

## 2.0 Princípio de Pontriagyn

Objectivo:

*Formular o Princípio do Máximo de Pontriagyn para problemas sem restrições no estado terminal e ganhar familiaridade com a sua aplicação em situações simples*

## Princípio de Pontryagin - Formulação do Problema

Sendo  $x$  o estado do sistema com entrada  $u$ , que satisfaz a equação de estado seguinte

$$\dot{x} = f(x, u) \quad x(0) = x_0 \quad t \in [0, T] \quad u(t) \in U$$

$T$  fixo

pretende-se determinar a função  $u$ , definida no intervalo  $[0, T]$  que maximiza o funcional de custo  $J$  definido por

$$J(u) = \Psi(x(T)) + \int_0^T L(x, u) dt$$

Examinemos a estrutura do funcional de custo

Limite superior do intervalo  
de optimização, suposto fixo

$L$  denomina-se função  
Lagrangeana

$$J(u) = \Psi(x(T)) + \int_0^T L(x, u) dt$$

Contribuição para  $J$   
associada ao estado  
terminal  $x(T)$

Contribuição para  $J$ , associada  
ao que sucede durante o intervalo  
de optimização

Para perceber o papel do custo terminal imaginemos que somos donos de um restaurante que pretendemos gerir por forma a maximizar o lucro.

O lucro obtido com o restaurante depende de duas parcelas

Lucro total = Lucro obtido na venda + Lucro obtido ao longo do tempo com a venda de comida

Valor terminal



Repare-se que há problemas importantes em que:

- O valor de  $T$  é livre e não fixo à partida
- Há restrições no estado terminal

É possível estender o Princípio de Pontriagyn para estes casos.

A variável manipulada  $u$  toma valores no conjunto  $U$  dos valores admissíveis para o controlo.

Este conjunto traduz **restrições** no valor de  $u$ .

Por exemplo, no caso em que a variável manipulada é a abertura de uma válvula, em que 0 corresponde a válvula toda aberta e 100 a válvula toda fechada, é

$$U = [0, 100]$$

Eventualmente, podemos estar interessados em resolver o problema de optimização num conjunto de valores admissíveis que é um subconjunto deste.

## Princípio de Pontriagyn

Ao longo da trajectória óptima para  $x$ ,  $u$  e  $\lambda$  verificam-se as seguintes condições necessárias para a maximização de  $J$ :

$$\dot{x} = f(x, u) \quad x(0) = x_0 \quad t \in [0, T] \quad u(t) \in U$$

$$-\dot{\lambda}'(t) = \lambda'(t) f_x(x(t), u(t)) + L_x(x(t), u(t))$$

$$\lambda'(T) = \Psi_x(x) \Big|_{x=x(T)} \longleftarrow \text{Condição terminal no co-estado}$$

Para cada  $t$ , a hamiltoniana  $H$  definida por

$$H(\lambda, x, u) = \lambda' f(x, u) + L(x, u)$$

é máxima para o valor óptimo de  $u(t)$ .

É utilizada a seguinte notação:

$$\Psi_x(x) \Big|_{x=x(T)} = \left[ \frac{\partial \Psi(x)}{\partial x_1} \Big|_{x=x(T)} \quad \dots \quad \frac{\partial \Psi(x)}{\partial x_n} \Big|_{x=x(T)} \right]$$

$$L_x(x, u) = \left[ \frac{\partial L}{\partial x_1} \quad \dots \quad \frac{\partial L}{\partial x_n} \right]$$



$$f_x = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

O vector  $\lambda$  designa-se por **co-estado** e a respectiva equação diferencial por **equação adjunta**.

A condição de máximo para a Hamiltoniana significa que, ao longo das trajectórias de  $x$  e  $\lambda$  definidas pelo controlo óptimo  $u$ , se verifica para cada instante de tempo  $t$

$$H(\lambda(t), x(t), v) \leq H(\lambda(t), x(t), u(t))$$

qualquer que seja o valor de  $v$ .

O Princípio de Pontriagyn permite pois transformar um problema de minimização em ordem numa função num problema de minimização em ordem à variável  $u(t)$ , para cada instante  $t$ .

No caso em que o óptimo da Hamiltoniana é atingido no **interior** do conjunto de controlos admissíveis  $U$ , a condição de máximo é satisfeita numa das soluções da equação

$$\frac{dH}{du} = 0$$

Repare-se que esta equação pode ter outras soluções, correspondentes a mínimos ou a pontos de estacionariedade.

Se o óptimo fôr atingido na fronteira de  $U$ , a equação anterior **não** pode ser utilizada para o determinar.

O Princípio de Pontriagyn é uma condição **necessária** satisfeita pelas soluções do problema de controlo ótimo.

Pode haver funções de controlo que satisfaçam o Princípio de Pontriagyn mas que não correspondem a máximos do funcional de custo.

O interesse do Princípio de Pontriagyn nestes casos consiste em reduzir o número de hipóteses para as funções de controlo ótimo, tornando então possível eliminar as soluções não ótimas, por exemplo analisando-as uma a uma.

Tal como foi formulado, o Princípio de Pontriagyn diz respeito à **maximização** de um funcional.

O problema da **minimização** de um custo pode ser facilmente tratado multiplicando o respectivo funcional por -1.

### Exemplo 1

Pretende-se desenhar uma curva  $x(t)$  que comece em  $x(0) = 0$ , cuja inclinação máxima seja 1 e que atinja a altura máxima para  $t=T$ .

O problema pode ser formulado como um problema de controlo ótimo com dinâmica

$$\dot{x}(t) = u(t) \quad x(0) = 0 \quad U = \{u | u < 1\}$$

e funcional de custo

$$J = x(T)$$

Quais as condições impostas pelo Princípio de Pontriagyn?

$$-\dot{\lambda}'(t) = \lambda'(t) f_x(x(t), u(t)) + L_x(x(t), u(t)) \quad \lambda'(T) = \Psi_x(x) \Big|_{x=x(T)}$$

Como

$$f_x(x, u) = 0 \quad \text{e} \quad L(x, u) = 0$$

a equação adjunta reduz-se a

$$-\dot{\lambda}(t) = 0$$

com a condição terminal

$$\lambda(T) = 1 \quad \text{pois} \quad \Psi(x(T)) = x(T)$$

Logo

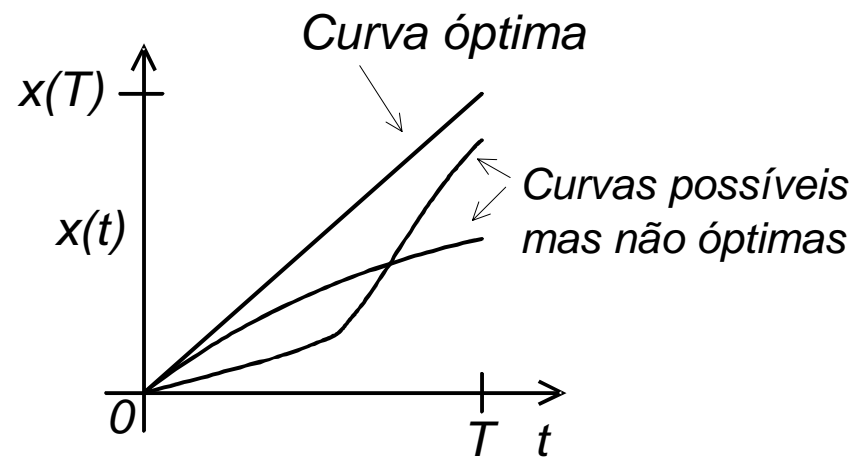
$$\lambda(t) = 1 \quad 0 \leq t \leq T$$

A Hamiltoniana é

$$H = \lambda'f + L = \lambda u = u$$

Para cada  $t$  o valor de  $u$  que maximiza  $H$  no conjunto  $U$  é pois

$$u_{opt}(t) = 1$$

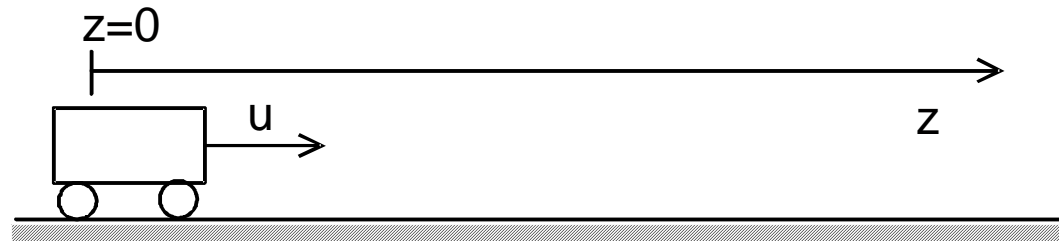




O exemplo anterior pode ser facilmente resolvido sem ferramentas matemáticas especiais (se queremos subir o mais possível, devemos ter a derivada sempre no valor máximo). No entanto, é interessante ver a resposta dada pelo Princípio de Pontriagyn.

Considere-se agora um exemplo simples mas não trivial.

## Exemplo 2 - Carro de empurrar



Objectivo: Escolher a função  $u(t)$   $0 \leq t \leq T$  que maximiza

$$J(u) = z(T) - \frac{1}{2} \int_0^T u^2(t) dt$$

sendo a dinâmica do carro dada por (condições iniciais nulas):

$$\frac{d^2 z}{dt^2} = u$$

### Sugestão:

- Tomar como variáveis de estado

$$x_1 = z \quad \text{"posição"}$$

$$x_2 = \dot{z} \quad \text{"velocidade"}$$

e escrever o modelo de estado na forma

$$\dot{x} = f(x)$$

- Escrever as condições impostas pelo Princípio de Pontryagin
- Concluir destas condições qual o controlo ótimo

**Modelo de estado**

$$\begin{aligned} \dot{x}_1 &= x_2 \\ \dot{x}_2 &= u \end{aligned} \quad \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = f \left( \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}, u \right) \quad \begin{bmatrix} f_1(x, u) \\ f_2(x, u) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ u \end{bmatrix}$$

$$f_x = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$J(u) = x_1(T) - \frac{1}{2} \int_0^T u^2(t) dt$$

$$\Psi(x(T)) = x_1(T) \quad \text{donde} \quad \Psi_x(x(T)) = [1 \quad 0]$$

$$L(x, u) = -\frac{1}{2} u^2(t) \quad \text{donde} \quad L_x(x, u) = [0 \quad 0]$$

A equação adjunta é  $-\dot{\lambda}' = \lambda' f_x + L_x$  ou seja

$$\begin{bmatrix} -\dot{\lambda}_1 & -\dot{\lambda}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \lambda_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{cases} \dot{\lambda}_1 = 0 \\ \dot{\lambda}_2 = -\lambda_1 \end{cases} \quad [\lambda_1(T) \quad \lambda_2(T)] = \Psi_x(x(T)) = [1 \quad 0]$$

$$\begin{cases} \dot{\lambda}_1 = 0 \\ \dot{\lambda}_2 = -\lambda_1 \end{cases} \quad [\lambda_1(T) \quad \lambda_2(T)] = [1 \quad 0]$$

Neste caso a equação adjunta pode resolver-se independentemente da equação de estado.

Como

$$\dot{\lambda}_1(t) = 0 \quad \text{conclui-se} \quad \lambda_1(t) = C^{te}$$

Da condição final  $\lambda_1(T) = 1$  conclui-se

$$\lambda_1(t) = 1$$

A equação para  $\lambda_2(t)$  é

$$\dot{\lambda}_2(t) = -\lambda_1$$

Como  $\lambda_1(t) = 1$  esta equação escreve-se

$$\dot{\lambda}_2(t) = -1$$

ou seja

$$\lambda_2(t) = C^{te} - t$$

Da condição final  $\lambda_2(T) = 0$  vem

$$\lambda_2(t) = T - t$$

Hamiltoniana:

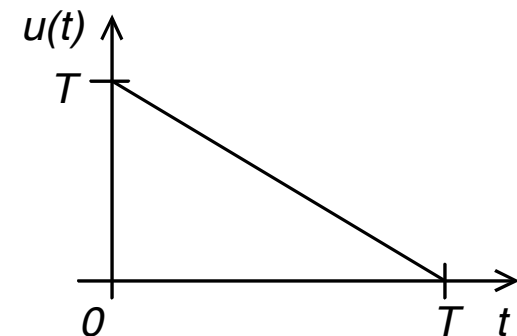
$$H(\lambda, x, u) = \lambda_1 x_2 + \lambda_2 u - \frac{1}{2} u^2$$

Neste caso não há restrições (os valores possíveis para  $u$  são todo o conjunto  $\mathfrak{R}$ ) pelo que a condição de máximo para a Hamiltoniana se obtém de

$$\frac{\partial H}{\partial u} = 0 \quad \text{ou seja} \quad \lambda_2 - u = 0 \quad \text{para cada } t$$

O controlo óptimo é, portanto

$$u_{opt}(t) = \lambda_2(t) = T - t$$



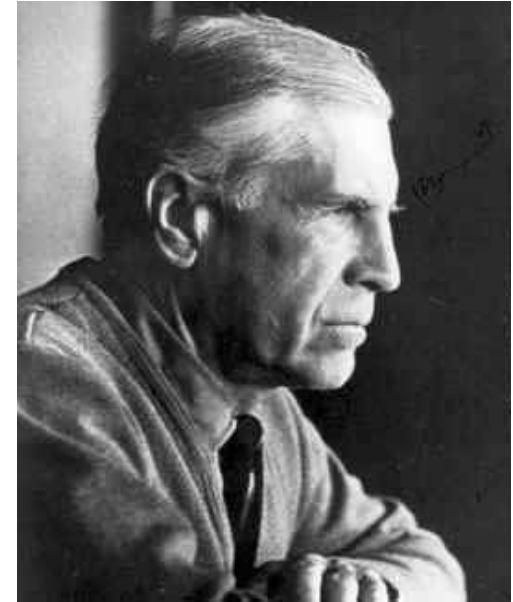


Nestes dois exemplos é possível resolver as equações do co-estado independentemente das do estado e do valor do controlo ótimo.

**Normalmente** não é assim. **As equações do estado e do co-estado aparecem acopladas**, formando um sistema de  $2n$  equações diferenciais a  $2n$  incógnitas, em que parte das incógnitas é especificada no início e outra parte no fim do intervalo de integração.

Veremos (por exemplo para dinâmica linear e custo quadrático) que em certos casos é possível desacoplar estas equações.

Lev **Pontryagin** (1908-1988) é uma figura controversa. Matemático brilhante, cegou aos 14 anos num acidente, o que não o impediu de se distinguir pelos seus trabalhos na teoria do Controlo Ótimo. O anúncio do Princípio ao qual o seu nome é ligado, feito no Congresso Internacional de Matemática de 1958, foi inicialmente recebido com grande frieza. A isto não foi alheia a motivação militar por detrás deste resultado relacionada com o planeamento das trajectórias de mísseis.



## 3. Justificação do Princípio de Pontryagin

Objectivo:

*Justificar o Princípio do Máximo de Pontryagin para problemas sem restrições no estado terminal através de uma técnica de variação*

## Princípio de Pontryagin - Formulação do Problema

Sendo  $x$  o estado do sistema com entrada  $u$ , que satisfaz a equação de estado seguinte

$$\dot{x} = f(x, u) \quad x(0) = x_0 \quad t \in [0, T] \quad u(t) \in U$$

$T$  fixo

pretende-se determinar a função  $u$ , definida no intervalo  $[0, T]$  que maximiza o funcional de custo  $J$  definido por

$$J(u) = \Psi(x(T)) + \int_0^T L(x, u) dt$$

## Estratégia para Justificação do Princípio de Pontryagin

Se  $u_{opt}$  é a função que maximiza o funcional  $J(u)$  qualquer "pequena" variação através de uma função  $\delta u$  leva à diminuição do valor de  $J(u)$ :

$$\delta J = J(u_{opt} + \delta u) - J(u_{opt}) < 0$$

## Passos na Justificação do Princípio de Pontryagin

- Modificação do funcional de custo através de uma funcional de custo por forma a simplificar o cálculo da sua variação quando o **controlo é perturbado**
- Cálculo da relação existente entre uma variação "pequena" no controlo ótimo e a correspondente **variação no funcional**. Retêm-se apenas termos de 1ª ordem
- Exprimir a condição de que a variação do funcional é negativa através de **uma condição de máximo na Hamiltoniana para cada instante de tempo**.

## Modificação do custo

$$\bar{J} = J - \int_0^T \lambda'(t) [\dot{x}(t) - f(x(t), u(t))] dt$$

Como o termo entre parentesis rectos é nulo ao longo das trajectórias do sistema,  $\bar{J} = J$  pelo que o valor de  $u$  que optimiza  $\bar{J}$  é o mesmo que optimiza  $J$ .

Assim, podemos escolher  $\lambda$  por forma a simplificar o problema.

A esta quantidade (vectorial) dá-se o nome de *co-estado*.

## A Hamiltoniana

A função Hamiltoniana é definida por

$$H(\lambda, x, u) = \lambda' f(x, u) + L(x, u)$$

Com esta definição, o funcional modificado pode pois escrever-se:

$$\bar{J} = J - \int_0^T \lambda'(t) [\dot{x}(t) - f(x(t), u(t))] dt = \Psi(x(T)) + \int_0^T [L(x, u) + \lambda' f(x, u) - \lambda' \dot{x}] dt$$

ou seja

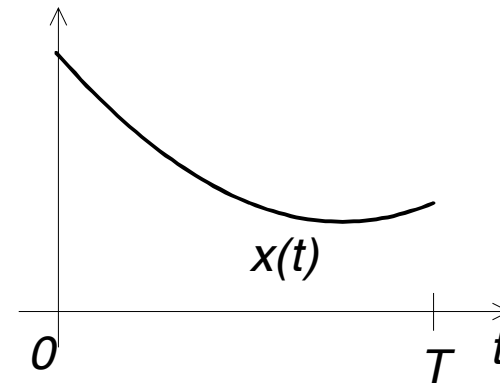
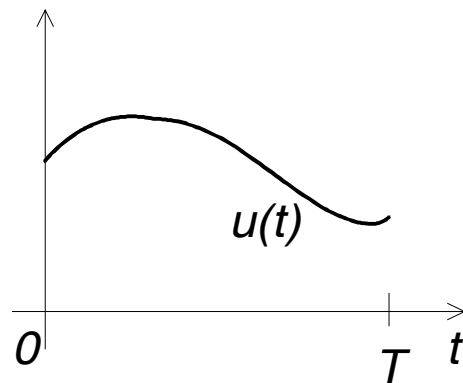
$$\bar{J} = \Psi(x(T)) + \int_0^T [H(\lambda(t), x(t), u(t)) - \lambda'(t) \dot{x}(t)] dt$$



## Variação do Controlo Óptimo

Seja  $\{u(t), 0 \leq t \leq T\}$  a função que traduz o controlo óptimo

Em conjunto com a condição inicial imposta ao estado, ele determina a trajectória de estado  $\{x(t), 0 \leq t \leq T\}$ .



É feita uma variação "pequena" da função  $u$  que define o controlo óptimo, obtendo-se uma função designada por  $v$ .

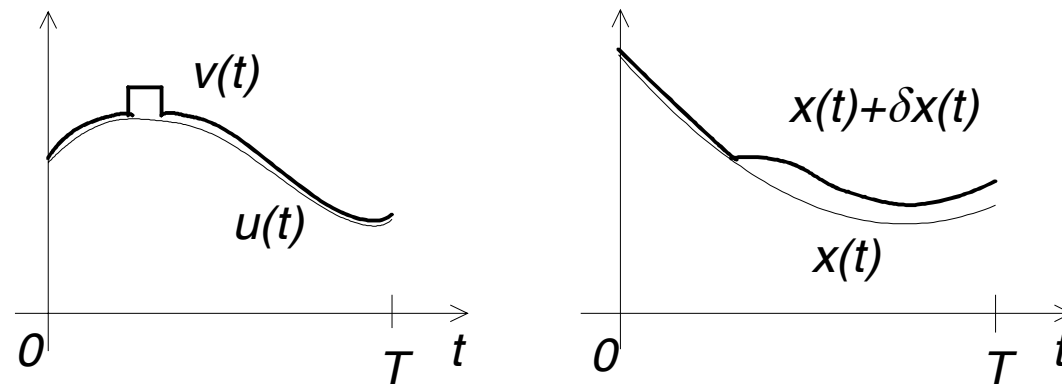
A variação é pequena no sentido em que, para cada uma das componentes  $u_i$  e  $v_i$  dos vectores  $u$  e  $v$ , se tem

$$\int_0^T |u_i(t) - v_i(t)| dt < \varepsilon$$

sendo  $\varepsilon$  um número pequeno.

A trajectória de estado correspondente a  $v$  depende essencialmente do controlo e desvia-se pouco do estado óptimo  $x$  correspondente a  $u$ .

Seja  $\delta x(t)$  esta variação no estado.



Seja  $\delta \bar{J}$  a correspondente variação na função objectivo

$$\delta \bar{J} = \bar{J}(v) - \bar{J}(u)$$

sendo  $u$  óptimo esta variação do custo é **negativa**.

## Cálculo da variação do funcional

Recorde-se que

$$\bar{J} = \Psi(x(T)) + \int_0^T [H(\lambda(t), x(t), u(t)) - \lambda'(t)\dot{x}(t)] dt$$

A variação é assim

$$\delta\bar{J} = \Psi(x(T) + \delta x(T)) - \Psi(x(T)) + \int_0^T [H(\lambda, x + \delta x, v) - H(\lambda, x, u) - \lambda' \delta\dot{x}] dt$$

Recorde-se a regra de integração por partes:

$$\text{Como } \frac{d}{dt}(ab) = \dot{a}b + a\dot{b} \quad \text{é} \quad \int_0^T (\dot{a}b) dt = (ab)\Big|_0^T - \int_0^T (a\dot{b}) dt$$

Aplique-se esta regra com

$$a = \delta x \quad b = \lambda'$$

$$\int_0^T \lambda' \delta \dot{x} dt = \lambda'(T) \delta x(T) - \lambda'(0) \delta x(0) - \int_0^T \dot{\lambda}' \delta x dt$$

Repare-se que  $\delta x(0) = 0$  porque a variação do controlo óptimo não causa qualquer variação na condição inicial do estado.

$$\int_0^T \lambda' \delta \dot{x} dt = \lambda'(T) \delta x(T) - \int_0^T \dot{\lambda}' \delta x dt$$

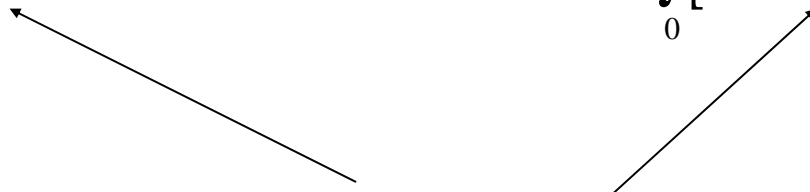
Tinha-se concluído que a variação do funcional é

$$\delta \bar{J} = \Psi(x(T) + \delta x(T)) - \Psi(x(T)) + \int_0^T [H(\lambda, x + \delta x, v) - H(\lambda, x, u) - \lambda' \delta \dot{x}] dt$$

Assim:

$$\delta \bar{J} = \Psi(x(T) + \delta x(T)) - \Psi(x(T)) - \lambda'(T) \delta x(T) + \int_0^T [H(\lambda, x + \delta x, v) - H(\lambda, x, u) + \dot{\lambda}' \delta x] dt$$

Através da integração por partes conseguimos exprimir as variações na derivada do estado em variações no estado (e derivadas do coestado  $\lambda$ ).

$$\delta\bar{J} = \Psi(x(T) + \delta x(T)) - \Psi(x(T)) - \lambda'(T)\delta x(T) + \int_0^T [H(\lambda, x + \delta x, v) - H(\lambda, x, u) + \dot{\lambda}'\delta x] dt$$


Vamos aproximar o efeito da variação do estado na variação dos termos em  $\Psi$  e  $H$  através de desenvolvimentos em série de Taylor de primeira ordem:

$$\Psi(x(T) + \delta x(T)) \approx \Psi(x(T)) + \Psi_x(x(T))\delta x(T)$$

$$H(\lambda, x + \delta x, v) \approx H(\lambda, x, v) + H_x(\lambda, x, v)\delta x$$

Assim, a menos de termos de ordem superior ou igual a 2:

$$\delta\bar{J} = [\Psi_x(x(T)) - \lambda'(T)]\delta x(T) + \int_0^T [H_x(\lambda, x, u) + \dot{\lambda}']\delta x dt + \int_0^T [H(\lambda, x, v) - H(\lambda, x, u)]dt$$

Escolhendo  $\lambda$  de modo a que satisfaça a equação diferencial

$$-\dot{\lambda}'(t) = H_x(\lambda(t), x(t), u(t))$$


com a condição final

$$\lambda'(T) = \Psi_x(x(T))$$

a expressão da variação do funcional reduz-se a

$$\delta\bar{J} = \int_0^T [H(\lambda(t), x(t), v(t)) - H(\lambda(t), x(t), u(t))]dt$$



$$\delta\bar{J} = \int_0^T \left[ H(\lambda(t), x(t), v(t)) - H(\lambda(t), x(t), u(t)) \right] dt$$


Perturbado                      Óptimo

Esta expressão traduz o efeito na variação do funcional de uma variação do controlo óptimo.

Repare-se que  $\lambda$ ,  $x$  e  $u$  são conhecidos e independentes da variação  $v$ .

Em particular,  $x$  e  $\lambda$  são calculados integrando as equações do estado e do co-estado com o controlo óptimo  $u$ .

$$\delta \bar{J} = \int_0^T [H(\lambda(t), x(t), v(t)) - H(\lambda(t), x(t), u(t))] dt$$

Se  $u$  é óptimo, tem então de ser **para cada instante  $t$** :

$$H(\lambda(t), x(t), v) \leq H(\lambda(t), x(t), u(t))$$

$$\forall v \in U$$

Esta afirmação necessita ser demonstrada.

$$\delta\bar{J} = \int_0^T [H(\lambda(t), x(t), v(t)) - H(\lambda(t), x(t), u(t))] dt$$

Suponhamos que existia um instante  $t_1$  e uma função  $\varphi$  tal que

$$H(\lambda(t_1), x(t_1), \varphi(t_1)) > H(\lambda(t_1), x(t_1), u(t_1))$$

Sendo  $H$  uma função contínua, existirá um intervalo  $[t_1 - \sigma, t_1 + \sigma]$  em que esta propriedade se verifica. Escolha-se  $v(t) = u(t)$  excepto neste intervalo em que se faz  $v(t) = \varphi(t)$ . Com esta escolha do controlo, a variação do funcional é

$$\delta\bar{J} = \int_{t_1 - \sigma}^{t_1 + \sigma} [H(\lambda(t), x(t), v(t)) - H(\lambda(t), x(t), u(t))] dt > 0$$

valendo a desigualdade porque a integranda é positiva em todo o intervalo.

Isto contraria a hipótese de  $u$  ser o controlo ótimo.

## 4.Otimização de um Fermentador

### **Objectivo:**

*Aplicação do Princípio de Pontryagin à resolução de um problema com motivação em aplicações e em que a equação adjunta depende do controlo ótimo*

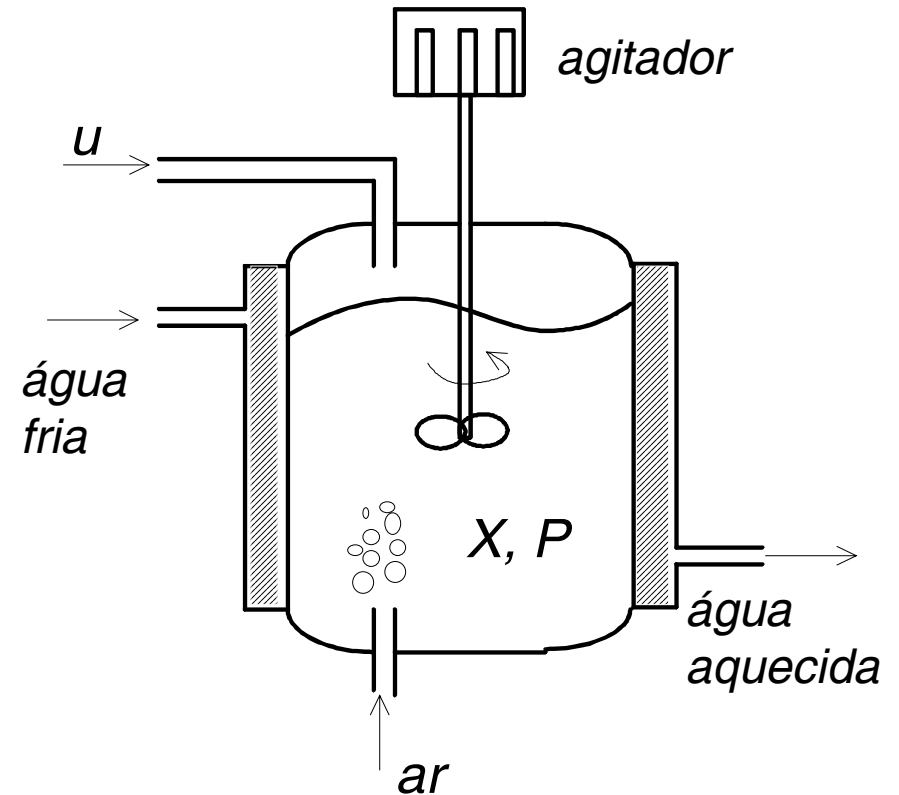
## Fermentador para a obtenção de penicilina

$X$  - Quantidade de bactérias  
por unidade de volume

$P$  - Quantidade de penicilina  
por unidade de volume

$u$  - Variável manipulada: taxa de  
adição de substracto  
(açúcares para "alimentação"  
das bactérias).

As bactérias produzem penicilina.



## Um modelo muito simplificado do fermentador

Crescimento devido  
ao "alimento"

Mortalidade

$$\dot{X} = buX - \mu X$$

$$\dot{P} = c(1 - u)X$$

Produção das  
bactérias

Inibição da  
produção pelo substracto

Resultados mais realistas requerem modelos mais complexos.

## Efeito inibidor do substrato

A penicilina é produzida pelas bactérias cuja população, para tal, deve crescer. Para tal deve ser adicionado substrato ("alimento").

O substrato tem no entanto um efeito de inibição da produção da penicilina.

Para maximizar a produção de penicilina, há portanto um **compromisso** na escolha da taxa de adição de substrato, que vai ser a variável manipulada.

Este efeito está incluído no modelo considerado.



$$\dot{X} = buX - \mu X$$

$$\dot{P} = c(1 - u)X$$

Por simplicidade, admite-se que o sistema de unidades é tal que

$$b = 1 \quad c = 1 \quad \mu = 0.5$$

Tem-se assim o modelo:

$$\dot{X} = buX - \mu X$$

$$\dot{P} = c(1 - u)X$$

Condições iniciais:

$$X(0) = 1$$

$$P(0) = 0$$

## Problema de Controlo Óptimo do Fermentador

Modelo de estado e condições iniciais:

$$\dot{X} = buX - \mu X$$

Condições iniciais:

$$X(0) = 1$$

$$\dot{P} = c(1 - u)X$$

$$P(0) = 0$$

Objectivo:

Determinar  $u(t)$   $0 \leq t \leq T$ ,  $T$  fixo, por forma a que  $J = P(T)$  seja máximo, sujeito à restrição (que define o conjunto dos controlos admissíveis):

$$0 \leq u \leq 1$$

*Escreva a equação adjunta para este problema.*

Recordações úteis:

$$\frac{dx}{dt} = f(x, u) \quad x(0) = x_0$$

$$J = \psi(x(T)) + \int_0^T L(x, u) dt$$

Equação adjunta e condição terminal no co-estado:

$$-\dot{\lambda}' = \lambda' f_x(x, u) + L_x(x, u) \quad \lambda(T) = \psi_x(x(T))$$

**Atenção:** Neste problema,

$$x(t) = \begin{bmatrix} X(t) \\ P(t) \end{bmatrix}$$

O funcional de custo em geral é

$$J = \psi(x(T)) + \int_0^T L(x, u) dt$$

Neste caso

$$J_{\text{fermentador}} = P(T)$$

Conclui-se assim que neste problema a Lagrangeana é nula:  $L(x, u) = 0$

e o custo terminal é:  $\psi(x(T)) = P(T)$ , pelo que

$$\psi_x(x(T)) = \left[ \frac{\partial \psi}{\partial x_1} \quad \frac{\partial \psi}{\partial x_2} \right]_{x=x(T)} = [0 \quad 1]$$

O co-estado tem neste caso duas componentes

$$\lambda'(t) = [\lambda_1(t) \quad \lambda_2(t)]$$

Como a Lagrangeana é nula, a sua derivada parcial em ordem ao estado também o é:

$$L_x(x, u) = 0$$

Como  $f(x, u) = \begin{bmatrix} f_1(x_1, x_2, u) \\ f_2(x_1, x_2, u) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (u - 0.5)x_1 \\ (1 - u)x_1 \end{bmatrix}$  é  $f_x(x, u) = \begin{bmatrix} u - 0.5 & 0 \\ 1 - u & 0 \end{bmatrix}$

Equação adjunta:

$$-\dot{\lambda}' = \lambda' f_x(x, u) + L_x(x, u)$$

$$f_x(x, u) = \begin{bmatrix} u - 0.5 & 0 \\ 1 - u & 0 \end{bmatrix} \quad L_x(x, u) = 0$$

Neste caso particular a equação do co-estado é pois:

$$-\dot{\lambda}_1 = (u - 0.5)\lambda_1 + (1 - u)\lambda_2$$

$$-\dot{\lambda}_2 = 0$$

Com condição terminal

$$\lambda_1(T) = 0 \quad \lambda_2(T) = 1$$

$$-\dot{\lambda}_1 = (u - 0.5)\lambda_1 + (1 - u)\lambda_2$$

$$-\dot{\lambda}_2 = 0$$

$$\lambda_1(T) = 0 \quad \lambda_2(T) = 1$$

Tendo em conta as condições terminais

$$\lambda_2(t) = 1 \quad 0 \leq t \leq T$$

e a equação para a primeira componente do co-estado reduz-se a

$$-\dot{\lambda}_1 = (u - 0.5)\lambda_1 + 1 - u$$

**Dificuldade:** A equação depende de  $u(t)$  e  $u(t)$  depende de  $\lambda(t)$ ...





Sugestão:

a) Escreva a Hamiltoniana para este caso particular. Recorde que

$$H(\lambda, x, u) = \lambda' f + L$$

b) Admita que conhece  $\lambda(t)$ . Determine  $u(t)$  que maximiza  $H$ , para cada  $t$ .

Tenha em conta a restrição  $0 \leq u \leq 1$  e admita que  $X > 0$

c) Da alínea b) conhece a forma de  $u(t)$  em função de  $t$ . Em particular, qual o valor óptimo de  $u(t)$  para  $t$  próximo de  $T$ ? E qual a correspondente equação para  $\lambda_1(t)$  neste período de tempo?

d) Ande "para trás" no tempo. O que acontece a  $\lambda_1(t)$ ? E a  $u_{optimo}(t)$ ?

$$H = \lambda' f + L$$

$$H = \lambda_1 f_1(X, P) + \lambda_2 f_2(X, P) + 0$$

$$H = \lambda_1 (u - 0.5)X + (1 - u)X$$

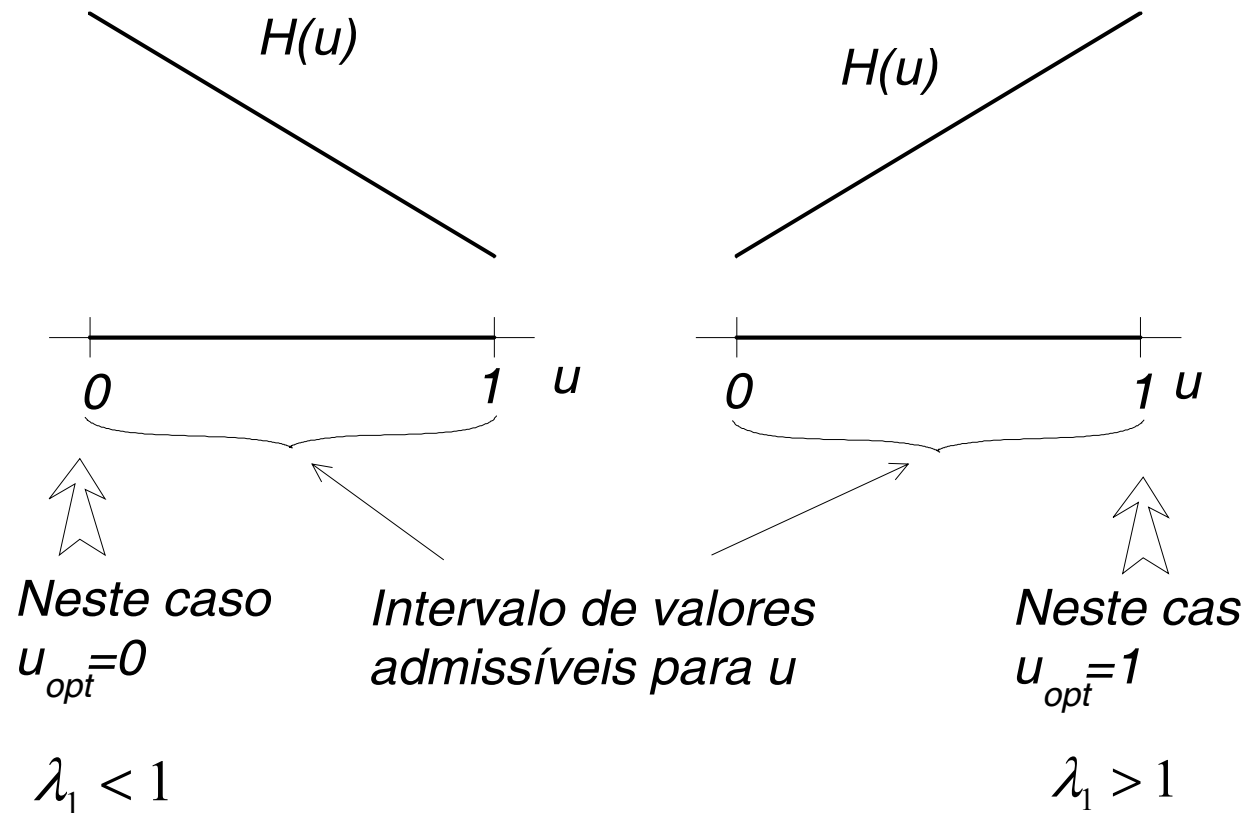
Pode ser escrita como

$$H = [(\lambda_1 - 1)u + (1 - 0.5\lambda_1)]X$$

A Hamiltoniana  $H$  é uma função linear de  $u$ .

Admitindo que a biomassa é positiva ( $X > 0$ ),  $H$  ser crescente ou decrescente depende apenas do sinal de  $\lambda_1 - 1$ .

$$H = [(\lambda_1 - 1)u + (1 - 0.5\lambda_1)]X$$



Como se tem a condição terminal

$$\lambda_1(T) = 0$$

para  $t$  próximo de  $T$  é, neste período de tempo,  $\lambda_1(t) = 0$ . Logo, como  $\lambda_1(T) < 1$ , o controlo ótimo correspondente é:

$$u_{opt}(t) = 0$$

A equação adjunta (neste período, próximo do fim) fica

$$-\dot{\lambda}_1 = \underbrace{(u - 0.5)}_{=0} \lambda_1 + 1 - \underbrace{u}_{=0}$$

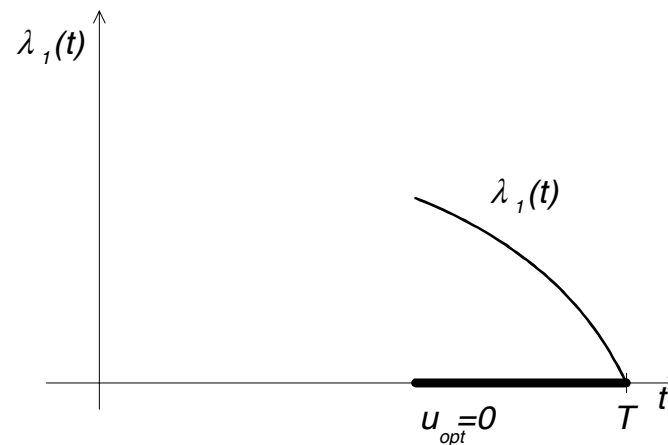
$$\dot{\lambda}_1(t) = 0.5\lambda_1 - 1$$

A equação adjunta próximo do final do intervalo de optimização é

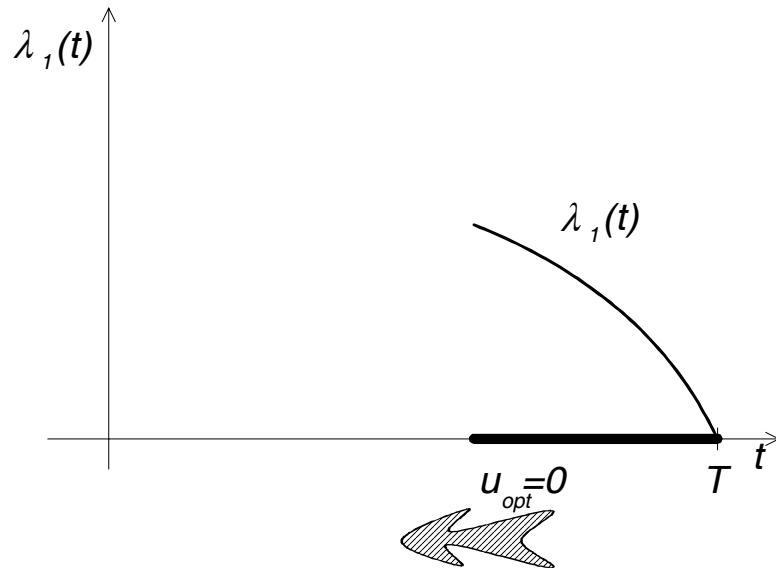
$$\dot{\lambda}_1(t) = 0.5\lambda_1(t) - 1 \quad \lambda_1(T) = 0$$

Tem por solução

$$\lambda_1(t) = \frac{1}{0.5} \left( 1 - e^{0.5(t-T)} \right)$$



Evolução do coestado e controlo óptimo próximo do fim do intervalo de optimização



"Andando" neste sentido  $u$   
passa a ser 1 no instante  $t_s$  em  
que

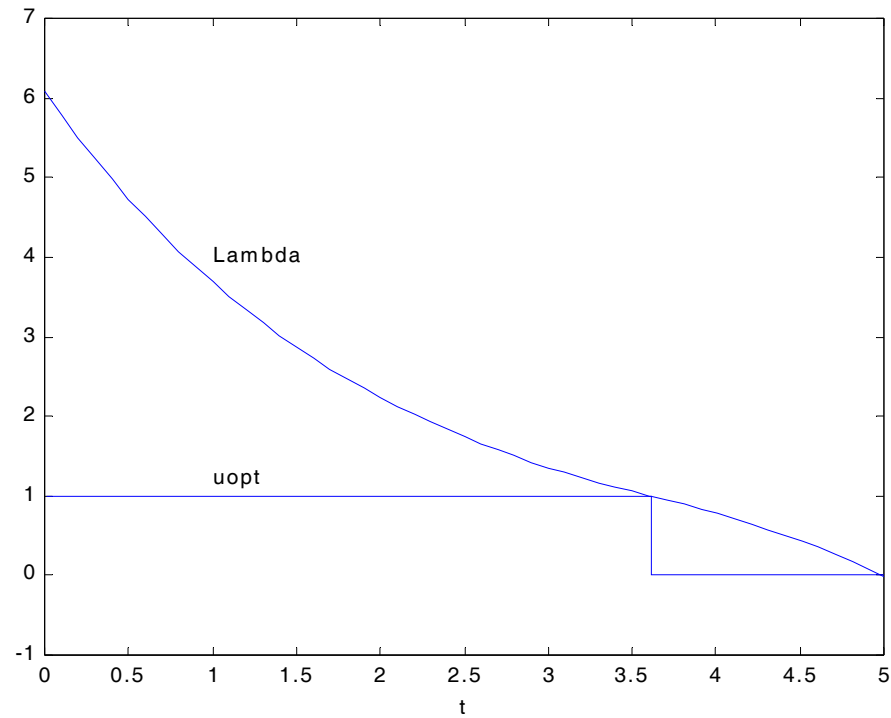
$$\frac{1}{0.5} \left( 1 - e^{0.5(t_s - T)} \right) = 1$$

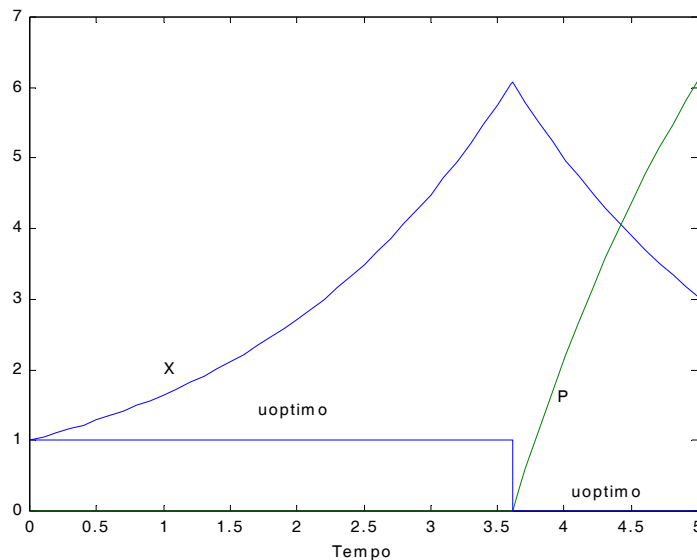
$$e^{0.5(t_s - T)} = 0.5$$

$$\log 0.5 = 0.5(t_s - T)$$

$$t_s = T + 2 \log 0.5 \cong T - 1.39$$

### Exemplo para a situação em que $T=5$



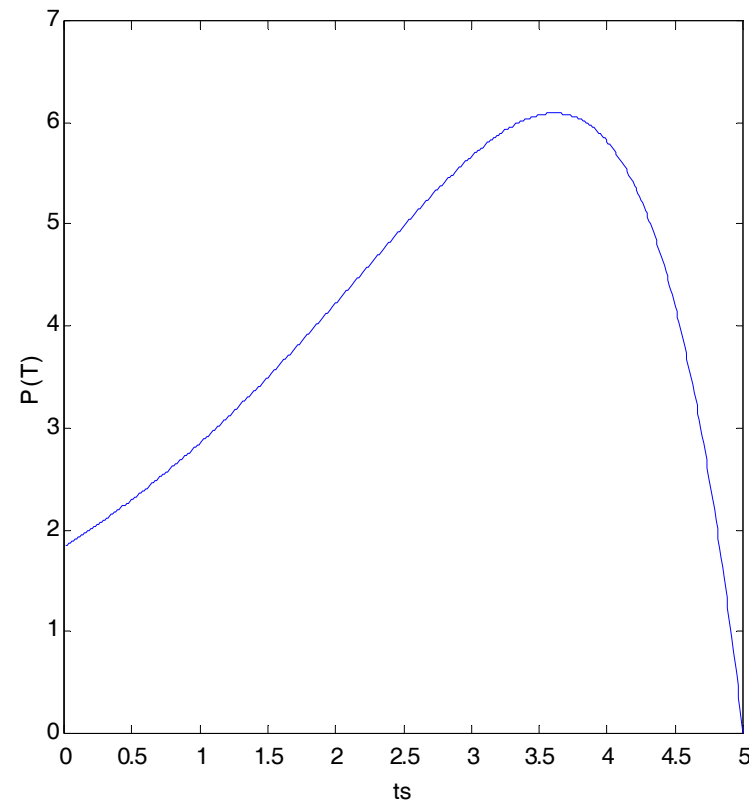


A solução óptima admite a seguinte interpretação: Inicialmente, todo o esforço é para fazer crescer a população de bactérias. Devido ao efeito inibidor do substrato não há produção de penicilina.

A partir do instante de comutação o controlo é escolhido por forma a maximizar a produção de penicilina



É interessante ver que, admitindo a forma "tudo ou nada" da função de controlo, o instante de comutação calculado corresponde de facto a um máximo. Repare-se que o Princípio de Pontryagin nos deu não apenas o instante de comutação, mas também a **forma** da função de controlo óptimo.



- O modelo à partida é muito simplificado. A utilização de modelos mais realistas (em que as taxas de crescimento dependem, elas próprias, do estado) conduz a um problema de Controlo Ótimo dito "Singular", em que a Hamiltoniana não depende explicitamente de  $u$ .
- Num problema real de optimização de fermentadores,  $T$  não é à partida fixo, mas deve resultar da optimização. Isto conduz aos problemas de tempo terminal livre.
- A existência de um modelo é crítica. Em processos de fermentação é muito difícil dispor de bons modelos devido à variabilidade genética das bactérias (a qual é encorajada para aumentar a produção).

Embora baseado num modelo muito simples, este exemplo ilustra alguns aspectos importantes:

- A maneira *backwards* (do fim para o princípio) de integrar as equações do co-estado
- A solução *bang-bang* (tudo ou nada) do controlo ótimo, que implica a existência de restrições
- A aplicabilidade do método a problemas industriais e Bio-Engenharia

## 5.Problemas com restrições no estado terminal

Objectivo:

*Generalizar o Princípio do Máximo de Pontryagin para problemas com restrições de igualdade no estado terminal. Introduzir a equação de Euler-Lagrange a propósito da solução do problema do Braquistocróno.*

## Princípio de Pontryagin - Formulação do Problema com restrições de igualdade no estado terminal

Sendo  $x$  o estado do sistema com entrada  $u$ , que satisfaz a equação de estado seguinte  $T$  fixo  $\dot{x} = f(x, u)$   $x(0) = x_0$   $t \in [0, T]$   $u(t) \in U$  pretende-se determinar a função  $u$ , definida no intervalo  $[0, T]$  que maximiza o funcional de custo  $J$  definido por

$$J(u) = \Psi(x(T)) + \int_0^T L(x, u) dt$$

sujeita às restrições no valor terminal do estado

$$x_i(T) = \bar{x}_i \quad i = 1, 2, \dots, r \leq n$$

Recorde-se a expressão para a variação do funcional de custo

$$\delta \bar{J} = [\Psi_x(x(T)) - \lambda'(T)] \delta x(T) + \int_0^T [H_x(\lambda, x, u) + \dot{\lambda}'] \delta x dt + \int_0^T [H(\lambda, x, v) - H(\lambda, x, u)] dt$$

A variação é zero para as componentes  
especificadas  $x_i(T) = \bar{x}_i \quad i = 1, 2, \dots, r$

Para estas componentes, não existem assim condições terminais no co-estado ou seja  $\lambda_i(T) \quad i = 1, 2, \dots, r$  são **livres**.

## Princípio de Pontriagyn (problemas com restrições no estado final)

Ao longo da trajectória óptima para  $x$ ,  $u$  e  $\lambda$  verificam-se as seguintes condições necessárias para a maximização de  $J$ :

$$\dot{x} = f(x, u) \quad x(0) = x_0 \quad t \in [0, T] \quad u(t) \in U$$

$$x_i(T) = \bar{x}_i \quad i = 1, 2, \dots, r \leq n$$

$$-\dot{\lambda}'(t) = \lambda'(t) f_x(x(t), u(t)) + L_x(x(t), u(t))$$

$$\lambda'_i(T) = \Psi_x(x(T))_i \quad i = r + 1, r + 2, \dots, n$$

Para cada  $t$ , a hamiltonia  $H$ , definida por  $H(\lambda, x, u) = \lambda' f(x, u) + L(x, u)$  é **máxima** para o valor óptimo de  $u(t)$ .

## 6.Problemas de tempo terminal livre e Controlo Bang-bang

Objectivo:

*Mostrar num caso simples como se pode usar o Princípio do Máximo de Pontryagin para problemas com tempo terminal livre numa situação simples.*



Em geral, nos problemas de tempo terminal livre existe a condição adicional:

$$H(\lambda(T), x(T), u(T)) = 0$$

No problema que se vai considerar a seguir, no entanto, esta condição não é usada. Recorre-se à estrutura do controlo ótimo dada pelo Princípio de Pontryagin.

Dado que o controlo ótimo é dado pela comutação entre valores máximos e mínimos da variável manipulada, diz-se que a estratégia ótima é do tipo "bang-bang".

### Exemplo: Carro de empurar

*Problema:* Dado o carro com equações da dinâmica

$$\dot{x}_1(t) = x_2(t)$$

$$\dot{x}_2(t) = u(t)$$

determinar o controlo ótimo que satisfaz a restrição  $|u(t)| \leq 1$  e que leva o estado de uma condição inicial  $[x_1(0) \ x_2(0)]'$  à origem  $[0 \ 0]'$  em tempo mínimo.

Repare-se que o funcional de custo se pode escrever

$$J = \int_0^T dt \quad \text{\textcircled{\textit{T}} livre}$$

Uma vez que o estado terminal é completamente fixado, não existem restrições a impôr ao co-estado. O co-estado será pois conhecido a menos de constantes. A equação do co-estado é:

$$-\dot{\lambda}'(t) = \lambda'(t) f_x(x(t), u(t)) + L_x(x(t), u(t))$$

Como  $L = 1$ , a sua derivada (vector) em ordem ao estado é nula:  $L_x = 0$

Como  $f(x, u) = \begin{bmatrix} x_2 \\ u \end{bmatrix}$  a matriz Jacobiana é  $f_x = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$

$$-\begin{bmatrix} \dot{\lambda}_1 & \dot{\lambda}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \lambda_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$-\begin{bmatrix} \dot{\lambda}_1 & \dot{\lambda}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \lambda_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

As equações verificadas pelo co-estado são assim:

$$\begin{aligned} \dot{\lambda}_1 &= 0 \\ \dot{\lambda}_2 &= -\lambda_1 \end{aligned}$$

Estas equações têm por solução

$$\begin{aligned} \lambda_1(t) &= \pi_1 \\ \lambda_2(t) &= \pi_2 - \pi_1(t) \end{aligned}$$

$\pi_1, \pi_2$  constantes desconhecidas

A Hamiltoniana  $H = \lambda'f + L$  é neste caso

$$H(\lambda, x, u) = 1 + \lambda_1 x_2 + \lambda_2 u$$

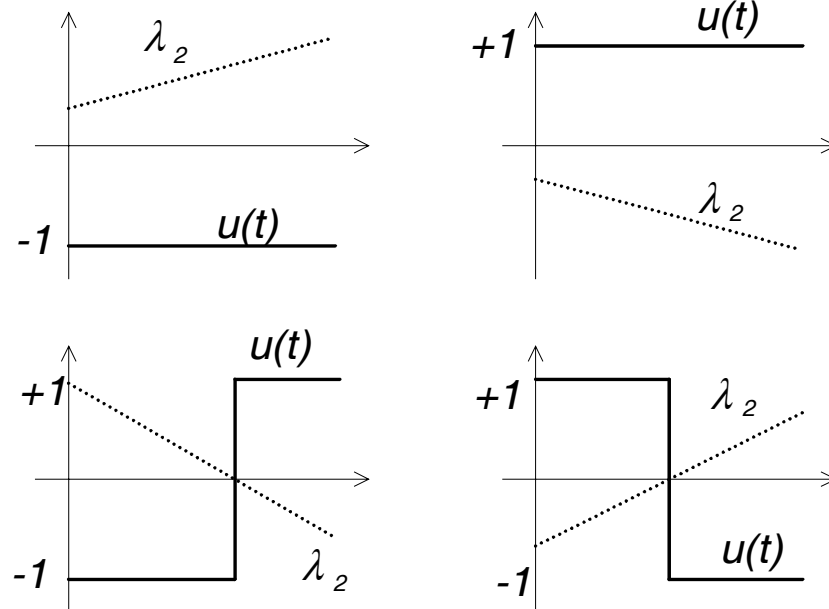
Sendo a Hamiltoniana linear em  $u$ , o controlo óptimo é atingido no máximo e no mínimo dos valores admissíveis para  $u$ , que são -1 e +1.

Repare-se que neste caso se pretende **minimizar** a Hamiltoniana.

Para que a Hamiltoniana seja mínima:

- Quando  $\lambda_2 > 0$  o controlo óptimo é  $u_{opt} = -1$
- Quando  $\lambda_2 < 0$  o controlo óptimo é  $u_{opt} = +1$

Têm-se as seguintes possibilidades:



Repare-se que, sendo  $\lambda_2(t)$  uma recta,  $\lambda_2(t) = \pi_2 - \pi_1 t$ , o controlo ótimo tem **no máximo uma comutação**.

Como determinar os instantes de comutação?

Integrem-se as equações num intervalo de tempo em que o controlo  $u$  é constante. Obtém-se:

$$x_2(t) = x_2(0) + ut$$

$$x_1(t) = x_1(0) + x_2(0)t + \frac{1}{2}ut^2$$

Por forma a obter a evolução no plano de estado, elimine-se  $t$  entre estas duas equações. Da primeira:

$$t = u(x_2(t) - x_2(0))$$

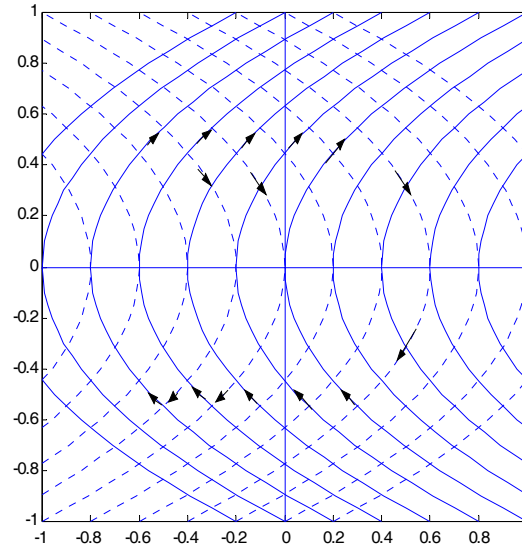
Substituindo na segunda equação:

$$x_1(t) = x_1(0) + \frac{1}{2}ux_2^2(t) - \frac{1}{2}ux_2^2(0)$$

$$x_1(t) = x_1(0) + \frac{1}{2}ux_2^2(t) - \frac{1}{2}ux_2^2(0)$$

As trajectórias no plano de estado são parábolas de eixo horizontal, com a concavidade virada para a esquerda se  $u = -1$  e virada para a direita se  $u = 1$ .





—  $U=+1$   
- - -  $U=-1$

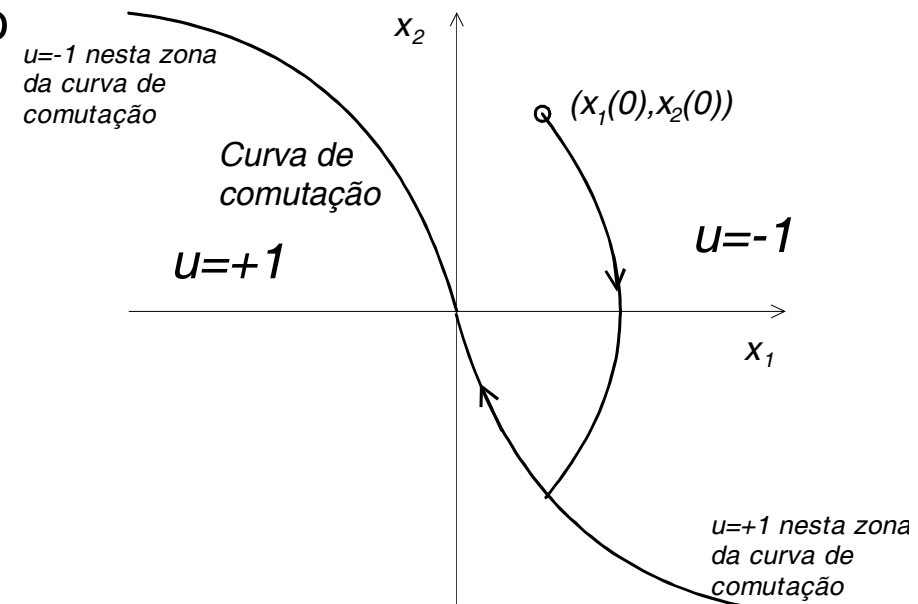
Como só pode haver uma comutação

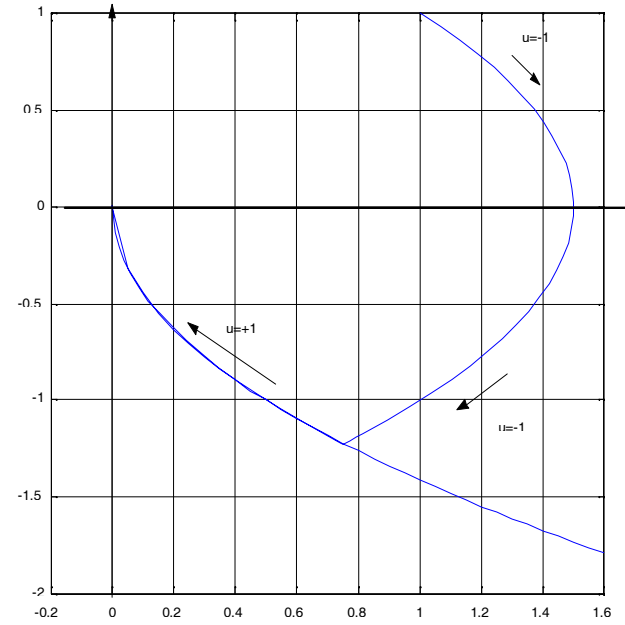
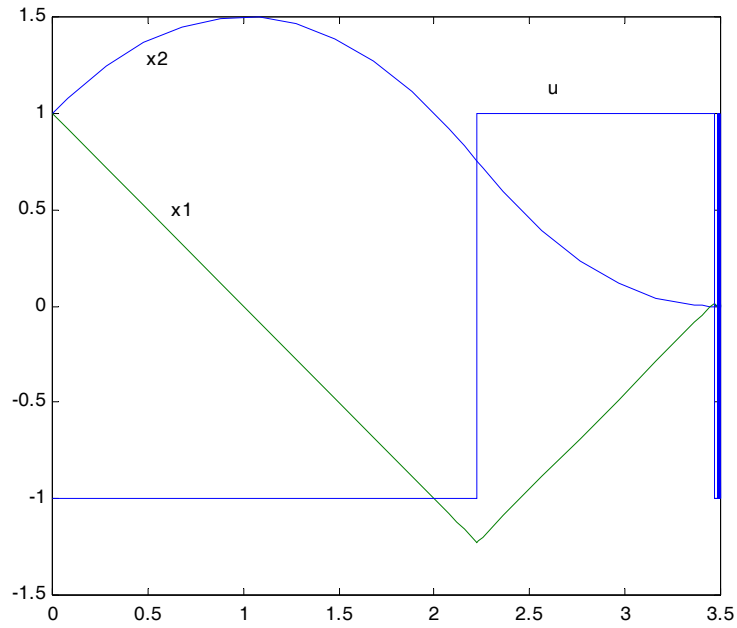
no controlo óptimo, isso conduz a uma regra simples para a escolha do controlo consoante a região do espaço de estados em que nos encontramos: Acima da curva de comutação o controlo é -1. Abaixo

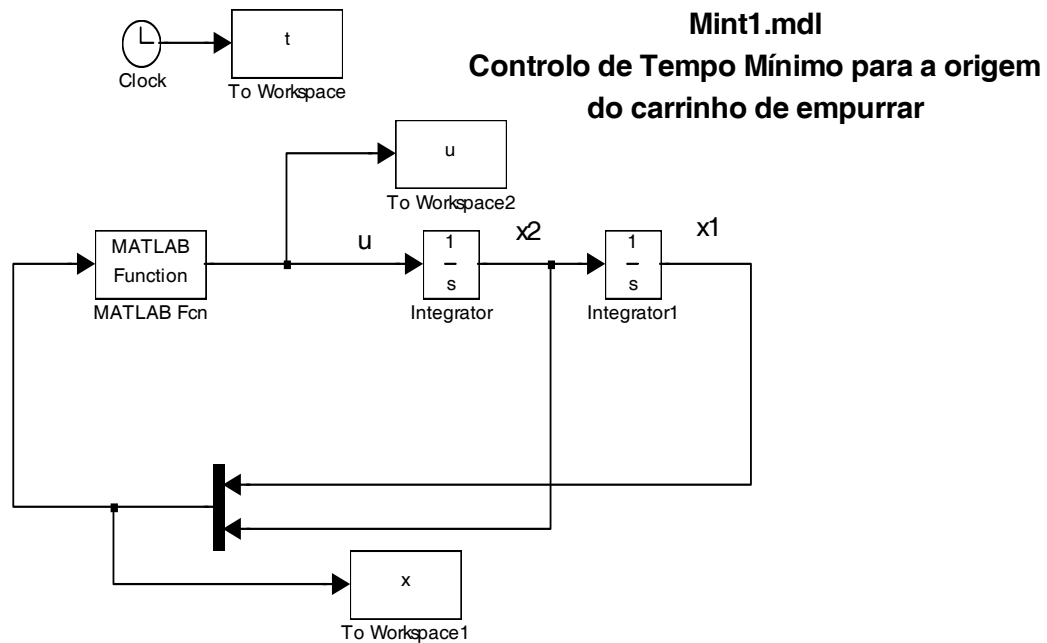
é +1. Quando nos encontramos

sobre a curva de comutação, no ramo superior o controlo é -1 e abaixo é +1.

Deste modo consegue atingir-se a origem apenas com uma comutação do valor do controlo.







```

function out=comuta(u)
% Calcula o controlo óptimo para o
% problema de tempo
% mínimo para a origem do
% carrinho de empurrar
if u(1)<0
    if u(2)>sqrt(-2*u(1))
        out=-1;
    else
        out=+1;
    end;
else
    if u(2)>-sqrt(2*u(1))
        out=-1;
    else
        out=+1;
    end;
end;

```