在满足引理 3 的条件下, 有

$$\|\delta_{x_0}P - \mu P\|_f \leq c\|\delta_{x_0} - \mu\|_f.$$

所以

$$\begin{aligned}\int \mu P(x_0, dy)\varphi(x_0, y) &= \|\delta_{x_0} - \mu P\|_f \\ &\leq \|\delta_{x_0} - \delta_{x_0}P\|_f + \|\delta_{x_0}P - \mu P\|_f \\ &\leq \|\delta_{x_0} - \delta_{x_0}P\|_f + c\|\delta_{x_0} - \mu\|_f \\ &< \infty.\end{aligned}$$

从而 $\mu P \in \mathcal{M}$.

引理 5 设 μ_1, μ_2 是任意概率测度, 若 $\mu_1, \mu_2 \in \mathcal{M}$, 则 $\|\mu_1 - \mu_2\|_f < \infty$.

证 由于 $\mu_1, \mu_2 \in \mathcal{M}$, 从而有

$$\begin{aligned}\|\mu_1 - \mu_2\|_f &= \int \varphi(x, y)\bar{\mu}(dx, dy) \\ &\leq \int \varphi(x, x_0)\bar{\mu}(dx, dy) + \int \varphi(x_0, y)\bar{\mu}(dx, dy) \\ &= \int \varphi(x, x_0)\mu_1(dx) + \int \varphi(x_0, y)\mu_2(dy) \\ &< \infty.\end{aligned}$$

引理 6 设 P 是波兰空间 $(X, \rho, \mathcal{B}(X))$ 上的概率核, 若存在 $0 \leq c < 1$ 使得对任意概率测度 μ_1, μ_2 有

$$\|\mu_1P - \mu_2P\|_f \leq c\|\mu_1 - \mu_2\|_f,$$

则对 $\forall m \in \mathbb{Z}_+, \mu \in \mathcal{M}$, 有

$$\|\mu P^m - \mu\|_f \leq \frac{1}{1-c}\|\mu P - \mu\|_f. \quad (2.5)$$

证 由三角不等式得

$$\begin{aligned}\|\mu P^m - \mu\|_f &\leq \sum_{k=1}^m \|\mu P^k - \mu P^{k+1}\|_f \\ &\leq \|\mu P - \mu\|_f \sum_{k=0}^{m-1} c^k \\ &\leq \|\mu P - \mu\|_f \sum_{k=0}^{\infty} c^k \\ &= \frac{1}{1-c}\|\mu P - \mu\|_f.\end{aligned}$$

引理 7 设 P 是波兰空间 $(X, \rho, \mathcal{B}(X))$ 上的概率核, 若存在 $0 \leq c < 1$ 使得对任意概率测度 μ_1, μ_2 有

$$\|\mu_1 P - \mu_2 P\|_f \leq c \|\mu_1 - \mu_2\|_f.$$

则对 $\forall \mu \in \mathcal{M}$, $\{\mu P^n : n \geq 1\}$ 是 *Cauchy* 列.

证 对 $\forall n, m \in \mathbb{Z}_+, \mu \in \mathcal{M}$, 应用引理 3 和引理 6 有

$$\begin{aligned} \|\mu P^{n+m} - \mu P^n\|_f &\leq c^n \|\mu P^m - \mu\|_f \\ &\leq \frac{c^n}{1-c} \|\mu P - \mu\|_f \\ &\rightarrow 0, (n \rightarrow \infty). \end{aligned}$$

故 $\{\mu P^n : n \geq 1\}$ 是 *Cauchy* 列.

引理 8 设 $(X, \rho, \mathcal{B}(X))$ 是波兰空间, μ_1, μ_2 是任意概率测度, 定义

$$W(\mu_1, \mu_2) = \|\mu_1 - \mu_2\|_f$$

则 (\mathcal{M}, W) 是完备的度量空间.

证 证明见文献 [8] 第 28–29 页.

3 主要结果的证明

为了证明定理 1, 下面分三步来进行:

- (a) 先证明存在概率测度 $\pi \in \mathcal{M}$, 使得当 $n \rightarrow \infty$ 时有 $\|\mu P^n - \pi\|_f \rightarrow 0$;
- (b) 再证明 π 是平稳分布;
- (c) 最后证明 π 的唯一性.

证 (a) 任取 $\mu \in \mathcal{M}$, 由引理 4 可归纳地证明 $\{\mu P^n : n \geq 1\} \subseteq \mathcal{M}$. 由引理 7 和引理 8 知: $\{\mu P^n : n \geq 1\}$ 是完备的度量空间 (\mathcal{M}, W) 上的 *Cauchy* 列. 于是存在概率测度 $\pi \in \mathcal{M}$, 使得当 $n \rightarrow \infty$ 时有

$$\|\mu P^n - \pi\|_f \rightarrow 0.$$

(b) 在定理条件 (ii) 下, 由引理 3 有

$$\|\pi P - \mu P^n\|_f \leq c \|\pi - \mu P^{n-1}\|_f.$$

又由 (a) 得,

$$\|\pi - \mu P^{n-1}\|_f \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty,$$

$$\|\mu P^n - \pi\|_f \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

从而有

$$\begin{aligned} \|\pi P - \pi\|_f &\leq \|\pi P - \mu P^n\|_f + \|\mu P^n - \pi\|_f \\ &\leq c \|\pi - \mu P^{n-1}\|_f + \|\mu P^n - \pi\|_f \\ &\rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty. \end{aligned}$$

于是 $\|\pi P - \pi\|_f = 0$, 即 $\pi P = \pi$. 证明了 π 是平稳分布.

(c) 下面证明 π 的唯一性: 设 $\pi_0 \in \mathcal{M}$ 也是 P 的平稳分布, 则有

$$\|\pi_0 - \pi\|_f = \|\pi_0 P^n - \pi P^n\|_f \leq c^n \|\pi_0 - \pi\|_f \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

表明了 $\|\pi_0 - \pi\|_f = 0$, 即 $\pi_0 = \pi$.

定理 1 的说明

说明 1: 条件 (ii) 可改为, 存在常数 $0 \leq c < 1$ 使得 $\|\mu_1 P - \mu_2 P\|_f \leq c \|\mu_1 - \mu_2\|_f$.

说明 2: 条件 (ii) 可改为, 存在与 x, y 无关的常数 c 且 $0 \leq c < 1$ 使得 $\|P(x, du) - P(y, dv)\|_f \leq c\varphi(x, y)$.

说明 2 的证明: 由定理 2 知 $\|P(x, du) - P(y, dv)\|_f = \int \tilde{P}(x, y; du, dv)\varphi(u, v)$ 其中 $\tilde{P}(x, y; du, dv)$ 为 $P(x, du)$ 与 $P(y, dv)$ 的基本耦合. 易于验证 $\bar{\mu}\tilde{P}$ 也是 $\mu_1 P$ 与 $\mu_2 P$ 的耦合. 再由引理 3 有:

$$\begin{aligned} \|\mu_1 P - \mu_2 P\|_f &\leq \int \bar{\mu}(dx, dy)\tilde{P}(x, y; du, dv)\varphi(u, v) \\ &= \int \bar{\mu}(dx, dy) \int \tilde{P}(x, y; du, dv)\varphi(u, v) \\ &= \int \bar{\mu}(dx, dy)\|P(x, dx) - P(y, dy)\|_f \\ &\leq \int \bar{\mu}(dx, dy)c\varphi(x, y) \\ &= c \int \bar{\mu}(dx, dy)\varphi(x, y) \\ &= c\|\mu_1 - \mu_2\|_f. \end{aligned}$$

说明 3: 条件 (ii) 可改为, 对任意函数 $|g| \leq f$, 存在与 x, y 无关的常数 c 且 $0 \leq c < 1$ 使得 $|Pg(x) - Pg(y)| \leq c\varphi(x, y)$.

说明 3 的证明: 设 $\bar{\mu}$ 是 μ_1 与 μ_2 的 φ 最优耦合,

$$\begin{aligned} \|\mu_1 P - \mu_2 P\|_f &= \sup_{|g| \leq f} \left| \int \mu_1(dx)P(x, du)g(u) - \int \mu_2(dy)P(y, dv)g(v) \right| \\ &= \sup_{|g| \leq f} \left| \int \bar{\mu}(dx, dy) \left[\int P(x, du)g(u) - \int P(y, dv)g(v) \right] \right| \\ &\leq \sup_{|g| \leq f} \int \bar{\mu}(dx, dy)c\varphi(x, y) \\ &= \int \bar{\mu}(dx, dy)c\varphi(x, y) \\ &= c \int \bar{\mu}(dx, dy)\varphi(x, y) \\ &= c\|\mu_1 - \mu_2\|_f. \end{aligned}$$

参 考 文 献

- [1] Chen M F. From Markov chains to non-equilibrium particle systems(second edition)[M]. Singapore: World Scientific, 2004.
- [2] 朱志锋, 张绍义. 用概率距离研究非时齐马氏链的收敛性 [J]. 数学物理学报, 2018, 38A(5): 963–969.
- [3] 朱志锋, 张绍义. 用耦合方法研究马氏链 f -指数遍历 [J]. 数学学报, 2019, 62(3): 287–292.
- [4] Zhu Z F, Zhang S Y and Tian F J. Study the convergence of nonhomogeneous Markov chains in general state spaces by coupling method[J]. Acta Mathematica Scientia, 2021, 41B(5): 1777–1787.
- [5] Meyn S P. Tweedie R L. Markov chains and stochastic stability[M]. London: Springer Verlag, 1992.
- [6] Lindvall T. Lectures on the coupling method[M]. New York: Wiley, 1992.
- [7] 张绍义. 最优可测耦合的存在性与 Markov 过程的遍历性 [J]. 中国科学 (A 辑), 1998, 28(11): 999–1008.
- [8] 张绍义. 最优 Markov 耦合的存在性及其应用 [D]. 北京师范大学博士毕业论文, 2000.

CONVERGENCE OF MARKOV CHAINS WITH f NORM

ZHU Zhi-feng, HUANG Hong

(School of Mathematics and Statistics, Hubei Engineering University, Xiaogan 432000, China)

Abstract: This article investigates the convergence problem of Markov chains under the f norm. Using the basic coupling and the f norm equation, we obtain the sufficient conditions for the convergence of time homogeneous Markov chains in discrete-time general state spaces under the f norm are obtained, and the convergence of Markov chains under the total variation norm is extended.

Keywords: Markov chains; coupling method; f norm; Convergence

2010 MR Subject Classification: 65F05