

# 平均场倒向重随机微分方程及其应用\*

朱庆峰<sup>1</sup> 王天啸<sup>2</sup> 石玉峰<sup>3</sup>

**提要** 研究了平均场倒向重随机微分方程, 得到了平均场倒向重随机微分方程解的存在唯一性. 基于平均场倒向重随机微分方程的解, 给出了一类非局部随机偏微分方程解的概率解释. 讨论了平均场倒向重随机系统的最优控制问题, 建立了庞特里亚金型的最大值原理. 最后讨论了一个平均场倒向重随机线性二次最优控制问题, 展示了上述最大值原理的应用.

**关键词** 平均场, 倒向重随机微分方程, 非局部随机偏微分方程, 最大值原理, 线性二次最优控制

**MR (2000) 主题分类** 60H10, 60H15, 93E20

**中图法分类** O211.6

**文献标志码** A

**文章编号** 1000-8314(2020)04-0409-20

## 1 引 言

为了给出一类拟线性随机偏微分方程 (SPDEs) 的概率解释, Pardoux 和 Peng<sup>[1]</sup> 引入了如下倒向重随机微分方程 (BDSDEs):

$$Y_t = \xi + \int_t^T f(s, Y_s, Z_s) ds + \int_t^T g(s, Y_s, Z_s) \overleftarrow{d} B_s - \int_t^T Z_s \overrightarrow{d} W_s, \quad 0 \leq t \leq T,$$

这里关于  $\{B_t\}$  的积分是倒向积分, 关于  $\{W_t\}$  的积分是标准正向积分. 事实上, Pardoux 和 Peng<sup>[1]</sup> 开创了用 BDSDE 研究 SPDE 的新方法, 由此得到了 SPDE 的一系列结果 (参见文 [2-16] 及相关文献). 最近倒向重随机系统的最优控制问题引起了广泛的研究兴趣, 见文 [17-20].

1956 年, Kac<sup>[21]</sup> 提出了如下 McKean-Vlasov 随机微分方程 (SDEs):

$$dX_t = b(X_t, \mu_t) dt + \overrightarrow{d} W_t, \quad t \in [0, T], \quad X_0 = x, \quad (1.1)$$

其中

$$b(X_t, \mu_t) = \int_{\Omega} b(X_t(\omega), X_t(\omega')) \mathbb{P}(d\omega') = \mathbb{E}[b(\xi, X_t)] \Big|_{\xi=X_t},$$

---

本文 2018 年 11 月 17 日收到, 2020 年 8 月 10 日收到修改稿.

<sup>1</sup> 山东财经大学数学与数量经济学院, 山东省区块链金融重点实验室, 济南 250014; 山东大学金融研究院和数学学院, 济南 250100. E-mail: zhuqf508@163.com

<sup>2</sup> 四川大学数学学院, 成都 610065. E-mail: wtxiao2014@scu.edu.cn

<sup>3</sup> 通信作者, 山东大学金融研究院和数学学院, 济南 250100. E-mail: yfshi@sdu.edu.cn

\* 本文受到国家重点研发计划 (No. 2018YFA0703900), 国家自然科学基金 (No. 11871309, No. 11671229, No. 11971332, No. 11931011, No. 71871129, No. 11371226, No. 11301298), 山东省自然科学基金 (No. ZR2019MA013), 山东省高等教育科技计划项目 (No. J17KA162) 和泰山学者工程专项经费 (No. tsqn20161041) 项目的资助.

且  $b: \mathbb{R}^m \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  为有界的 Borel 可测函数,  $\mu_t(\cdot)$  为过程  $X_t$  的概率分布. 1966 年 McKean<sup>[22]</sup> 首次对方程 (1.1) 进行研究. 此后, 许多学者在 McKean-Vlasov 随机微分方程的理论和应用方面做了大量的研究, 见文 [23–29].

需要指出的是, 方程 (1.1) 是如下方程的特例:

$$X_t = x + \int_0^t b(s, X_s, \mathbb{E}\phi^b[s, X_s, \xi]_{\xi=X_s})ds + \int_0^t \sigma(s, X_s, \mathbb{E}\phi^\sigma[s, X_s, \xi]_{\xi=X_s})\overrightarrow{d}W_s, \quad (1.2)$$

方程 (1.2) 可以看作是经典 SDEs 的自然推广. 数学平均场方法在物理、化学、经济、金融和博弈论等不同领域发挥着重要作用, 见文 [30–32]. 受 McKean-Vlasov 随机微分方程的启发, Buckdahn 等<sup>[33]</sup> 采用纯随机方法研究了如下平均场倒向随机微分方程 (MF-BSDEs):

$$Y_t = \xi + \int_t^T \mathbb{E}'f(s, \omega, \omega', Y_s(\omega), Z_s(\omega), Y_s(\omega'), Z_s(\omega'))ds - \int_t^T Z_s \overrightarrow{d}W_s, \quad t \in [0, T]. \quad (1.3)$$

在本文中, 我们引入如下形式的平均场倒向重随机微分方程 (MF-BDSDEs):

$$\begin{aligned} Y_t = \xi + \int_t^T f(s, Y_s, Z_s, \Gamma^f(s, Y_s, Z_s))ds \\ + \int_t^T g(s, Y_s, Z_s, \Gamma^g(s, Y_s, Z_s))\overleftarrow{d}B_s - \int_t^T Z_s \overrightarrow{d}W_s, \end{aligned} \quad (1.4)$$

其中

$$[\Gamma^l(s, Y_s, Z_s)](\omega) \doteq \int_{\Omega} \theta^l(s, \omega, \omega', Y_s(\omega), Z_s(\omega), Y_s(\omega'), Z_s(\omega'))\mathbb{P}(d\omega'), \quad l = f, g.$$

为了方便起见, 在不引起混淆的情况下, 我们使用记号

$$\mathbb{E}'[\theta^l(s, Y_s, Z_s, Y'_s, Z'_s)] \doteq \Gamma^l(s, Y_s, Z_s),$$

借鉴文 [1] 的基本思想, 我们首先讨论 MF-BDSDE (1.4) 解的存在性和唯一性, 这扩展了文 [1, 34] 的结果. 需要指出的是, MF-BDSDE 不仅仅是从数学角度对 BDSDE 和 MF-BSDE 的自然推广, 我们对这些问题的研究也有以下两个方面的动机.

众所周知, 近年来 SPDEs 的研究日益成为一个热门问题, 其中 McKean-Vlasov 型的 SPDEs 在文 [29] 中被讨论. 实际上, 这类方程是由大量 SDEs 的经验分布以及平均场相互作用得到的连续极限, 更多细节请参考文 [27–28]. 另一方面, Buckdahn 等<sup>[34]</sup> 研究了一类非局部确定性偏微分方程. 利用倒向半群方法, 借助 Markov 型的 MF-BSDE (1.3) 和 McKean-Vlasov 型的 SDEs, 得到了一类非局部偏微分方程粘性解的存在唯一性. 综合上述两方面的结果, 本文将对一类非局域 SPDEs 进行讨论. 由于我们的倒向方程允许依赖于  $Z^{0, x_0}(\cdot)$ , 因此本文中的非局部偏微分方程并不是文 [34] 中确定性偏微分方程到随机情况的直接推广. 在我们的 SPDEs 中需要一些额外的条件, 详细信息请参阅下面的 (4.3). 另一方面, 与文 [1, 34] 中的情况相比, 由于 SPDEs 的非局域性和对应解  $u(t, x)$  的可测性, 我们需要引入  $u'(t, x)$ , 详情请参见下面的注 4.1. 我们不研究这类方程的极限结果, 而是从其他方面来研究. 利用这类 SPDEs 与解耦的平均场正倒双随机微分方程之间的联系, 得出了此类 SPDEs 解的概率解释, 从而把文 [1] 中的结果推广到平均场情形.

另一个动机来源于对最优控制问题和随机微分对策问题的研究. 一方面, 文 [35–38] 研究了平均场 (正向) SDEs 的最优控制问题, 得到了相应的最大值原理. 另一方面, 文 [17–19] 研究了倒向重随机系统的最优控制问题, 其中还研究了相应的线性二次最优控制问题和非零和微分博弈问题. 综合上述两方面的结果, 本文讨论平均场倒向重随机系统

的最优控制问题. 由于方程 (5.1) 中的系数  $\Gamma^l, l = f, g$  比文 [35–37] 中相应的系数更一般化, 我们必须在伴随方程中引入  $\mathbb{E}^*[\cdot]$ , 它不同于  $\mathbb{E}[\cdot]$ , 这种技术首先由 Shi 等 [39] 引入的. 此外, 由于  $\theta^f$ 、 $\theta^g$  和  $l$  被允许依赖于  $u(\cdot, \omega')$ , 我们的最大值原理 (5.9) 中出现了一些新的项, 我们用  $\mathbb{E}^*[\cdot]$  表示. 我们相信这些新特性将导致一些其他有趣的结果, 我们希望在将来仔细探索和研究它们.

在本文完成之际, 我们了解到 Xu<sup>[9]</sup> 讨论了某种平均场 BDSDEs, 并建立了与 SPDEs 的联系. 对比文 [9] 中的结果, 我们本文中的结果有以下几点不同. 首先, 我们注意到在处理非局部 SPDEs 的概率解释时, 文 [9] 中有一个不足之处. 正如我们上面提到的 (具体见注 4.1), 在研究此类一般性问题时, 文 [9] 中应该涉及到一个新的项  $u'(t, x)$ , 它不同于  $u(t, x)$ , 这是与文 [1, 34] 中相应结果的根本区别, 否则, 就会出现结构和可测性的矛盾. 其次, 我们研究了 MF-BDSDE 的最优控制问题, 而文 [9] 给出了 MF-BDSDEs 的比较定理. 第三, 我们处理存在性和唯一性结果的方法与文 [9] 中的方法完全不同.

本文结构如下: 在第 2 节中, 我们给出了文中用到的一些符号. 在第 3 节中, 我们考虑了 MF-BDSDE (1.4) 解的存在性和唯一性. 在第 4 节中, 我们通过 MF-BDSDEs 给出了一类非局部 SPDEs 解的概率解释. 在第 5 节中, 我们讨论了 MF-BDSDEs 的最优控制问题. 在第 6 节中, 为展示第 5 节结果的应用, 我们研究了一个平均场倒向双随机 LQ 控制问题.

## 2 预备知识

在本文中,  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  是一个完备概率空间,  $\{W_t; 0 \leq t \leq T\}$  和  $\{B_t; 0 \leq t \leq T\}$  是两个定义在  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  上分别取值于  $\mathbb{R}^d$  和  $\mathbb{R}^l$  的布朗 (Brown) 运动. 设  $\mathcal{N}$  表示  $\mathcal{F}$  中的所有  $P$ -零元素集. 定义

$$\begin{aligned}\mathcal{F}_t^W &\doteq \sigma\{W_r; 0 \leq r \leq t\} \vee \mathcal{N}, \\ \mathcal{F}_{t,T}^B &\doteq \sigma\{B_T - B_r; t \leq r \leq T\} \vee \mathcal{N}, \\ \mathcal{F}_t &\doteq \mathcal{F}_t^W \vee \mathcal{F}_{t,T}^B, \quad \forall t \in [0, T].\end{aligned}$$

注意到集合  $\{\mathcal{F}_{t,T}^B, t \in [0, T]\}$  是递增的,  $\{\mathcal{F}_{t,T}^B, t \in [0, T]\}$  是递减的, 从而  $\{\mathcal{F}_t, t \in [0, T]\}$  既不递增也不递减, 从而不构成信息流.

假设  $(\Omega^2, \mathcal{F}^2, \mathbb{P}^2) = (\Omega \times \Omega, \mathcal{F} \otimes \mathcal{F}, \mathbb{P} \otimes \mathbb{P})$  是空间  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  与自身乘积空间的完备化, 这里对于任意  $t \in [0, T]$ ,  $\mathcal{F}_t^2 = \mathcal{F}_t \otimes \mathcal{F}_t$ ,  $\mathcal{F}_t \otimes \mathcal{F}_t$  是  $\mathcal{F}_t \times \mathcal{F}_t$  的完备化. 任意定义在  $\Omega$  上的随机变量  $\xi = \xi(\omega)$  可被自然地推广到空间  $\Omega^2$ , 即  $\xi'(\omega, \omega') = \xi(\omega)$ ,  $(\omega, \omega') \in \Omega^2$ . 记  $H = \mathbb{R}^n$ , 等等, 我们定义

$$\begin{aligned}L^1(\Omega^2, \mathcal{F}^2, \mathbb{P}^2; H) &= \{\xi \mid \xi : \Omega^2 \rightarrow H, \text{ 是 } \mathcal{F}^2\text{-可测且满足} \\ &\quad \mathbb{E}^2|\xi| \equiv \int_{\Omega^2} |\xi(\omega', \omega)| \mathbb{P}(d\omega') \mathbb{P}(d\omega) < \infty\}.\end{aligned}$$

对任意的  $\eta \in L^1(\Omega^2, \mathcal{F}^2, \mathbb{P}^2; H)$ , 记

$$\mathbb{E}'\eta(\omega, \cdot) = \int_{\Omega} \eta(\omega, \omega') \mathbb{P}(d\omega'), \quad \mathbb{E}^*\eta(\omega) = \int_{\Omega} \eta(\omega', \omega) \mathbb{P}(d\omega').$$

特别地, 如果  $\eta_1(\omega, \omega') = \eta_1(\omega')$ ,  $\eta_2(\omega, \omega') = \eta_2(\omega)$ , 那么

$$\mathbb{E}'\eta_1 = \int_{\Omega} \eta_1(\omega')\mathbb{P}(d\omega') = \mathbb{E}\eta_1, \quad \mathbb{E}^*\eta_2 = \int_{\Omega} \eta_2(\omega)\mathbb{P}(d\omega) = \mathbb{E}\eta_2.$$

当  $\omega$  和  $\omega'$  同时出现时, 为了区分  $\omega$  和  $\omega'$ , 我们使用记号  $\mathbb{E}'$  和  $\mathbb{E}^*$ . 从现在开始, 当讨论 MF-BDSDE (1.4) 时, 映射  $\Gamma^f$  和  $\Gamma^g$  都是通过  $\mathbb{E}'$  来定义的. 显然, 算子  $\Gamma^f$  是非局部的, 也就是说  $\Gamma^f(s, Y(s), Z(s))$  在  $\omega$  处的值  $\Gamma^f(s, \omega, Y(s, \omega), Z(s, \omega))$  依赖于整个集合

$$\{(Y(s, \omega'), Z(s, \omega')) \mid \omega' \in \Omega\},$$

而不仅仅是  $(Y(s, \omega), Z(s, \omega))$ .

最后, 介绍后续中需要的一些函数空间:

$$\begin{aligned} & S^2([0, T]; \mathbb{R}^n) \\ &= \left\{ \varphi : [0, T] \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n \mid \varphi_t \text{ 是 } \mathcal{F}_t \text{- 可测的连续过程满足} \right. \\ & \quad \left. \mathbb{E} \left( \sup_{0 \leq t \leq T} |\varphi_t|^2 \right) < \infty \right\}, \\ & M^2(0, T; \mathbb{R}^n) \\ &= \left\{ \varphi : [0, T] \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n \mid \varphi_t \text{ 是 } \mathcal{F}_t \text{- 可测的过程且满足} \right. \\ & \quad \left. \mathbb{E} \int_0^T |\varphi_t|^2 dt < \infty \right\}, \\ & L^2(\Omega, \mathcal{F}_T, P; \mathbb{R}^n) \\ &= \left\{ \xi : [0, T] \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n \mid \xi \text{ 是 } \mathcal{F}_T \text{- 可测的随机变量且满足} \right. \\ & \quad \left. \mathbb{E}|\xi|^2 < \infty \right\}. \end{aligned}$$

### 3 MF-BDSDEs 解的存在唯一性

本节讨论 MF-BDSDE(1.4) 解的存在唯一性, 为了方便, 将 MF-BDSDE(1.4) 重新写为:

$$\begin{aligned} Y_t &= \xi + \int_t^T f(s, Y_s, Z_s, \Gamma^f(s, Y_s, Z_s))ds \\ & \quad + \int_t^T g(s, Y_s, Z_s, \Gamma^g(s, Y_s, Z_s))\overleftarrow{d}B_s - \int_t^T Z_s \overrightarrow{d}W_s, \end{aligned} \quad (3.1)$$

其中

$$[\Gamma^l(s, Y_s, Z_s)](\omega) \doteq \int_{\Omega} \theta^l(s, \omega, \omega', Y_s(\omega), Z_s(\omega), Y_s(\omega'), Z_s(\omega'))\mathbb{P}(d\omega'), \quad l = f, g.$$

我们假设

(H1) (i)  $\xi \in L^2(\Omega, \mathcal{F}_T, \mathbb{P}; \mathbb{R}^n)$ ;

$f : \Omega \times [0, T] \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^{n \times d} \times \mathbb{R}^{k_1} \rightarrow \mathbb{R}^n$  是可测的, 且对所有  $(t, y, z, \gamma) \in [0, T] \times \mathbb{R}^{n+n \times d+k_1}$ ,  $(t, \omega) \mapsto f(t, \omega, y, z, \gamma)$  是  $\mathcal{F}_t$ -可测的;

$g : \Omega \times [0, T] \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^{n \times d} \times \mathbb{R}^{k_2} \rightarrow \mathbb{R}^{n \times l}$  是可测的, 且对所有  $(t, y, z, \gamma) \in [0, T] \times \mathbb{R}^{n+n \times d+k_2}$ ,  $(t, \omega) \mapsto g(t, \omega, y, z, \gamma)$  是  $\mathcal{F}_t$ -可测的;

$\theta^f : [0, T] \times \Omega^2 \times \mathbb{R}^{2n+2n \times 2d} \rightarrow \mathbb{R}^{k_1}$  是可测的, 且对所有  $(t, y, z, y', z') \in [0, T] \times \mathbb{R}^{2n+2n \times 2d}$ , 函数  $(t, \omega, \omega') \mapsto \theta^f(t, \omega, \omega', y, z, y', z')$  是  $[0, T]$  上  $\mathcal{F}_t^2$ -可测的;

$\theta^g : [0, T] \times \Omega^2 \times \mathbb{R}^{2n+2n \times 2d} \rightarrow \mathbb{R}^{k_2}$  是可测的, 且对所有  $(t, y, z, y', z') \in [0, T] \times \mathbb{R}^{2n+2n \times 2d}$ , 函数  $(t, \omega, \omega') \mapsto \theta^g(t, \omega, \omega', y, z, y', z')$  是  $[0, T]$  上  $\mathcal{F}_t^2$ -可测的.

(ii)  $f$  和  $g$  关于  $(y, z, \gamma)$  满足一致 Lipschitz 条件, 也就是说, 存在正常数  $L_i, K_i$  和  $\alpha_j$ , 对于  $i = y, z, y', z', \gamma, j = 1, 2, 3, 4$ , 满足:

$$\begin{aligned} & |f(t, y_1, z_1, \gamma_1) - f(t, y_2, z_2, \gamma_2)| \\ & \leq L_y |y_1 - y_2| + L_z |z_1 - z_2| + L_\gamma |\gamma_1 - \gamma_2|, \\ & |g(t, y_1, z_1, \gamma_1) - g(t, y_2, z_2, \gamma_2)|^2 \\ & \leq K_y^2 |y_1 - y_2|^2 + \alpha_1 |z_1 - z_2|^2 + \alpha_2 |\gamma_1 - \gamma_2|^2, \\ & |\theta^f(t, \omega, \omega', y_1, z_1, y'_1, z'_1) - \theta^f(t, \omega, \omega', y_2, z_2, y'_2, z'_2)| \\ & \leq L_y |y_1 - y_2| + L_z |z_1 - z_2| + L_{y'} |y'_1 - y'_2| + L_{z'} |z'_1 - z'_2|, \\ & |\theta^g(t, \omega, \omega', y_1, z_1, y'_1, z'_1) - \theta^g(t, \omega, \omega', y_2, z_2, y'_2, z'_2)|^2 \\ & \leq K_y^2 |y_1 - y_2|^2 + K_{y'}^2 |y'_1 - y'_2|^2 + \alpha_3 |z_1 - z_2|^2 + \alpha_4 |z'_1 - z'_2|^2, \\ & \forall (t, \omega, \omega') \in [0, T] \times \Omega^2, (y_i, z_i, y'_i, z'_i) \in (\mathbb{R}^{n+n \times d})^2, i = 1, 2, \end{aligned}$$

且

$$\mathbb{E} \int_0^T |\mathbb{E}' \theta_0^l(t, \omega, \omega')|^2 dt < \infty, \quad \mathbb{E} \int_0^T |l_0(t, \omega)|^2 dt < \infty, \quad l = f, g,$$

这里  $\theta_0^l(t, \omega, \omega') = \theta^l(t, \omega, \omega', 0, 0, 0, 0)$ ,  $l_0(t, \omega) = l(t, \omega, 0, 0, 0)$ . 假设  $\alpha_1 + \alpha_2 \alpha_3 + \alpha_2 \alpha_4 < 1$ .

**注 3.1** 对于  $l = f, g$ , 由于  $\mathbb{E} \int_0^T |\mathbb{E}' \theta_0^l(t, \omega, \omega')|^2 dt < \infty$ , 则存在常数  $L_\theta$  满足  $|\theta_0^l(t, \omega, \omega')| \leq L_\theta$ . 令  $L = \max\{L_i, K_i, \alpha_j \mid i = y, z, y', z', \theta; j = 1, 2, 3, 4\}$ , 在 (H1) 成立下, 可得

$$|\theta^l(t, \omega, \omega', Y(t, \omega), Z(t, \omega), y, z)| \leq L(1 + |Y(t, \omega)| + |Z(t, \omega)| + |y| + |z|), \quad l = f, g,$$

因此

$$|\Gamma^l(t, Y(t), Z(t))| \leq L(1 + |Y(t)| + |Z(t)| + \mathbb{E}|Y(t)| + \mathbb{E}|Z(t)|), \quad l = f, g.$$

类似地, 对任意  $(Y_1(\cdot), Z_1(\cdot)), (Y_2(\cdot), Z_2(\cdot)) \in S^2([0, T]; \mathbb{R}^n) \times M^2([0, T]; \mathbb{R}^{n \times d})$ ,

$$\begin{aligned} & |\Gamma^f(t, Y_1(t), Z_1(t)) - \Gamma^f(t, Y_2(t), Z_2(t))| \\ & \leq L_y |Y_1(t) - Y_2(t)| + L_z |Z_1(t) - Z_2(t)| + L_{y'} \mathbb{E}|Y_1(t) - Y_2(t)| + L_{z'} \mathbb{E}|Z_1(t) - Z_2(t)|, \\ & |\Gamma^g(t, Y_1(t), Z_1(t)) - \Gamma^g(t, Y_2(t), Z_2(t))|^2 \\ & \leq K_y^2 |Y_1(t) - Y_2(t)|^2 + K_{y'}^2 \mathbb{E}|Y_1(t) - Y_2(t)|^2 + \alpha_3 |Z_1(t) - Z_2(t)|^2 + \alpha_4 \mathbb{E}|Z_1(t) - Z_2(t)|^2. \end{aligned}$$

上述两个估计在接下来的定理 3.2 中起到关键作用.

**定理 3.1** 假设 (H1) 成立, 则 MF-BDSDE(3.1) 存在唯一解  $(Y, Z) \in S^2([0, T]; \mathbb{R}^n) \times M^2(0, T; \mathbb{R}^{n \times d})$ .

证 对任意  $(y, z) \in S^2(0, T; \mathbb{R}^n) \times M^2(0, T; \mathbb{R}^{n \times d})$ , 考虑如下 MF-BDSDE:

$$Y_t = \xi + \int_t^T f(s, Y_s, Z_s, \mathbb{E}'[\theta^l(s, Y_s, Z_s, y'_s, z'_s)]) ds \\ + \int_t^T g(s, Y_s, Z_s, \mathbb{E}'[\theta^l(s, Y_s, Z_s, y'_s, z'_s)]) \overleftarrow{d} B_s - \int_t^T Z_s \overrightarrow{d} W_s.$$

由文 [1] 中的定理 1.1, 可知存在唯一解  $(Y, Z) \in S^2([0, T]; \mathbb{R}^n) \times M^2(0, T; \mathbb{R}^{n \times d})$ . 因此, 如果记  $\Theta(y, z) = (Y, Z)$ , 则  $\Theta$  是从  $S^2([0, T]; \mathbb{R}^n) \times M^2(0, T; \mathbb{R}^{n \times d})$  到自身的映射. 下面证明  $\Theta$  是压缩的. 为此, 取任意  $(y^i, z^i) \in S^2([0, T]; \mathbb{R}^n) \times M^2(0, T; \mathbb{R}^{n \times d})$  ( $i = 1, 2$ ), 记

$$(Y^i, Z^i) = \Theta(y^i, z^i).$$

令  $(\widehat{Y}, \widehat{Z}) = (Y^1 - Y^2, Z^1 - Z^2)$  和  $(\widehat{y}, \widehat{z}) = (y^1 - y^2, z^1 - z^2)$ . 对  $e^{\beta t} |\widehat{Y}_t|^2$  应用 Itô 公式, 可得

$$\mathbb{E} e^{\beta t} |\widehat{Y}_t|^2 + \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} |\widehat{Z}_s|^2 ds + \mathbb{E} \int_t^T \beta e^{\beta s} |\widehat{Y}_s|^2 ds \\ = 2\mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} \widehat{Y}_s \widehat{f}(s) ds + \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} |\widehat{g}(s)|^2 ds,$$

这里

$$\widehat{f}(s) = f(s, Y_s^1, Z_s^1, \mathbb{E}'[\theta^f(s, Y_s^1, Z_s^1, y_s^1, z_s^1)]) \\ - f(s, Y_s^2, Z_s^2, \mathbb{E}'[\theta^f(s, Y_s^2, Z_s^2, y_s^2, z_s^2)]), \\ \widehat{g}(s) = g(s, Y_s^1, Z_s^1, \mathbb{E}'[\theta^g(s, Y_s^1, Z_s^1, y_s^1, z_s^1)]) \\ - g(s, Y_s^2, Z_s^2, \mathbb{E}'[\theta^g(s, Y_s^2, Z_s^2, y_s^2, z_s^2)]).$$

因此, 由假设 (H1), 注 3.1 和不等式  $2ab \leq \frac{1}{\delta} a^2 + \delta b^2$ , 可得

$$\mathbb{E} e^{\beta t} |\widehat{Y}_t|^2 + \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} |\widehat{Z}_s|^2 ds + \mathbb{E} \int_t^T \beta e^{\beta s} |\widehat{Y}_s|^2 ds \\ \leq 2\mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} [(1 + L_\gamma) |\widehat{Y}_s| (L_y |\widehat{Y}_s| + L_z |\widehat{Z}_s|) \\ + L_\gamma |\widehat{Y}_s| (L_{y'} \mathbb{E} |\widehat{y}_s| + L_{z'} \mathbb{E} |\widehat{z}_s|)] ds \\ + \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} [K_y^2 (1 + \alpha_2) |\widehat{Y}_s|^2 + (\alpha_1 + \alpha_2 \alpha_3) |\widehat{Z}_s|^2 \\ + \alpha_2 K_y^2 \mathbb{E} |\widehat{y}_s|^2 + \alpha_2 \alpha_4 \mathbb{E} |\widehat{z}_s|^2] ds \\ \leq M_1 \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} |\widehat{Y}_s|^2 ds + M_2 \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} |\widehat{Z}_s|^2 ds \\ + M_3 \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} |\widehat{y}_s|^2 ds + M_4 \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} |\widehat{z}_s|^2 ds,$$

这里

$$M_1 = K_y^2 (1 + \alpha_2) + (1 + L_\gamma) (L_y + L_z C) + 2L_\gamma^2 + L_\gamma L_{z'} C, \\ M_2 = \frac{(1 + L_\gamma) L_z}{C} + (\alpha_1 + \alpha_2 \alpha_3),$$

$$M_3 = \frac{1}{2}L_{y'}^2 + \alpha_2 K_{y'}^2,$$

$$M_4 = \frac{L_\gamma L_{z'}}{C} + \alpha_2 \alpha_4.$$

通过计算, 可得

$$\begin{aligned} & \mathbb{E} \int_t^T \frac{\beta - M_1}{1 - M_2} e^{\beta s} |\widehat{Y}_s|^2 ds + \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} |\widehat{Z}_s|^2 ds \\ & \leq \frac{M_4}{1 - M_2} \left[ \mathbb{E} \int_t^T \frac{M_3}{M_4} e^{\beta s} |\widehat{y}_s|^2 ds + \mathbb{E} \int_t^T e^{\beta s} |\widehat{z}_s|^2 ds \right]. \end{aligned}$$

由  $\alpha_i$  的假设, 则  $\Theta$  是  $M^2(0, T; \mathbb{R}^{n+n \times d})$  上的压缩映射, 因此存在唯一不动点  $(Y, Z) \in M^2(0, T; \mathbb{R}^{n+n \times d})$ , 作为方程 (3.1) 的解. 并且容易验证  $Y(\cdot) \in S^2(0, T; \mathbb{R}^n)$ . 定理得证.

**注 3.2** 注意到本小节中的结果涵盖了文 [1, 34] 中的结果. 事实上, 如果  $L_\gamma = \alpha_2 = 0$ , 或者  $K_y = \alpha_1 = \alpha_2 = 0$ , 则其结果分别退化为文 [1, 34] 中的情形.

接下来介绍如下形式的平均场正向重随机微分方程:

$$\begin{aligned} P_t &= \eta + \int_0^t f(s, P_s, Q_s, \Gamma^f(s, P_s, Q_s)) ds \\ &+ \int_0^t g(s, P_s, Q_s, \Gamma^g(s, P_s, Q_s)) \overrightarrow{d}W_s - \int_0^t Q_s \overleftarrow{d}B_s, \quad t \in [0, T], \end{aligned} \quad (3.2)$$

这里  $\eta$  是  $\mathcal{F}_0$ -可测的. 注意到在后续最优控制的问题中, 方程 (3.2) 作为伴随方程出现. 我们把方程 (3.2) 转化为类似于方程 (3.1) 的形式. 定义

$$\begin{aligned} \widetilde{B}_t &= B_T - B_{T-t}, \quad \widetilde{W}_t = W_T - W_{T-t}, \quad \widetilde{\mathcal{F}}_t \doteq \mathcal{F}_{t,T}^{\widetilde{W}} \vee \mathcal{F}_t^{\widetilde{B}}, \\ \widetilde{P}_t &= P_{T-t}, \quad \widetilde{Q}_t = Q_{T-t}, \quad t \in [0, T], \end{aligned}$$

则  $\widetilde{\mathcal{F}}_t = \mathcal{F}_{T-t}$ ,  $\eta$  是  $\widetilde{\mathcal{F}}_{T-}$ -可测的,  $\widetilde{P}(t), \widetilde{Q}(t)$  是  $\widetilde{\mathcal{F}}_t$ -可测的, 且

$$\begin{aligned} \widetilde{P}_t &= \eta + \int_t^T f(s, \widetilde{P}_s, \widetilde{Q}_s, \Gamma^f(s, \widetilde{P}_s, \widetilde{Q}_s)) ds \\ &+ \int_t^T g(s, \widetilde{P}_s, \widetilde{Q}_s, \Gamma^g(s, \widetilde{P}_s, \widetilde{Q}_s)) \overleftarrow{d}\widetilde{W}_s - \int_t^T \widetilde{Q}_s \overrightarrow{d}\widetilde{B}_s. \end{aligned} \quad (3.3)$$

注意到方程 (3.3) 类似于方程 (3.1), 那么, 由定理 3.1 方程 (3.3) 存在唯一解, 我们有如下定理.

**定理 3.2** 假设 (H1) 成立, 那么方程 (3.2) 存在唯一解  $(P_t, Q_t) \in S^2([0, T]; \mathbb{R}^n) \times M^2(0, T; \mathbb{R}^{n \times d})$ .

## 4 非局部 SPDEs 解的概率表示

Pardoux 和 Peng<sup>[1]</sup> 首次建立了 BDSDEs 与二阶拟线性 SPDEs 系统之间的联系, 给出了抛物型二阶 SPDEs 的概率解释. 此后, 该问题得到了大量研究, 参见文 [2, 4, 8, 11-12, 40]. 这一节可以看作是这一问题的延续. 换句话说, 我们将利用 MF-BDSDEs 理论来提供一类非局部 SPDEs 解的概率公式. 对以任意  $x_0 \in \mathbb{R}^m$ ,  $(t, x) \in [0, T] \times \mathbb{R}^m$  为初

始条件, 考虑如下 SDEs:

$$X_s^{t,x} = x + \int_t^s \Gamma^b(r, X_r^{t,x}) dr + \int_t^s \Gamma^\sigma(r, X_r^{t,x}) \overrightarrow{d}W_r, \quad s \geq t, \quad (4.1)$$

和倒向方程

$$\begin{aligned} Y_s^{t,x} &= \mathbb{E}'[h(X_T^{t,x}, (X_T^{0,x_0})')] + \int_s^T \Gamma_1^f(r, X_r^{t,x}, Y_r^{t,x}, Z_r^{t,x}) dr \\ &\quad + \int_s^T \Gamma_1^g(r, X_r^{t,x}, Y_r^{t,x}, Z_r^{t,x}) \overleftarrow{d}B_r - \int_s^T Z_r^{t,x} \overrightarrow{d}W_r, \quad s \geq t, \end{aligned} \quad (4.2)$$

这里

$$\begin{aligned} &\Gamma^k(r, X_r^{t,x}) \\ &= \int_{\Omega} k(r, X_r^{t,x}(\omega), X_r^{0,x_0}(\omega')) \mathbb{P}(d\omega') =: \mathbb{E}'[k(r, X_r^{t,x}, (X_r^{0,x_0})')], \\ &\Gamma_1^l(r, X_r^{t,x}, Y_r^{t,x}, Z_r^{t,x}) \\ &= \int_{\Omega} \theta^l(r, X_r^{t,x}(\omega), Y_r^{t,x}(\omega), Z_r^{t,x}(\omega), X_r^{0,x_0}(\omega'), Y_r^{0,x_0}(\omega'), Z_r^{0,x_0}(\omega')) \mathbb{P}(d\omega') \\ &=: \mathbb{E}'[\theta^l(r, X_r^{t,x}, Y_r^{t,x}, Z_r^{t,x}, (X_r^{0,x_0})', (Y_r^{0,x_0})', (Z_r^{0,x_0})')], \end{aligned}$$

其中  $k = b, \sigma; l = f, g$ , 且

$$\begin{aligned} b &: [0, T] \times \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m, \quad \sigma : [0, T] \times \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^{m \times d}, \\ \theta^f &: [0, T] \times \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^{n \times d} \times \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^{n \times d} \rightarrow \mathbb{R}^n, \\ \theta^g &: [0, T] \times \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^{n \times d} \times \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^{n \times d} \rightarrow \mathbb{R}^{n \times l}, \\ h &: \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

当系数满足线性增长和 Lipschitz 条件时, SDE(4.1) 存在唯一解 (见 [34]). 类似地, 当  $h, \theta^f$  和  $\theta^g$  满足适当的条件时, 由上述定理 3.1, 方程 (4.2) 存在唯一解.

假设  $\theta^f(t, x, x', \cdot, \cdot, \cdot)$  和  $\theta^g(t, x, x', \cdot, \cdot, \cdot)$  关于  $t, x$  和  $x'$  一致满足定理 3.1 的条件, 那么, 方程 (4.2) 存在唯一解  $(Y_t, Z_t) \in S^2([0, T]; \mathbb{R}^n) \times M^2(0, T; \mathbb{R}^{n \times d})$ .

接下来我们建立 MF-BDSDE (4.2) 和如下非局部 SPDE 的联系:

$$\begin{aligned} du(t, x) &= -(\mathcal{L}u(t, x) + \mathbb{E}'\theta^f(t, x, u(t, x), \nabla u(t, x) \cdot \mathbb{E}'[\sigma(t, x, (X_t^{0,x_0})')]), (X_t^{0,x_0})', \\ &\quad u'(t, (X_t^{0,x_0})'), [\nabla u'(t, a) \cdot \mathbb{E}'\sigma(t, a, (X_t^{0,x_0})')]\Big|_{a=X_t^{0,x_0}}) dt \\ &\quad - \mathbb{E}'\theta^g(t, x, u(t, x), \nabla u(t, x) \cdot \mathbb{E}'[\sigma(t, x, (X_t^{0,x_0})')]), (X_t^{0,x_0})', \\ &\quad u'(t, (X_t^{0,x_0})'), [\nabla u'(t, a) \cdot \mathbb{E}'\sigma(t, a, (X_t^{0,x_0})')]\Big|_{a=X_t^{0,x_0}}) \overleftarrow{d}B_t, \\ u(T, x) &= \mathbb{E}'[h(x, (X_T^{0,x_0})')], \end{aligned} \quad (4.3)$$

这里  $u : \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}^m \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ ,  $\mathcal{L}u = (Lu_1, \dots, Lu_n)^T$ , 满足:

$$\begin{aligned} Lu_i(t, x) &\doteq \frac{1}{2} \text{tr}(\mathbb{E}'[\sigma(t, x, (X_t^{0,x_0})')]\mathbb{E}'[\sigma(t, x, (X_t^{0,x_0})')]^T D^2 u(t, x)) \\ &\quad + \nabla u(t, x) \cdot \mathbb{E}'[b(t, x, (X_t^{0,x_0})')], \end{aligned}$$

且

$$u'(t, (X_t^{0,x_0})') \doteq u(t, \omega', X_t^{0,x_0}(\omega')), \quad t \in [0, T]. \quad (4.4)$$

我们有如下定理.

**定理 4.1** 假设  $b, \sigma, f$  和  $g$  满足线性增长和 Lipschitz 条件,  $h_{xx}(x, (X_T^{0,x_0}))$  存在且  $\mathbb{E}\mathbb{E}'|h(X_T^{t,x}, (X_T^{0,x_0})')|^2 < \infty$ . 假设 SPDE(4.3) 存在解  $u(t, x) \in C^{1,2}(\Omega \times [0, T] \times \mathbb{R}^m; \mathbb{R}^n)$ , 那么, 对于给定的  $(t, x)$ ,  $u(t, x)$  有如下表示:

$$u(t, x) = Y_t^{t,x}, \quad (4.5)$$

这里  $Y_t^{t,x}$  由方程 (4.1) 和 (4.2) 确定. 并且, 方程 (4.3) 的解  $u(t, x)$  也是唯一的.

**证** 对  $u(t, X_t)$  应用 Itô 公式, 可得

$$\begin{aligned} u(T, X_T^{t,x}) - u(t, x) &= \int_t^T \left[ \frac{\partial u}{\partial r}(r, X_r^{t,x}) + \mathcal{L}u(r, X_r^{t,x}) \right] dr \\ &\quad + \int_t^T \nabla u(r, X_r^{t,x}) \cdot \mathbb{E}'[\sigma(r, X_r^{t,x}, (X_r^{0,x_0})')] \overrightarrow{d} W_r. \end{aligned}$$

由  $u(t, x)$  满足 SPDE(4.3), 可知

$$\begin{aligned} &u(T, X_T^{t,x}) - u(t, x) \\ &= - \int_t^T \mathbb{E}'\theta^f(s, X_s^{t,x}, u(s, X_s^{t,x}), \nabla u(s, X_s^{t,x}) \cdot \mathbb{E}'[\sigma(s, X_s^{t,x}, (X_s^{0,x_0})')], \\ &\quad (X_s^{0,x_0})', u'(s, (X_s^{0,x_0})'), [\nabla u'(s, a) \cdot \mathbb{E}'\sigma(s, a, (X_s^{0,x_0})')] \Big|_{a=X_s^{0,x_0}}) ds \\ &\quad - \int_t^T \mathbb{E}'\theta^g(s, X_s^{t,x}, u(s, X_s^{t,x}), \nabla u(s, X_s^{t,x}) \cdot \mathbb{E}'[\sigma(s, X_s^{t,x}, (X_s^{0,x_0})')], \\ &\quad (X_s^{0,x_0})', u'(s, (X_s^{0,x_0})'), [\nabla u'(s, a) \cdot \mathbb{E}'\sigma(s, a, (X_s^{0,x_0})')] \Big|_{a=X_s^{0,x_0}}) \overleftarrow{d} B_s \\ &\quad + \int_t^T \nabla u(s, X_s^{t,x}) \cdot \mathbb{E}'[\sigma(s, X_s^{t,x}, (X_s^{0,x_0})')] \overrightarrow{d} W_s. \end{aligned}$$

由方程 (4.1) 和 (4.2) 解的唯一性易知, 对于  $s \in [0, T]$ ,  $(u(s, X_s^{t,x}), \nabla u(s, X_s^{t,x}) \cdot \mathbb{E}'[\sigma(s, X_s^{t,x}, (X_s^{0,x_0})')])$  是方程 (4.3) 的解. 从而

$$u(t, x) = Y_t^{t,x}, \quad t \in [0, T], \quad x \in \mathbb{R}^m.$$

在上述条件下,  $Y^{t,x}$  是唯一解, 那么 SPDE(4.3) 的解  $u(t, x)$  也是唯一的.

**注 4.1** 方程 (4.5) 可以称为 SPDE(4.3) 的随机 Feynman-Kac 公式, 是研究 SPDEs 的重要工具. 例如, 由定理 4.1 可知, 如果 SPDE (4.3) 的解存在的话, 那么一定是唯一解.

**注 4.2** 注意到方程 (4.3) 中引入的  $u'$  使得我们的讨论更一般化. 确切地说, 一方面, 对比文 [1] 中的 SPDEs,  $u'(t, (X_t^{0,x_0}))$  是必需的, 这是因为我们的 SPDE 是非局部的. 另一方面, 对比文 [34], 由于  $u(t, x)$  特殊的可测性, 本小节中我们经常把  $u(t, (X_t^{0,x_0})')$  替换为  $u'(t, (X_t^{0,x_0})')$ . 据我们所知, 由于

$$Y_s^{t,x}(\omega) = u(s, \omega, X_s^{t,x}(\omega)),$$

因此

$$Y_s^{0,x_0}(\omega') = u(s, \omega', X_s^{0,x_0}(\omega')) = u'(s, (X_s^{0,x_0})').$$

显然, 如果  $\theta^g = 0$ , 也就是说, 方程 (4.3) 退化为确定的 PDE, 因此  $u'(t, (X_t^{0,x_0})')$  将退化为  $u(t, (X_t^{0,x_0})')$ , 这正是文 [34] 中讨论的情形.

**注 4.3** 在我们的框架下, 方程 (4.2) 允许依赖于  $Z^{0,x_0}(\cdot)$ , 因此一些刻画方程 (4.3) 的非局部性论述是必须的. 这是区别于文 [34] 中的讨论.

## 5 平均场倒向重随机系统的最优控制问题

本节我们研究平均场倒向重随机系统的最优控制问题, 推导出一个必要性最大值原理. 为记号简单, 令  $m = n = d = l = k_1 = k_2 = 1$ .

给定凸子集  $U \subset \mathbb{R}^k$ , 允许控制集定义为

$$\mathcal{U}_{ad} = \left\{ v : [0, T] \times \Omega \rightarrow U \mid v \text{ 是 } \mathcal{F}_t \text{- 可测的, } \mathbb{E} \int_0^T |v_t|^2 dt < +\infty \right\},$$

对于任意  $v \in \mathcal{U}_{ad}$ ,  $\xi \in L^2(\Omega, \mathcal{F}_T, P; \mathbb{R})$ , 考虑如下 MF-BDSDE:

$$Y_t^v = \xi + \int_t^T \Gamma^f(s, Y_s^v, Z_s^v, v_s) ds - \int_t^T Z_s^v \overrightarrow{d} W_s + \int_t^T \Gamma^g(s, Y_s^v, Z_s^v, v_s) \overleftarrow{d} B_s, \quad (5.1)$$

其中

$$\begin{aligned} & \Gamma^i(s, Y_s^v, Z_s^v, v_s) \\ &= \int_{\Omega} \theta^i(s, \omega, \omega', Y_s^v(\omega), Z_s^v(\omega), v_s(\omega), Y_s^v(\omega'), Z_s^v(\omega'), v_s(\omega')) \mathbb{P}(d\omega'), \quad i = f, g, \end{aligned}$$

且

$$\begin{aligned} \theta^f &: \Omega^2 \times [0, T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times U \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times U \rightarrow \mathbb{R}, \\ \theta^g &: \Omega^2 \times [0, T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times U \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times U \rightarrow \mathbb{R}. \end{aligned}$$

性能指标为

$$J(v(\cdot)) = \mathbb{E} \int_0^T \Gamma^l(s, Y_s^v, Z_s^v, v_s) ds + \mathbb{E}[\mathbb{E}' h(Y_0^v(\omega), Y_0^v(\omega'))], \quad (5.2)$$

其中

$$\begin{aligned} & \Gamma^l(s, Y_s^v, Z_s^v, v_s) \\ &= \int_{\Omega} l(s, \omega, \omega', Y_s^v(\omega), Z_s^v(\omega), v_s(\omega), Y_s^v(\omega'), Z_s^v(\omega'), v_s(\omega')) \mathbb{P}(d\omega') \end{aligned}$$

且

$$\begin{aligned} h &: \Omega^2 \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, \\ l &: \Omega^2 \times [0, T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times U \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times U \rightarrow \mathbb{R}. \end{aligned}$$

我们的控制问题是在  $\mathcal{U}_{ad}$  上寻找允许控制  $v(\cdot)$ , 使得性能指标  $J(v(\cdot))$  达到最小值.

假设

(H2) (i)  $\theta^f, \theta^g, l, h$  关于  $y, y', z, z', v, v'$  是连续可微的,  $l$  和  $h$  的导数是线性增长的.

(ii)  $\theta^f, \theta^g$  关于  $(y, z, y', z', v, v')$  满足一致 Lipschitz 条件, 即存在正常数  $L_i, K_i, \alpha_j$ , 对于  $i = y, z, y', z', v, v', j = 3, 4$ , 使得

$$\begin{aligned} & |\theta^f(t, \omega, \omega', y_1, z_1, y'_1, z'_1, v_1, v'_1) - \theta^f(t, \omega, \omega', y_2, z_2, y'_2, z'_2, v_2, v'_2)| \\ & \leq L_y |y_1 - y_2| + L_z |z_1 - z_2| + L_{y'} |y'_1 - y'_2| + L_{z'} |z'_1 - z'_2| + L_v |v_1 - v_2| + L_{v'} |v'_1 - v'_2|, \\ & |\theta^g(t, \omega, \omega', y_1, z_1, y'_1, z'_1, v_1, v'_1) - \theta^g(t, \omega, \omega', y_2, z_2, y'_2, z'_2, v_2, v'_2)|^2 \\ & \leq K_y^2 |y_1 - y_2|^2 + K_{y'}^2 |y'_1 - y'_2|^2 + K_v^2 |v_1 - v_2|^2 \\ & \quad + K_{v'}^2 |v'_1 - v'_2|^2 + \alpha_3 |z_1 - z_2|^2 + \alpha_4 |z'_1 - z'_2|^2, \\ & \forall (t, \omega, \omega') \in [0, T] \times \Omega^2, (y_i, z_i, y'_i, z'_i, v_i, v'_i) \in \mathbb{R}^6, \quad i = 1, 2, \end{aligned}$$

且

$$\mathbb{E} \int_0^T |\mathbb{E}' \theta_0^l(t, \omega, \omega')|^2 dt < \infty, \quad l = f, g,$$

其中  $\theta_0^l(t, \omega, \omega') = \theta^l(t, \omega, \omega', 0, 0, 0, 0, 0, 0)$ ,  $\alpha_3 + \alpha_4 < 1$ .

在上述假设下, 对于任意  $v(\cdot) \in \mathcal{U}_{ad}$ , 由定理 3.1, 方程 (5.1) 存在唯一的解  $(Y^v, Z^v) \in S^2([0, T]; \mathbb{R}) \times M^2(0, T; \mathbb{R})$ , 并且性能指标  $J$  的定义是合理的.

假定  $\hat{u}(\cdot)$  是最优控制,  $(\hat{Y}(\cdot), \hat{Z}(\cdot))$  是相应的最优轨迹.  $v(\cdot)$  满足  $\hat{u}(\cdot) + v(\cdot) \in \mathcal{U}_{ad}$ . 由  $\mathcal{U}_{ad}$  的凸性, 那么对任意  $0 \leq \varepsilon \leq 1$ ,  $u^\varepsilon(\cdot) = \hat{u}(\cdot) + \varepsilon v(\cdot)$  也属于  $\mathcal{U}_{ad}$ . 由定理 3.1 可知, 相应于  $u^\varepsilon$ , 方程 (5.1) 存在唯一解, 其解记为  $(Y^\varepsilon(\cdot), Z^\varepsilon(\cdot))$ . 我们首先证明如下引理.

**引理 5.1** 假设 (H2) 成立, 对任意  $t \in [0, T]$ , 可得

$$E|Y_t^\varepsilon - \hat{Y}_t|^2 \leq C\varepsilon^2, \quad E \int_t^T |Z_s^\varepsilon - \hat{Z}_s|^2 ds \leq C\varepsilon^2.$$

**证** 注意到  $Y_t^\varepsilon - \hat{Y}_t$  满足如下 MF-BDSDE:

$$\begin{aligned} Y_t^\varepsilon - \hat{Y}_t &= \int_t^T [\Gamma^f(s, Y_s^\varepsilon, Z_s^\varepsilon, u_s^\varepsilon) - \Gamma^f(s, \hat{Y}_s, \hat{Z}_s, \hat{u}_s)] ds \\ & \quad + \int_t^T [\Gamma^g(s, Y_s^\varepsilon, Z_s^\varepsilon, u_s^\varepsilon) - \Gamma^g(s, \hat{Y}_s, \hat{Z}_s, \hat{u}_s)] \overleftarrow{d} B_s \\ & \quad - \int_t^T (Z_s^\varepsilon - \hat{Z}_s) \overrightarrow{d} W_s. \end{aligned}$$

对  $|Y_t^\varepsilon - \hat{Y}_t|^2$  应用 Itô 公式, 可得

$$\begin{aligned} & \mathbb{E} \left( |Y_t^\varepsilon - \hat{Y}_t|^2 + \int_t^T |Z_s^\varepsilon - \hat{Z}_s|^2 ds \right) \\ &= 2\mathbb{E} \int_t^T \langle Y_s^\varepsilon - \hat{Y}_s, \Gamma^f(s, Y_s^\varepsilon, Z_s^\varepsilon, u_s^\varepsilon) - \Gamma^f(s, \hat{Y}_s, \hat{Z}_s, \hat{u}_s) \rangle ds \\ & \quad + \mathbb{E} \int_t^T |\Gamma^g(s, Y_s^\varepsilon, Z_s^\varepsilon, u_s^\varepsilon) - \Gamma^g(s, \hat{Y}_s, \hat{Z}_s, \hat{u}_s)|^2 ds. \end{aligned}$$

由假设 (H2), 可得

$$\begin{aligned} & \mathbb{E}|Y_t^\varepsilon - \widehat{Y}_t|^2 + \mathbb{E} \int_t^T |Z_s^\varepsilon - \widehat{Z}_s|^2 ds \\ & \leq k_1 \mathbb{E} \int_t^T |Y_s^\varepsilon - \widehat{Y}_s|^2 ds + k_2 \varepsilon^2 \mathbb{E} \int_t^T |v_s|^2 ds, \end{aligned}$$

这里  $k_i$  ( $i = 1, 2$ ) 是依赖于 (H2) 的常数. 由 Gronwall 不等式和 Burkholder-Davis-Gundy 不等式, 结果得证.

为记号简便, 引入

$$\begin{aligned} \widehat{\alpha}(\cdot) &= \alpha(\cdot, \omega, \omega', \widehat{Y}(\omega), \widehat{Z}(\omega), \widehat{u}(\omega), \widehat{Y}(\omega'), \widehat{Z}(\omega'), \widehat{u}(\omega')), \\ \alpha^\varepsilon(\cdot) &= \alpha(\cdot, \omega, \omega', Y^\varepsilon(\omega), Z^\varepsilon(\omega), u^\varepsilon(\omega), Y^\varepsilon(\omega'), Z^\varepsilon(\omega'), u^\varepsilon(\omega')), \end{aligned}$$

这里  $\omega, \omega' \in \Omega$ ,  $\alpha = \theta^f, \theta^g, l$ . 我们引入如下变分方程:

$$\xi_t = \psi_t + \int_t^T F_1(s, \xi_s, \eta_s) ds + \int_t^T G_1(s, \xi_s, \eta_s) \overleftarrow{d} B_s - \int_t^T \eta_s \overrightarrow{d} W_s, \quad (5.3)$$

其中

$$\begin{aligned} F_1(s, \xi_s, \eta_s) &= \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_y^f(s)\xi_s + \widehat{\theta}_z^f(s)\eta_s + \widehat{\theta}_{y'}^f(s)\xi'_s + \widehat{\theta}_{z'}^f(s)\eta'_s], \\ G_1(s, \xi_s, \eta_s) &= \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_y^g(s)\xi_s + \widehat{\theta}_z^g(s)\eta_s + \widehat{\theta}_{y'}^g(s)\xi'_s + \widehat{\theta}_{z'}^g(s)\eta'_s], \end{aligned}$$

且

$$\psi(t) = \int_t^T \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_v^f(s)v_s + \widehat{\theta}_{v'}^f(s)v'_s] ds + \int_t^T \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_v^g(s)v_s + \widehat{\theta}_{v'}^g(s)v'_s] \overleftarrow{d} B_s.$$

记

$$\begin{aligned} \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_y^f(s)\xi_s] &= \int_\Omega \widehat{\theta}_y^f(s, \omega, \omega') \xi_s(\omega) \mathbb{P}(d\omega'), \\ \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_{y'}^f(s)\xi'_s] &= \int_\Omega \widehat{\theta}_{y'}^f(s, \omega, \omega') \xi'_s(\omega') \mathbb{P}(d\omega'). \end{aligned}$$

在假设 (H2) 下, 由定理 3.1 可知方程 (5.3) 存在唯一  $(\xi_t, \eta_t) \in S^2([0, T]; \mathbb{R}) \times M^2(0, T; \mathbb{R})$ .

**引理 5.2** 记

$$y_t^\varepsilon = \frac{Y_t^\varepsilon - \widehat{Y}_t}{\varepsilon} - \xi_t, \quad z_t^\varepsilon = \frac{Z_t^\varepsilon - \widehat{Z}_t}{\varepsilon} - \eta_t,$$

那么

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \sup_{t \in [0, T]} \mathbb{E}|y_t^\varepsilon|^2 = 0, \quad \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \mathbb{E} \int_0^T |z_t^\varepsilon|^2 dt = 0. \quad (5.4)$$

**证** 记  $(y^\varepsilon, z^\varepsilon)$  是如下方程的解:

$$\begin{cases} -dy_t^\varepsilon = \mathbb{E}'[f_y^\varepsilon(t)y_t^\varepsilon + f_z^\varepsilon(t)z_t^\varepsilon + f_{y'}^\varepsilon(t)y_t^{\prime\varepsilon} + f_{z'}^\varepsilon(t)z_t^{\prime\varepsilon} + f_1^\varepsilon(t)] dt \\ \quad + \mathbb{E}'[g_y^\varepsilon(t)y_t^\varepsilon + g_z^\varepsilon(t)z_t^\varepsilon + g_{y'}^\varepsilon(t)y_t^{\prime\varepsilon} + g_{z'}^\varepsilon(t)z_t^{\prime\varepsilon} + g_1^\varepsilon(t)] \overleftarrow{d} B_t \\ \quad - z_t^\varepsilon \overrightarrow{d} W_t, \\ y_T^\varepsilon = 0, \end{cases}$$

其中  $\delta = f, g, \bar{Y}_t(\omega) = \widehat{Y}_t(\omega) + \lambda(Y_t^\varepsilon(\omega) - \widehat{Y}_t(\omega)), \bar{u}_t(\omega) = \widehat{u}_t(\omega) + \lambda(u_t^\varepsilon(\omega) - \widehat{u}_t(\omega)),$

$$\delta_y^\varepsilon(\cdot) = \int_0^1 \theta_y^\delta(\cdot, \bar{Y}(\omega), \bar{Z}(\omega), \bar{u}(\omega), \bar{Y}(\omega'), \bar{Z}(\omega'), \bar{u}(\omega')) d\lambda,$$

且

$$\begin{aligned} \delta_1^\varepsilon(\cdot) &= [\delta_y^\varepsilon(\cdot) - \widehat{\theta}_y^\delta(\cdot)] \xi(\omega) + [\delta_z^\varepsilon(\cdot) - \widehat{\theta}_z^\delta(\cdot)] \eta(\omega) + [\delta_{y'}^\varepsilon(\cdot) - \widehat{\theta}_{y'}^\delta(\cdot)] \xi(\omega') \\ &\quad + [\delta_{z'}^\varepsilon(\cdot) - \widehat{\theta}_{z'}^\delta(\cdot)] \eta(\omega') + [\delta_v^\varepsilon(\cdot) - \widehat{\theta}_v^\delta(\cdot)] v(\omega) + [\delta_{v'}^\varepsilon(\cdot) - \widehat{\theta}_{v'}^\delta(\cdot)] v(\omega'). \end{aligned}$$

在  $[t, T]$  上对  $|y_t^\varepsilon|^2$  应用 Itô 公式, 可得

$$\begin{aligned} &\mathbb{E}|y_t^\varepsilon|^2 + \mathbb{E} \int_t^T |z_s^\varepsilon|^2 ds \\ &= 2\mathbb{E} \int_t^T \langle y_s^\varepsilon, \mathbb{E}'[f_y^\varepsilon(s)y_s^\varepsilon + f_z^\varepsilon(s)z_s^\varepsilon + f_{y'}^\varepsilon(s)y_s^{\prime\varepsilon} + f_{z'}^\varepsilon(s)z_s^{\prime\varepsilon} + f_1^\varepsilon(s)] \rangle ds \\ &\quad + \mathbb{E} \int_t^T |\mathbb{E}'[g_y^\varepsilon(s)y_s^\varepsilon + g_z^\varepsilon(s)z_s^\varepsilon + g_{y'}^\varepsilon(s)y_s^{\prime\varepsilon} + g_{z'}^\varepsilon(s)z_s^{\prime\varepsilon} + g_1^\varepsilon(s)]|^2 ds. \end{aligned}$$

由假设 (H2), 可得

$$\mathbb{E}|y_t^\varepsilon|^2 + \mathbb{E} \int_t^T |z_s^\varepsilon|^2 ds \leq k\mathbb{E} \int_t^T |y_s^\varepsilon|^2 ds + C_\varepsilon,$$

这里  $k$  是适当的常数, 当  $\varepsilon \rightarrow 0$  时,  $C_\varepsilon \rightarrow 0$ . 由 Gronwall 不等式, 结论得证.

由于  $\widehat{u}(\cdot)$  是最优控制, 那么

$$\varepsilon^{-1}[J(u^\varepsilon(\cdot)) - J(\widehat{u}(\cdot))] \geq 0. \quad (5.5)$$

结合引理 5.2, 可得如下结论.

**引理 5.3** 假设 (H2) 成立, 那么如下变分不等式成立:

$$\begin{aligned} &\mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}'[\widehat{l}_y(s)\xi_s + \widehat{l}_z(s)\eta_s + \widehat{l}_{y'}(s)\xi'_s + \widehat{l}_{z'}(s)\eta'_s + \widehat{l}_v(s)v_s + \widehat{l}_{v'}(s)v'_s] ds \\ &+ \mathbb{E}\mathbb{E}'[h_y(\widehat{Y}_0(\omega), \widehat{Y}_0(\omega'))\xi_0(\omega) + h_{y'}(\widehat{Y}_0(\omega), \widehat{Y}_0(\omega'))\xi_0(\omega')] \geq 0, \end{aligned} \quad (5.6)$$

其中

$$\mathbb{E}'[\widehat{l}_{y'}(s)\xi'_s] = \int_\Omega \widehat{l}_{y'}(s, \omega, \omega') \xi_s(\omega') \mathbb{P}(d\omega').$$

**证** 由 (5.4) 中的第一个式子, 可得

$$\begin{aligned} &\mathbb{E}\mathbb{E}'\varepsilon^{-1}[h(Y_0^\varepsilon(\omega), Y_0^\varepsilon(\omega')) - h(\widehat{Y}_0(\omega), \widehat{Y}_0(\omega'))] \\ &= \mathbb{E}\mathbb{E}'\varepsilon^{-1} \int_0^1 h_y(\bar{Y}_0(\omega), \bar{Y}_0(\omega'))(Y_0^\varepsilon(\omega) - \widehat{Y}_0(\omega)) d\lambda \\ &\quad + \mathbb{E}\mathbb{E}'\varepsilon^{-1} \int_0^1 h_{y'}(\bar{Y}_0(\omega), \bar{Y}_0(\omega'))(Y_0^\varepsilon(\omega') - \widehat{Y}_0(\omega')) d\lambda \\ &\rightarrow \mathbb{E}\mathbb{E}'[h_y(\widehat{Y}_0(\omega), \widehat{Y}_0(\omega'))\xi_0(\omega) + h_{y'}(\widehat{Y}_0(\omega), \widehat{Y}_0(\omega'))\xi_0(\omega')], \quad \varepsilon \rightarrow 0, \end{aligned}$$

其中  $\bar{Y}_0(\omega) = \widehat{Y}_0(\omega) + \lambda(Y_0^\varepsilon(\omega) - \widehat{Y}_0(\omega))$ . 类似地, 当  $\varepsilon \rightarrow 0$  时, 有

$$\varepsilon^{-1} \left\{ \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}'[l^\varepsilon(t) - \widehat{l}(t)] dt \right\}$$

$$\rightarrow \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}'[\widehat{l}_y(s)\xi_s + \widehat{l}_z(s)\eta_s + \widehat{l}_{y'}(s)\xi'_s + \widehat{l}_{z'}(s)\eta'_s + \widehat{l}_u(s)v_s + \widehat{l}_{v'}(s)v'_s]ds.$$

因此不等式 (5.6) 得证.

考虑伴随方程:

$$\begin{aligned} p_t &= \mathbb{E}'h_y(\widehat{Y}_0(\omega), \widehat{Y}_0(\omega')) + \mathbb{E}^*h_{y'}(\widehat{Y}_0(\omega^*), \widehat{Y}_0(\omega)) \\ &+ \int_0^t F_2(s, p_s, q_s)ds + \int_0^t G_2(s, p_s, q_s) \overrightarrow{d}W_s - \int_0^t q_s \overleftarrow{d}B_s, \end{aligned} \quad (5.7)$$

其中

$$\begin{aligned} F_2(s, p_s, q_s) &= \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_y^f(s)p_s + \widehat{\theta}_y^g(s)q_s + \widehat{l}_y(s)] + \mathbb{E}^*[\widehat{\theta}_{y'}^f(s)p_s^* + \widehat{\theta}_{y'}^g(s)q_s^* + \widehat{l}_{y'}(s)], \\ G_2(s, p_s, q_s) &= \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_z^f(s)p_s + \widehat{\theta}_z^g(s)q_s + \widehat{l}_z(s)] + \mathbb{E}^*[\widehat{\theta}_{z'}^f(s)p_s^* + \widehat{\theta}_{z'}^g(s)q_s^* + \widehat{l}_{z'}(s)], \end{aligned}$$

且

$$\begin{aligned} \mathbb{E}^*\widehat{l}_{y'}(s) &= \int_{\Omega} \widehat{l}_{y'}(s, \omega^*, \omega) \mathbb{P}(d\omega^*), \\ \mathbb{E}^*[\widehat{\theta}_{y'}^f(s)p_s^*] &= \int_{\Omega} \widehat{\theta}_{y'}^f(s, \omega^*, \omega) p(s, \omega^*) \mathbb{P}(d\omega^*). \end{aligned}$$

伴随方程 (5.7) 是方程 (3.2) 在系数有界下的特殊形式. 假设 (H2) 成立, 由定理 3.2 可知方程 (5.7) 存在唯一解  $(p_t, q_t)$ .

定义 Hamiltonian 函数  $H : \Omega \times \Omega \times [0, T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  如下:

$$\begin{aligned} H(t, \omega, \omega', y_1, z_1, v_1, y_2, z_2, v_2, p, q) \\ \doteq \theta^f(t, \omega, \omega', y_1, z_1, v_1, y_2, z_2, v_2)p + \theta^g(t, \omega, \omega', y_1, z_1, v_1, y_2, z_2, v_2)q \\ + l(t, \omega, \omega', y_1, z_1, v_1, y_2, z_2, v_2). \end{aligned} \quad (5.8)$$

由变分不等式 (5.6), 我们给出 MF-BDSDEs 随机控制问题的随机最大值原理.

**定理 5.1** (随机最大值原理) 设  $(\widehat{Y}(\cdot), \widehat{Z}(\cdot), \widehat{u}(\cdot))$  是控制问题  $\{(5.1), (5.2)\}$  的最优轨迹, 那么  $\forall v \in U$ , a.e.  $t \in [0, T]$ , a.s.,

$$[\mathbb{E}'\widehat{H}_v(t, \omega, \omega') + \mathbb{E}^*\widehat{H}_v(t, \omega^*, \omega)] \cdot (v - \widehat{u}_t) \geq 0, \quad (5.9)$$

其中

$$\widehat{H}(t, \omega, \omega') \doteq H(t, \omega, \omega', \widehat{Y}_t(\omega), \widehat{Z}_t(\omega), \widehat{u}_t(\omega), \widehat{Y}_t(\omega'), \widehat{Z}_t(\omega'), \widehat{u}_t(\omega'), p_t(\omega), q_t(\omega)). \quad (5.10)$$

**证** 对  $\langle \xi_t, p_t \rangle$  应用 Itô 公式, 可得

$$\begin{aligned} -\mathbb{E}\xi_0 p_0 &= \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}'[l_y(s)\xi_s + l_z(s)\eta_s + l_{y'}(s)\xi'_s + l_{z'}(s)\eta'_s]ds \\ &- \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_{v'}^f(s)v'_s p_s + \widehat{\theta}_{v'}^g(s)v'_s q_s]ds \\ &- \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_v^f(s)v_s p_s + \widehat{\theta}_v^g(s)v_s q_s]ds. \end{aligned}$$

由上述变分不等式 (5.6), 可得

$$\mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}'[\widehat{\theta}_{v'}^f(s)v'_s p_s + \widehat{\theta}_{v'}^g(s)v'_s q_s + \widehat{l}_{v'}(s)v'_s]ds$$

$$+ \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [\hat{\theta}_v^f(s) v_s p_s + \hat{\theta}_v^g(s) v_s q_s + \hat{l}_v(s) v_s] ds \geq 0.$$

由 Hamiltonian 函数的定义, 可得

$$\begin{aligned} & \mathbb{E} \int_0^T [\mathbb{E}^* H_{v'}(t, \hat{Y}_t(\omega^*), \hat{Z}_t(\omega^*), \hat{u}_t(\omega^*), \hat{Y}_t(\omega), \hat{Z}_t(\omega), \hat{u}_t(\omega), p_t(\omega^*), q_t(\omega^*)) \\ & + \mathbb{E}' H_v(t, \hat{Y}_t(\omega), \hat{Z}_t(\omega), \hat{u}_t(\omega), \hat{Y}_t(\omega'), \hat{Z}_t(\omega'), \hat{u}_t(\omega'), p_t(\omega), q_t(\omega))] \cdot v_t dt \geq 0. \end{aligned}$$

对任意  $v \in U$ ,  $F$  是  $\sigma$ -代数  $\mathcal{F}_t$  的任意元素, 令

$$\bar{v}_s = \begin{cases} \hat{u}_s, & s \in [0, t), \\ v, & s \in [t, t + \varepsilon), \omega \in F, \\ \hat{u}_s, & s \in [t, t + \varepsilon), \omega \in \Omega - F, \\ \hat{u}_s, & s \in [t + \varepsilon, T], \end{cases}$$

可知  $\bar{v}_s \in \mathcal{U}_{ad}$ . 由于  $v_t$  满足  $\hat{u}_t + v_t \in \mathcal{U}_{ad}$ , 取  $v_t = \bar{v}_t - \hat{u}_t$ , 上述不等式可改写为

$$\mathbb{E} \mathbf{1}_F \int_t^{t+\varepsilon} [\mathbb{E}' \hat{H}_v(s, \omega, \omega') + \mathbb{E}^* \hat{H}_{v'}(s, \omega^*, \omega)] \cdot (v - \hat{u}_s) ds \geq 0,$$

这里  $\hat{H}$  满足 (5.10). 在  $\varepsilon = 0$  处关于变量  $\varepsilon$  求微分, 可得

$$\mathbb{E} \mathbf{1}_F [\mathbb{E}' \hat{H}_v(t, \omega, \omega') + \mathbb{E}^* \hat{H}_{v'}(t, \omega^*, \omega)] \cdot (v - \hat{u}_t) \geq 0,$$

因此 (5.9) 成立.

## 6 平均场倒向重随机 LQ 问题

这一节, 我们把上述最大值原理应用于平均场倒向重随机 LQ 问题. 令

$$h(Y_0(\omega), Y_0(\omega')) = \frac{1}{2} Q_0^1 Y_0(\omega)^2 + \frac{1}{2} Q_0^2 Y_0'(\omega')^2$$

和

$$\begin{aligned} & f(s, \omega, \omega', Y_s(\omega), Z_s(\omega), v_s(\omega), Y_s(\omega'), Z_s(\omega'), v_s(\omega')) \\ & = A_s^1 Y_s(\omega) + B_s^1 Z_s(\omega) + C_s^1 v_s(\omega) + A_s^2 Y_s(\omega') + B_s^2 Z_s(\omega') + C_s^2 v_s(\omega'), \\ & \quad g(s, \omega, \omega', Y_s(\omega), Z_s(\omega), v_s(\omega), Y_s(\omega'), Z_s(\omega'), v_s(\omega')) \\ & = D_s^1 Y_s(\omega) + E_s^1 Z_s(\omega) + F_s^1 v_s(\omega) + D_s^2 Y_s(\omega') + E_s^2 Z_s(\omega') + F_s^2 v_s(\omega'), \\ & \quad l(s, \omega, \omega', Y_s(\omega), Z_s(\omega), v_s(\omega), Y_s(\omega'), Z_s(\omega'), v_s(\omega')) \\ & = \frac{1}{2} [M_s^1 Y_s^2(\omega) + N_s^1 Z_s^2(\omega) + R_s^1 v_s^2(\omega) + M_s^2 Y_s'^2(\omega') + N_s^2 Z_s'^2(\omega') + R_s^2 v_s'^2(\omega')], \end{aligned}$$

其中  $A^i : [0, T] \times \Omega^2 \rightarrow \mathbb{R}$  是有界的,  $(s, \omega, \omega') \mapsto A^i(s, \omega, \omega')$  是  $\mathcal{F}_s^2$ -可测的 (类似地, 其他系数满足以上假设),  $M^i, N^i$  是非负的,  $R^i$  是正数. 状态方程为

$$\begin{aligned} Y_t^v(\omega) & = \xi + \int_t^T \{ [\mathbb{E}' A_s^1] Y_s^v(\omega) + [\mathbb{E}' B_s^1] Z_s^v(\omega) + [\mathbb{E}' C_s^1] v_s(\omega) \} ds \\ & \quad + \int_t^T \mathbb{E}' [A_s^2 Y_s^v(\omega') + B_s^2 Z_s^v(\omega') + C_s^2 v_s(\omega')] ds \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& + \int_t^T \{[\mathbb{E}'D_s^1]Y_s^v(\omega) + [\mathbb{E}'E_s^1]Z_s^v(\omega) + [\mathbb{E}'F_s^1]v_s(\omega)\} \overleftarrow{d} B_s \\
& + \int_t^T \{[\mathbb{E}'D_s^2]Y_s^v(\omega') + [\mathbb{E}'E_s^2]Z_s^v(\omega') + [\mathbb{E}'F_s^2]v_s(\omega')\} \overleftarrow{d} B_s \\
& - \int_t^T Z_s^v(\omega) \overrightarrow{d} W_s.
\end{aligned} \tag{6.1}$$

性能指标为

$$\begin{aligned}
& J(v(\cdot)) \\
& = \frac{1}{2} \mathbb{E} \left( \int_0^T \mathbb{E}'[M_s^1|Y_s^v(\omega)|^2 + N_s^1|Z_s^v(\omega)|^2 + R_s^1|v_s(\omega)|^2] ds + \mathbb{E}'[Q_0^1|Y_0^v(\omega)|^2] \right) \\
& + \frac{1}{2} \mathbb{E} \left( \int_0^T \mathbb{E}'[M_s^2|Y_s^v(\omega')|^2 + N_s^2|Z_s^v(\omega')|^2 + R_s^2|v_s(\omega')|^2] ds + \mathbb{E}'[Q_0^2|Y_0^v(\omega')|^2] \right).
\end{aligned}$$

为了记号简便, 把  $A^i(s, \omega, \omega')$  记为  $A^i(s)$ . Hamiltonian 函数为

$$\begin{aligned}
& H(s, \omega, \omega', y_1, z_1, v_1, y_2, z_2, v_2, p, q) \\
& = [A_s^1 y_1 + B_s^1 z_1 + C_s^1 v_1 + A_s^2 y_2 + B_s^2 z_2 + C_s^2 v_2] p \\
& + [D_s^1 y_1 + E_s^1 z_1 + F_s^1 v_1 + D_s^2 y_2 + E_s^2 z_2 + F_s^2 v_2] q \\
& + \frac{1}{2} [M_s^1 y_1^2 + N_s^1 z_1^2 + R_s^1 v_1^2 + M_s^2 y_2^2 + N_s^2 z_2^2 + R_s^2 v_2^2].
\end{aligned}$$

由定理 5.1, 可得

$$0 = \mathbb{E}'[C_s^1 p_s + F_s^1 q_s + R_s^1 \hat{u}_s] + \mathbb{E}^*[C_s^2 p_s^* + F_s^2 q_s^* + R_s^2 \hat{u}_s], \tag{6.2}$$

其中

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}^*[C_s^1 p_s] & = \int_{\Omega} C_s^1(\omega, \omega') p_s(\omega) \mathbb{P}(d\omega'), \\
\mathbb{E}^*[R_s^2 \hat{u}_s] & = \int_{\Omega} R_s^2(\omega^*, \omega) u_s(\omega) \mathbb{P}(d\omega^*), \\
\mathbb{E}^*[C_s^2 p_s^*] & = \int_{\Omega} C_s^2(\omega^*, \omega) p_s(\omega^*) \mathbb{P}(d\omega^*),
\end{aligned}$$

以及

$$\begin{aligned}
p_t & = \mathbb{E}'[Q_0^1 \hat{Y}_0(\omega)] + \mathbb{E}^*[Q_0^2 \hat{Y}_0(\omega)] \\
& + \int_0^t F_2(s, p_s, q_s) ds + \int_0^t G_2(s, p_s, q_s) \overrightarrow{d} W_s - \int_0^t q_s \overleftarrow{d} B_s,
\end{aligned} \tag{6.3}$$

且

$$\begin{aligned}
F_2(s, p_s, q_s) & = \mathbb{E}'[A_s^1 p_s + D_s^1 q_s + M_s^1 \hat{Y}_s(\omega)] + \mathbb{E}^*[A_s^2 p_s^* + D_s^2 q_s^* + M_s^2 \hat{Y}_s(\omega')], \\
G_2(s, p_s, q_s) & = \mathbb{E}'[B_s^1 p_s + E_s^1 q_s + N_s^1 \hat{Z}_s(\omega)] + \mathbb{E}^*[B_s^2 p_s^* + E_s^2 q_s^* + N_s^2 \hat{Z}_s(\omega')].
\end{aligned}$$

**定理 6.1** 假设存在  $\hat{u}$  满足 (6.2), 其中  $(p, q)$  是方程 (6.3) 的解, 则上述倒向 LQ 问题存在唯一解.

**证** 首先, 我们有

$$J(v) - J(\hat{u})$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{2} \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [M_s^1 (|Y_s^v(\omega)|^2 - |\widehat{Y}_s(\omega)|^2) + N_s^1 (|Z_s^v(\omega)|^2 - |\widehat{Z}_s(\omega)|^2)] ds \\
&\quad + \frac{1}{2} \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [R_s^1 (|v_s(\omega)|^2 - |\widehat{u}_s(\omega)|^2) + M_s^2 (|Y_s^v(\omega')|^2 - |\widehat{Y}_s(\omega')|^2)] ds \\
&\quad + \frac{1}{2} \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [N_s^2 (|Z_s^v(\omega')|^2 - |\widehat{Z}_s(\omega')|^2) + R_s^2 (|v_s(\omega')|^2 - |\widehat{u}_s(\omega')|^2)] ds \\
&\quad + \frac{1}{2} \mathbb{E} \mathbb{E}' [Q_0^1 (|Y_0^v(\omega)|^2 - |\widehat{Y}_0(\omega)|^2) + Q_0^2 (|Y_0^v(\omega')|^2 - |\widehat{Y}_0(\omega')|^2)] \\
&\geq \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [M_s^1 \widehat{Y}_s(\omega) (Y_s^v(\omega) - \widehat{Y}_s(\omega)) + N_s^1 \widehat{Z}_s(\omega) (Z_s^v(\omega) - \widehat{Z}_s(\omega))] ds \\
&\quad + \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [R_s^1 \widehat{u}_s(\omega) (v_s(\omega) - \widehat{u}_s(\omega)) + M_s^2 \widehat{Y}_s(\omega') (Y_s^v(\omega') - \widehat{Y}_s(\omega'))] ds \\
&\quad + \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [N_s^2 \widehat{Z}_s(\omega') (Z_s^v(\omega') - \widehat{Z}_s(\omega')) + R_s^2 \widehat{u}_s(\omega') (v_s(\omega') - \widehat{u}_s(\omega'))] ds \\
&\quad + \mathbb{E} \mathbb{E}' [Q_0^1 \widehat{Y}_0(\omega) (Y_0^v(\omega) - \widehat{Y}_0(\omega)) + Q_0^2 \widehat{Y}_0(\omega') (Y_0^v(\omega') - \widehat{Y}_0(\omega'))].
\end{aligned}$$

另一方面, 在  $[0, T]$  上对  $p_s(\omega)(Y_s^v(\omega) - \widehat{Y}_s(\omega))$  应用 Itô 公式, 可得

$$\begin{aligned}
&\mathbb{E} \mathbb{E}' [Q_0^1 \widehat{Y}_0(\omega) (Y_0^v(\omega) - \widehat{Y}_0(\omega)) + Q_0^2 \widehat{Y}_0(\omega') (Y_0^v(\omega') - \widehat{Y}_0(\omega'))] \\
&= \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [C_s^1 p_s(\omega) + F_s^1 q_s(\omega)] (v_s(\omega) - \widehat{u}_s(\omega)) ds \\
&\quad - \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [M_s^1 \widehat{Y}_s(\omega) (Y_s^v(\omega) - \widehat{Y}_s(\omega)) + N_s^1 \widehat{Z}_s(\omega) (Z_s^v(\omega) - \widehat{Z}_s(\omega))] ds \\
&\quad + \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [C_s^2 (v_s(\omega') - \widehat{u}_s(\omega')) p_s(\omega) + F_s^2 (v_s(\omega') - \widehat{u}_s(\omega')) q_s(\omega)] ds \\
&\quad - \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [M_s^2 \widehat{Y}_s(\omega') (Y_s^v(\omega') - \widehat{Y}_s(\omega')) + N_s^2 \widehat{Z}_s(\omega') (Z_s^v(\omega') - \widehat{Z}_s(\omega'))] ds.
\end{aligned}$$

综上所述可得

$$\begin{aligned}
&J(v) - J(\widehat{u}) \\
&\geq \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [C_s^1 p_s(\omega) + F_s^1 q_s(\omega)] (v_s(\omega) - \widehat{u}_s(\omega)) ds \\
&\quad + \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [R_s^1 \widehat{u}_s(\omega) (v_s(\omega) - \widehat{u}_s(\omega)) + R_s^2 \widehat{u}_s(\omega') (v_s(\omega') - \widehat{u}_s(\omega'))] ds \\
&\quad + \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [C_s^2 (v_s(\omega') - \widehat{u}_s(\omega')) p_s(\omega) + F_s^2 (v_s(\omega') - \widehat{u}_s(\omega')) q_s(\omega)] ds \\
&= \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}' [C_s^1 p_s(\omega) + F_s^1 q_s(\omega)] (v_s(\omega) - \widehat{u}_s(\omega)) ds \\
&\quad + \mathbb{E} \int_0^T [\mathbb{E}' R_s^1 \widehat{u}_s(\omega) (v_s(\omega) - \widehat{u}_s(\omega)) + \mathbb{E}^* [R_s^2 \widehat{u}_s] (v_s(\omega) - \widehat{u}_s(\omega))] ds \\
&\quad + \mathbb{E} \int_0^T \mathbb{E}^* [C_s^2 p_s^* + F_s^2 q_s^*] (v_s(\omega) - \widehat{u}_s(\omega)) ds.
\end{aligned}$$

由 (6.2) 可知,  $J(v) - J(\widehat{u}) \geq 0$ , 也就是说  $\widehat{u}$  是最优控制. 由于证明唯一性的方法是经典

的, 且类似于文 [18] 的论述, 我们略去.

**致谢** 感谢审稿人的认真审阅和宝贵建议.

## 参 考 文 献

- [1] Pardoux E, Peng S G. Backward doubly stochastic differential equations and systems of quasilinear parabolic SPDEs [J]. *Probab Theory Related Fields*, 1994, 98(2):209–227.
- [2] Bally V, Matoussi A. Weak solutions for SPDEs and backward doubly stochastic differential equations [J]. *J Theoret Probab*, 2001, 14(1):125–164.
- [3] Bahlali K, Gatt R, Mansouri B, Mtiraoui A. Backward doubly SDEs and SPDEs with superlinear growth generators [J]. *Stoch Dynam*, 2017, 17(1):1–31.
- [4] Hu L Y, Ren Y. Stochastic PDIEs with nonlinear Neumann boundary conditions and generalized backward doubly stochastic differential equations driven by Lévy processes [J]. *J Comput Appl Math*, 2009, 229(1):230–239.
- [5] Janković S, Djordjević J, Jovanović M. On a class of backward doubly stochastic differential equations [J]. *Appl Math Comput*, 2011, 217(21):8754–8764.
- [6] Lin Q. Backward doubly stochastic differential equations with weak assumptions on the coefficients [J]. *Appl Math Comput*, 2011, 217(22):9322–9333.
- [7] Matoussi A, Piozin L, Popier A. Stochastic partial differential equations with singular terminal condition [J]. *Stoch Proc Appl*, 2017, 127(3):831–876.
- [8] Ren Y, Lin A H, Hu L Y. Stochastic PDIEs and backward doubly stochastic differential equations driven by Lévy processes [J]. *J Comput Appl Math*, 2009, 223(2):901–907.
- [9] Xu R M. Mean-Field backward doubly stochastic differential equations and related SPDEs [J]. *Bound Value Probl*, 2012, 2012:114, DOI:10.1186/1687-2770-2012-114.
- [10] Xu X M. Anticipated backward doubly stochastic differential equations [J]. *Appl Math Comput*, 2013, 220(3):53–62.
- [11] Zhang Q, Zhao H Z. Stationary solutions of SPDEs and infinite horizon BDSDEs [J]. *J Funct Anal*, 2007, 252(1):171–219.
- [12] Zhang Q, Zhao H Z. Stationary solutions of SPDEs and infinite horizon BDSDEs under non-Lipschitz coefficients [J]. *J Differential Equations*, 2010, 248(5):953–991.
- [13] Zhang Q, Zhao H Z. SPDEs with polynomial growth coefficients and the Malliavin calculus method [J]. *Stoch Proc Appl*, 2013, 123(6):2228–2271.
- [14] Zhang Q, Zhao H Z. Backward doubly stochastic differential equations with polynomial growth coefficients [J]. *Discrete Con Dyn A*, 2015, 35(11):5285–5315.
- [15] Zhu Q F, Shi Y F. Backward doubly stochastic differential equations with jumps and stochastic partial differential-integral equations [J]. *Chin Ann Math Ser B*, 2012, 33(1):127–142.
- [16] Zhu Q F, Shi Y F. Forward-backward doubly stochastic differential equations and related stochastic partial differential equations [J]. *Sci China Math*, 2012, 55(12):2517–2534.

- [17] Bahlali S, Gherbal B. Optimality conditions of controlled backward doubly stochastic differential equations [J]. *Random Oper Stoch Equ*, 2010, 18(3):247–265.
- [18] Han Y C, Peng S G, Wu Z. Maximum principle for backward doubly stochastic control systems with applications [J]. *SIAM J Control Optim*, 2010, 48(7):4224–4241.
- [19] Zhang L Q, Shi Y F. Maximum principle for forward-backward doubly stochastic control systems and applications [J]. *ESAIM: COCV*, 2011, 17(4):1174–1197.
- [20] Shi Y F, Zhu Q F. Partially observed optimal controls of forward-backward doubly stochastic systems [J]. *ESAIM: COCV*, 2013, 19(3):828–843.
- [21] Kac M. Foundations of kinetic theory [J]. *Proc 3rd Berkeley Sympos Math Statist Prob*, 1956, 3:171–197.
- [22] McKean H P. A class of Markov processes associated with nonlinear parabolic equations [J]. *Proc Natl Acad Sci USA*, 1966, 56(6):1907–1911.
- [23] Ahmed N U. Nonlinear diffusion governed by McKean-Vlasov equation on Hilbert space and optimal control [J]. *SIAM J Control Optim* 2007, 46(1):356–378.
- [24] Ahmed N U, Ding X. A semilinear McKean-Vlasov stochastic evolution equation in Hilbert space [J]. *Stoch Proc Appl*, 1995, 60(1):65–85.
- [25] Borkar V S, Kumar K S. McKean-Vlasov limit in portfolio optimization [J]. *Stoch Anal Appl*, 2010, 28(5):884–906.
- [26] Chan T. Dynamics of the McKean-Vlasov equation [J]. *Ann Probab*, 1994, 22(1):431–441.
- [27] Crisan D, Xiong J. Approximate McKean-Vlasov representations for a class of SPDEs [J]. *Stochastics*, 2010, 82(1):53–68.
- [28] Kotelenez P M. A class of quasilinear stochastic partial differential equations of McKean-Vlasov type with mass conservation [J]. *Prob Theory Rel Fields*, 1995, 102(2):159–188.
- [29] Kotelenez P M, Kurtz T G. Macroscopic limit for stochastic partial differential equations of McKean-Vlasov type [J]. *Prob Theory Rel Fields*, 2010, 146(1):189–222.
- [30] Lasry J M, Lions P L. Mean field games [J]. *Japan J Math*, 2007, 2(1):229–260.
- [31] Dawson D A. Critical dynamics and fluctuations for a mean-field model of cooperative behavior [J]. *J Statist Phys*, 1983, 31(1):29–85.
- [32] Huang M Y, Malhamé R P, Caines P E. Large population stochastic dynamic games: closed-loop McKean-Vlasov systems and the Nash certainty equivalence principle [J]. *Comm Inform Systems*, 2006, 6(3):221–252.
- [33] Buckdahn R, Djehiche B, Li J, et al. Mean-field backward stochastic differential equations: a limit approach [J]. *Ann Probab*, 2009, 37(4):1524–1565.
- [34] Buckdahn R, Li J, Peng S G. Mean-field backward stochastic differential equations and related partial differential equations [J]. *Stoch Proc Appl*, 2009, 119(10):3133–3154.
- [35] Andersson D, Djehiche B. A maximum principle for SDEs of mean-field type [J]. *Appl Math Optim*, 2011, 63(3):341–356.

- [36] Buckdahn R, Djehiche B, Li J. A general stochastic maximum principle for SDEs of mean-field type [J]. *Appl Math Optim*, 2011, 64(2):197–216.
- [37] Meyer-Brandis T, Øksendal B, Zhou X Y. A mean-field stochastic maximum principle via Malliavin calculus [J]. *Stochastics*, 2012, 84:643–666.
- [38] Li J. Stochastic maximum principle in the mean-field controls [J]. *Automatica*, 2012, 48(2):366–373.
- [39] Shi Y F, Wang T X, Yong J M. Mean-Field backward stochastic Volterra integral equations [J]. *Discrete Con Dyn B*, 2013, 18(7):1929–1967.
- [40] Wen J Q, Shi Y F. Backward doubly stochastic differential equations with random coefficients and quasilinear stochastic PDEs [J]. *J Math Anal Appl*, 2019, 476(1):86–100.

## Mean-Field Backward Doubly Stochastic Differential Equations and Its Applications

ZHU Qingfeng<sup>1</sup> WANG Tianxiao<sup>2</sup> SHI Yufeng<sup>3</sup>

<sup>1</sup>School of Mathematics and Quantitative Economics, Shandong University of Finance and Economics, Shandong Key Laboratory of Blockchain Finance, Jinan 250014, China; Institute for Financial Studies and School of Mathematics, Shandong University, Jinan 250100, China. E-mail: zhuqf508@163.com

<sup>2</sup>School of Mathematics, Sichuan University, Chengdu 610065, China.  
E-mail: wtxiao2014@scu.edu.cn

<sup>3</sup>Corresponding author. Institute for Financial Studies and School of Mathematics, Shandong University, Jinan 250100, China. E-mail: yfshi@sdu.edu.cn

**Abstract** In this paper, mean-field backward doubly stochastic differential equations (MF-BDSDEs in short) are introduced and studied. The existence and uniqueness of solutions for MF-BDSDEs is established. One probabilistic interpretation for the solutions to a class of nonlocal stochastic partial differential equations is given. A maximum principle of Pontryagin's type is established for optimal control problems of MF-BDSDEs. Finally, one backward linear quadratic optimal control problem of mean-field type is discussed to illustrate the direct application of the maximum principle.

**Keywords** Mean-Field, Backward doubly stochastic differential equations, Nonlocal stochastic partial differential equations, Maximum principle, Linear quadratic optimal control

**2000 MR Subject Classification** 60H10, 60H15, 93E20

The English translation of this paper will be published in  
**Chinese Journal of Contemporary Mathematics, Vol. 41 No. 4, 2020**  
by ALLERTON PRESS, INC., USA