

SolutionTD 3

Théorie du Contrôle stochastique

Exercice 1

1. Etudions la stabilité en moment d'ordre 2 de l'équation:

$$\begin{aligned} dx(t) &= -x(t)dt + \begin{bmatrix} 0 & -2 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} x(t)dw(t) \\ x(t_0) &= x_0 \in \mathbb{R}^2 \end{aligned}$$

On a $A_0 = -I$, $A_1 = \begin{bmatrix} 0 & -2 \\ 2 & 0 \end{bmatrix}$. L'équation de Lyapunov correspondante à ce système est

$$A_0^T P + P A_0 + A_1^T P A_1 = -I_2$$

Soit $P = \begin{bmatrix} p_1 & p_2 \\ p_2 & p_3 \end{bmatrix}$. On a

$$A_0^T P + P A_0 + A_1^T P A_1 = -I_2$$

$$\begin{aligned} \Leftrightarrow & -I_2 P - P I_2 + \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ -2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 & p_2 \\ p_2 & p_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & -2 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} = -I_2 \\ \Leftrightarrow & -2 \begin{bmatrix} p_1 & p_2 \\ p_2 & p_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 4p_3 & -4p_2 \\ -4p_2 & 4p_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \\ \Leftrightarrow & - \begin{bmatrix} 4p_3 - 2p_1 & -6p_2 \\ -6p_2 & 4p_1 - 2p_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \\ \Leftrightarrow & \begin{cases} -4p_3 + 2p_1 = -1 \\ -6p_2 = 0 \\ 4p_1 - 2p_3 = -1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} p_1 = -1/6 \\ p_2 = 0 \\ p_3 = -1/6 \end{cases} \end{aligned}$$

On a $p_1 < 0$, alors P n'est pas définie positive et ainsi le système n'est pas stable en moment d'ordre 2.

2. Considérons l'équation différentielle

$$\begin{aligned} dx(t) &= f(x(t), t)dt + g(x(t), t)dw(t), \quad t \geq t_0 \\ x(t_0) &= x_0 \in \mathbb{R}^n \end{aligned} \tag{1}$$

f et g sont des fonctions vectorielles sur $\mathbb{R}^n \times [t_0, +\infty[$.

Supposons qu'ils existent une matrice définie positive Q et des constantes α_1, α_2 et α_3 telles que

$$x^T Q f(x, t) + (1/2) \text{trace} (g(x, t))^T Q g(x, t) \leq |\alpha_1| x^T Q x$$

et

$$\alpha_2 x^T Q x \leq |x^T Q g(x, t)| \leq \alpha_3 x^T Q x$$

pour tout $(x, t) \in \mathbb{R}^n \times [t_0, +\infty[$.

Soit $V(x) = (x^T Q x)^{\frac{p}{2}}$. Pour $x(t)$ la solution du système (1), on a

$$\begin{aligned} LV(x(t)) &= p (x(t)^T Q x(t))^{\frac{p}{2}-1} \left(x^T Q f(x(t), t) + (1/2) \text{trace} (g(x, t))^T Q g(x, t) \right) \\ &\quad + p \left(\frac{p}{2} - 1 \right) (x(t)^T Q x(t))^{\frac{p}{2}-2} |x^T Q g(x, t)|^2 \end{aligned}$$

1/ Supposons que $\alpha_1 < 0$. On a

$$\begin{aligned} LV(x(t)) &\leq p (x(t)^T Q x(t))^{\frac{p}{2}-1} (\alpha_1 x^T Q x) + p \left(\frac{p}{2} - 1\right) (x(t)^T Q x(t))^{\frac{p}{2}-2} (\alpha_3 x^T Q x)^2 \\ &\leq -p \left(-\alpha_1 - \alpha_3^2 \left(\frac{p}{2} - 1\right)\right) (x(t)^T Q x(t))^{\frac{p}{2}} \\ &= -p \left(|\alpha_1| - \alpha_3^2 \left(\frac{p}{2} - 1\right)\right) V(x(t)) \end{aligned}$$

ainsi

$$\begin{aligned} |\alpha_1| - \alpha_3^2 \left(\frac{p}{2} - 1\right) &> 0 \iff \frac{p}{2} - 1 < \frac{|\alpha_1|}{\alpha_3^2} + 1 \\ &\iff p < 2 \left(1 + \frac{|\alpha_1|}{\alpha_3^2}\right) \end{aligned}$$

Pour $p < 2 \left(1 + \frac{|\alpha_1|}{\alpha_3^2}\right)$, on obtient

$$LV(x(t)) \leq -KV(x(t)), \quad K > 0$$

D'après le théorème de Lyapunov, on déduit que le système (1) est exponentiellement stable en moment d'ordre p .

2/ Supposons que $0 \leq \alpha_1 < \alpha_2^2$ et $p < 2 \left(1 - \frac{\alpha_1}{\alpha_2^2}\right)$. On a

$$\begin{aligned} LV(x(t)) &\leq p (x(t)^T Q x(t))^{\frac{p}{2}-1} (\alpha_1 x^T Q x) + p \left(\frac{p}{2} - 1\right) (x(t)^T Q x(t))^{\frac{p}{2}-2} (\alpha_2 x^T Q x)^2 \\ &\leq -p \left(-\alpha_1 - \alpha_2^2 \left(\frac{p}{2} - 1\right)\right) (x(t)^T Q x(t))^{\frac{p}{2}} \\ &= -p \left(-\alpha_1 - \alpha_2^2 \left(\frac{p}{2} - 1\right)\right) V(x(t)) \end{aligned}$$

ainsi

$$\begin{aligned} -\alpha_1 - \alpha_2^2 \left(\frac{p}{2} - 1\right) &> 0 \iff \frac{p}{2} - 1 < -\frac{\alpha_1}{\alpha_2^2} \\ &\iff p > 2 \left(1 - \frac{\alpha_1}{\alpha_2^2}\right) \end{aligned}$$

alors le système (1) est exponentiellement stable en moment d'ordre p pour $p > 2 \left(1 - \frac{\alpha_1}{\alpha_2^2}\right)$.

Exercice 2

Considérons le système:
$$\begin{cases} dx(t) = (Ax(t) + Bu(t)) dt + A_1 x(t) dw(t) \\ x(0) = x_0 \in \mathbb{R}^n \end{cases},$$

1/ Montrons que si (A, A_1, B) est stabilisable alors (A, B) est stabilisable.

Supposons que le système (A_0, A_1, B) est stabilisable. Alors il existe F tel que le système en boucle fermé

$$\begin{cases} dx(t) = (A + BF)x(t) dt + A_1 x(t) dw(t) \\ x(0) = x_0 \in \mathbb{R}^n \end{cases}$$

est stable en moment d'ordre 2. Alors il existe $X > 0$ solution de l'équation de Lyapunov

$$(A + BF)^T X + X (A + BF) + A_1^T X A + I = 0$$

ainsi

$$(A + BF)^T X + X (A + BF) = - (A_1^T X A + I)$$

Soit $Q = A_1^T X A + I$. Comme $X > 0$ alors $Q > 0$. Alors on déduit qu'il existe une solution $X > 0$ de l'équation de Lyapunov

$$(A + BF)^T X + X (A + BF) = -Q$$

ainsi il existe F tel que le système en boucle fermé

$$\begin{cases} dx(t) = (A + BF)x(t)dt \\ x(0) = x_0 \in \mathbb{R}^n \end{cases}$$

est stable, d'où on déduit que (A, B) est stabilisable.

2/ Etudions la stabilisabilité du système $\begin{cases} dx_1(t) = x_2(t)dt + ax_1(t)dw(t) \\ dx_1(t) = -x_1(t)dt + u(t)dt + bx_2(t)dw(t) \\ x_1(0) = x_0^1, x_2(0) = x_0^2 \end{cases}$. Soit $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$.

On obtient le système

$$\begin{aligned} dx(t) &= \begin{pmatrix} dx_1(t) \\ dx_2(t) \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{pmatrix} dt + \begin{bmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{pmatrix} dw(t) + \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} u(t)dt \\ dx(t) &= A_0x(t)dt + A_1x(t)dw(t) + Bu(t)dt \end{aligned}$$

avec

$$A_0 = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}, A_1 = \begin{bmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{bmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Le système (A_0, A_1, B) est stabilisable si l'équation

$$A_0Y + YA_0^T + A_1YA_1^T + \Gamma^T B^T + B\Gamma + I = 0$$

admet une solution définie positive Y et dans ce cas le contrôle $u(t) = Fx(t) = \Gamma Y^{-1}x(t)$ stabilise le système

. Soit $\Gamma = \begin{pmatrix} f_1 & f_2 \end{pmatrix}$ et $Y = \begin{bmatrix} y_1 & y_2 \\ y_2 & y_3 \end{bmatrix}$. On a

$$A_0Y + YA_0^T + A_1YA_1^T + \Gamma^T B^T + B\Gamma + I = 0$$

$$\begin{aligned} &\iff \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} y_1 & y_2 \\ y_2 & y_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} y_1 & y_2 \\ y_2 & y_3 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \\ &+ \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{pmatrix} \begin{bmatrix} y_1 & y_2 \\ y_2 & y_3 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_1 & f_2 \end{pmatrix} = 0 \\ &\iff \begin{pmatrix} 2y_2 + 1 & y_3 - y_1 \\ y_3 - y_1 & 1 - 2y_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} a^2y_1 & f_1 + aby_2 \\ f_1 + aby_2 & y_3b^2 + 2f_2 \end{pmatrix} = 0 \end{aligned}$$

:

$$\begin{aligned} &\iff \begin{pmatrix} y_1a^2 + 2y_2 + 1 & f_1 - y_1 + y_3 + aby_2 \\ f_1 - y_1 + y_3 + aby_2 & y_3b^2 + 2f_2 - 2y_2 + 1 \end{pmatrix} = 0 \\ &\implies \begin{cases} y_1a^2 + 2y_2 + 1 = 0 \\ f_1 - y_1 + y_3 + aby_2 = 0 \\ y_3b^2 + 2f_2 - 2y_2 + 1 = 0 \end{cases} \end{aligned}$$

dont la solution est $\left\{ \left[\begin{aligned} y_1 &= -\frac{1}{a^3b^3 + 2a^2 + 2b^2} (4f_2 + ab^3 - 2b^2f_1 + 4), y_2 = \frac{1}{a^3b^3 + 2a^2 + 2b^2} (2a^2f_2 + a^2 - b^2 - a^2b^2f_1), \\ y_3 &= -\frac{1}{a^3b^3 + 2a^2 + 2b^2} (4f_2 + a^3b + 2a^2f_1 + 2a^3bf_2 + 4) \end{aligned} \right] \right\}$ si

S'il existe f_1 et f_2 tels que $y_1 > 0$, $y_3 > 0$ et $\det Y > 0$ alors le système est stabilisable

Exercice 3

Considérons le problème de contrôle optimal

$$\inf_u E \int_0^{+\infty} e^{-\lambda t} u^2(t) dt$$

correspondant au système:

$$\begin{aligned} dx(t) &= (\mu x(t) - u(t)) dt + \sigma x(t) dw(t) \\ x(0) &= x_0 > 0 \end{aligned}$$

où $\lambda > 0$ et $\sigma > 0$. L'équation de Bellman correspondante à ce problème est

$$\begin{aligned} \inf_{u \in \mathcal{U}} \{ \mathcal{A}_u V(x) - \lambda V(x) + \Phi(x, u) \} &= 0 \\ \iff \inf_{u \in \mathcal{U}} \left\{ (\mu x(t) - u(t)) V_x + \frac{1}{2} \text{trace} (\sigma^2 x^2 V_{xx}) + u^2 - \lambda V(x) \right\} &= 0 \end{aligned}$$

Soit $V(x) = Px^2$. Alors on trouve

$$\begin{aligned} \iff \inf_{u \in \mathcal{U}} \left\{ 2(\mu x(t) - u(t)) Px + \frac{1}{2} (\sigma^2 x^2 2P) + u^2 - \lambda Px^2 \right\} &= 0 \tag{2} \\ \iff \inf_{u \in \mathcal{U}} \{ 2\mu Px^2 + \sigma^2 x^2 P - \lambda Px^2 - 2uPx + u^2 \} &= 0 \end{aligned}$$

On remarque que le minimum est atteint pour u^* tel que

$$-2Px + 2u^* = 0$$

alors $u^*(t) = Px(t)$. On remplace cette valeur de u^* dans l'équation (2), on trouve

$$2\mu Px^2 + \sigma^2 x^2 P - \lambda Px^2 - 2P^2 x^2 + P^2 x^2 = 0$$

$$\iff 2\mu Px^2 + \sigma^2 x^2 P - \lambda Px^2 - P^2 x^2 = 0$$

$$\iff ((2\mu + \sigma^2 - \lambda) P - P^2) x^2 = 0$$

pour tout $x \in \mathbb{R}$. On obtient ainsi

$$-P^2 + (2\mu + \sigma^2 - \lambda) P = 0$$

d'où

$$P = 2\mu + \sigma^2 - \lambda$$

ainsi le contrôle optimal est $u^*(t) = Px(t) = (2\mu + \sigma^2 - \lambda) x(t)$ et le coût minimal est

$$J^* = PE(x_0^2) = (2\mu + \sigma^2 - \lambda) x_0^2$$

Exercice 4

En utilisant la programmation dynamique, on va résoudre le problème de contrôle optimal:

$$\lim_{T \rightarrow +\infty} E \left(\frac{1}{T} \int_0^T (x^T Q x + u^T R u) dt \right)$$

correspondant au système

$$\begin{aligned} dx(t) &= (Ax(t)dt + Bu(t)) dt + B_1 x(t) dw_1(t) + B_2 u(t) dw_2(t) \\ x(t_0) &= x_0 \in \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

L'équation de Bellman correspondante à ce problème est

$$\inf_{u \in \mathcal{U}} \{ \mathcal{A}_u V_x + \Phi(x, u) - \eta \} = 0,$$

$$\begin{aligned}
& \iff \inf_{u \in U} \{ \mathcal{A}_u V_x + x^T Q x + u^T R u - \eta \} = 0 \\
& \iff \inf_{u \in U} \left\{ x^T A^T V_x + u^T B^T V_x + \frac{1}{2} \text{trace} (C^T V_{xx} C) + x^T Q x + u^T R u - \eta \right\} = 0 \\
& \iff \inf_{u \in U} \left\{ x^T A^T V_x + u^T B^T V_x + \frac{1}{2} \text{trace} \left(\begin{pmatrix} B_1 x & B_2 u \end{pmatrix}^T V_{xx} \begin{pmatrix} B_1 x & B_2 u \end{pmatrix} \right) + x^T Q x + u^T R u - \eta \right\} = 0 \\
& \iff \inf_{u \in U} \left\{ x^T A^T V_x + u^T B^T V_x + x^T Q x + u^T R u - \eta \right. \\
& \quad \left. + \frac{1}{2} \text{trace} \left(\begin{pmatrix} x^T B_1^T \\ u^T B_2^T \end{pmatrix} V_{xx} \begin{pmatrix} B_1 x & B_2 u \end{pmatrix} \right) \right\} = 0
\end{aligned}$$

Soit $V(x) = x^T P x$, où P est une matrice symétrique définie positive. L'équation de HJB est équivalente à

$$\begin{aligned}
& \inf_{u \in U} \{ x^T A^T P x + x^T P A x + 2u^T B^T P x + x^T Q x + u^T R u \\
& \quad + \text{trace} \left(\begin{pmatrix} x^T B_1^T \\ u^T B_2^T \end{pmatrix} P \begin{pmatrix} B_1 x & B_2 u \end{pmatrix} \right) - \eta \} = 0 \\
& \iff \inf_{u \in U} \{ x^T A^T P x + x^T P A x + 2u^T B^T P x + x^T Q x + u^T R u \\
& \quad + x^T B_1^T P B_1 x + u^T B_2^T P B_2 u - \eta \} = 0 \\
& \iff \inf_{u \in U} \{ x^T A^T P x + x^T P A x + x^T Q x - \eta \\
& \quad + x^T B_1^T P B_1 x + 2u^T B^T P x + u^T (B_2^T P B_2 + R) u \} = 0
\end{aligned}$$

On remarque qu'on atteint le minimum pour u^* tel que:

$$2B^T P x + 2(B_2^T P B_2 + R) u^* = 0$$

alors

$$u^*(t) = - (B_2^T P B_2 + R)^{-1} B^T P x(t)$$

Remplaçons cette valeur de u^* dans l'équation de HJB, on trouve

$$\begin{aligned}
& \iff x^T A^T P x + x^T P A x + x^T Q x + x^T B_1^T P B_1 x \\
& \quad + 2u^{*T} B^T P x + u^{*T} (B_2^T P B_2 + R) u^* - \eta = 0
\end{aligned}$$

d'où on obtient

$$\iff x^T \left(A^T P + P A - P B (B_2^T P B_2 + R)^{-1} B^T P + B_1^T P B_1 + Q \right) x = 0$$

On déduit que

$$A^T P + P A - P B (B_2^T P B_2 + R)^{-1} B^T P + B_1^T P B_1 + Q = 0$$

Le contrôle optimal est

$$u^*(t) = - (B_2^T P B_2 + R)^{-1} B^T P x(t)$$

où P est la solution de l'équation de Riccati

$$A^T P + P A - P B (B_2^T P B_2 + R)^{-1} B^T P + B_1^T P B_1 + Q = 0$$