

$$(9) \begin{cases} dx_t = u_t dt + d\omega_t \\ x_0 = 0 \end{cases}$$

где управляющий параметр u_t мы можем выбирать из множества чисел $\{u : |u| \leq 1\}$. Предположим, что наша цель состоит в том, чтобы наименее уклоняться от прямой $x=0$ (т.е. минимизировать какой-либо из функционалов

$$(10.1) \quad M |x_T|$$

$$(10.2) \quad M x_T^2$$

$$(10.3) \quad M \int_0^T x_t^2 dt$$

или максимизировать какой-либо из функционалов

$$(10.4) \quad M \{ \tau_a \wedge T \}$$

$$(10.5) \quad P \{ |x_T| < a \}$$

где $\tau_a = \inf \{ t : |x_t| > a \}$, $\tau_a \wedge T = \min(\tau_a, T)$, и т.п.). Естественное поведение в такой ситуации - гнать процесс x_t с максимальной силой к нулю, т.е. выбирать

$$u_t = \begin{cases} -1, & x_t > 0 \\ 0, & x_t = 0 \\ 1, & x_t < 0 \end{cases}$$

Тогда уравнение (9) превращается в уравнение

$$(11) \begin{cases} dx_t = -\operatorname{sgn} x_t dt + d\omega_t \\ x_0 = 0 \end{cases}$$

Заметим, что коэффициент сноса здесь разрывен, и теорема Ито ([1]) не позволяет построить сильное решение.

Разумеется, значение любого из функционалов (10.1)-(10.5) будет одним и тем же независимо от того, рассматриваем ли мы слабое или сильное решение уравнения (11). Но существенно меняется смысл наших действий: мы перестаем управлять процессом

x_t . В самом деле, смысл управления состоит в том, чтобы, наблюдая отдельную траекторию x_t , пытаться вернуть ее у нуля, как только она от него отклонится. Но, строя слабые решения уравнения (9) при разных стратегиях u_t , мы вообще не меняем процесс x_t , и все его траектории тоже оставляем неизменными, а меняем только меру на множестве всех траекторий, хотя поведение всех остальных траекторий кроме той, которую мы наблюдаем, нас совершенно не интересует.

По-видимому, математическую теорию управляемых диффузионных процессов нельзя будет считать законченной до тех пор, пока не будут получены достаточно общие результаты о существовании сильных решений.

(4) Рассмотрим задачу фильтрации ненаблюдаемой компоненты двумерного диффузионного процесса. Пусть дан процесс (θ_t, ξ_t) удовлетворяющий уравнению

$$\begin{aligned} d\theta_t &= a(t, \theta_t, \xi_t) dt + d\omega_t^{(1)} \\ d\xi_t &= A(t, \theta_t, \xi_t) dt + d\omega_t^{(2)} \end{aligned}$$

Требуется оценить θ_t по траектории ξ_t . Известно (см.

[11], гл. 8, § 3), что наилучшая среднеквадратическая оценка $M(\theta_t | \mathcal{F}_t^{\xi})$ представима в виде