

Local minima of unconstrained functions

Teorema: (necessary) Se $x^* \in \mathbb{R}^n$ è un punto di minimo locale per $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ con $f \in C^1(\mathbb{R}^n)$, allora:

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x^*) = 0$$

Teorema: (necessary) Se $x^* \in \mathbb{R}^n$ è un punto di minimo locale di $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ con $f \in C^2(\mathbb{R}^n)$, allora:

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x^*) = 0 \quad \text{e} \quad H_f = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_n} \end{bmatrix} \geq 0$$

Teorema: (sufficient) Se $x^* \in \mathbb{R}^n$ è tale che:

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x^*) = 0 \quad \text{e} \quad H_f(x^*) > 0$$

allora x^* è minimo locale di $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$.

Local minima of constrained functions

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$$

$$\text{s.t.} \quad \begin{matrix} g(x) \leq 0, & h(x) = 0 \\ g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, & h: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^l \end{matrix}$$

KKT necessary conditions:
Karush-Kuhn-Tucker

Se $f \in C^1(\mathbb{R}^n)$ e $x^* \in \mathbb{R}^n$ è un minimo locale di $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ rispetto ai vincoli allora:

$$\exists \mu \in \mathbb{R}^m, \lambda \in \mathbb{R}^l:$$

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x^*) + \sum_{i=1}^m \mu_i \frac{\partial g_i}{\partial x}(x^*) + \sum_{j=1}^l \lambda_j \frac{\partial h_j}{\partial x}(x^*) = 0$$

$$g(x^*) \leq 0, \quad h(x^*) = 0$$

$$\mu_i \geq 0$$

$$\mu_i g_i(x^*) = 0 \quad i = 1 \dots m$$

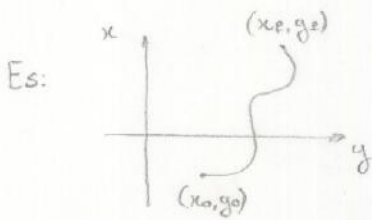
CALCOLO DELLE VARIAZIONI

$$x^*(t) = \arg \min_x \int_{t_0}^{t_f} L(x(\tau), \dot{x}(\tau), \tau) dt \quad x(t_0) = x_0, \quad x(t_f) = x_f,$$

Caso Specifico: x_0, x_f, t_f fissi

Se $x^*(t) \quad t \in [t_0, t_f]$ è un estremo allora:

$$\begin{cases} \frac{\partial L}{\partial x}(x^*(t), \dot{x}^*(t), t) - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}}(x^*(t), \dot{x}^*(t), t) = 0 & \forall t \in [t_0, t_f] \\ x^*(t_0) = x_0 \\ x^*(t_f) = x_f \end{cases}$$



lunghezza di una curva: $l(x(t), y(t)) = \int_{t_0}^{t_f} \left[\left(\frac{dx}{dt}\right)^2 + \left(\frac{dy}{dt}\right)^2 \right]^{\frac{1}{2}} dt$

curva di lunghezza minima congiungente due punti sul piano

$$\arg \min_{x(t), y(t)} \int_{t_0}^{t_f} \left[\dot{x}^2 + \dot{y}^2 \right]^{\frac{1}{2}} dt, \quad \begin{matrix} x(t_0) = x_0 \\ y(t_0) = y_0 \\ x(t_f) = x_f \\ y(t_f) = y_f \end{matrix}$$

$$L(x, y, \dot{x}, \dot{y}, t) = \left[\dot{x}^2 + \dot{y}^2 \right]^{\frac{1}{2}}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial L}{\partial x} \\ \frac{\partial L}{\partial y} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \\ \frac{\partial L}{\partial \dot{y}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{\dot{x}^2 + \dot{y}^2}} \dot{x} \\ \frac{1}{\sqrt{\dot{x}^2 + \dot{y}^2}} \dot{y} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \\ \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{y}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\ddot{x} [\dot{x}^2 + \dot{y}^2]^{\frac{1}{2}} - \dot{x} \frac{\dot{x} \dot{x} + \dot{y} \dot{y}}{[\dot{x}^2 + \dot{y}^2]^{\frac{3}{2}}} \dot{x}}{[\dot{x}^2 + \dot{y}^2]^{\frac{3}{2}}} \\ \frac{\ddot{y} [\dot{x}^2 + \dot{y}^2]^{\frac{1}{2}} - \dot{y} \frac{(\dot{y} \dot{y} + \dot{x} \dot{x}) \dot{y}}{[\dot{x}^2 + \dot{y}^2]^{\frac{3}{2}}}}{[\dot{x}^2 + \dot{y}^2]^{\frac{3}{2}}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\ddot{x} (\dot{x}^2 + \dot{y}^2) - \dot{x}^2 \dot{x} - \dot{x} \dot{y} \dot{y}}{(\dot{x}^2 + \dot{y}^2)^{\frac{3}{2}}} \\ \frac{\dot{y} (\ddot{x} \dot{y} - \dot{x} \ddot{y})}{(\dot{x}^2 + \dot{y}^2)^{\frac{3}{2}}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\dot{y} (\ddot{x} \dot{y} - \dot{x} \ddot{y})}{(\dot{x}^2 + \dot{y}^2)^{\frac{3}{2}}} \\ \frac{-\dot{x} (\ddot{x} \dot{y} - \dot{x} \ddot{y})}{(\dot{x}^2 + \dot{y}^2)^{\frac{3}{2}}} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{\dot{y} (\ddot{x} \dot{y} - \dot{x} \ddot{y})}{(\dot{x}^2 + \dot{y}^2)^{\frac{3}{2}}} \\ \frac{-\dot{x} (\ddot{x} \dot{y} - \dot{x} \ddot{y})}{(\dot{x}^2 + \dot{y}^2)^{\frac{3}{2}}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Quindi, escludendo il caso banale $\dot{x} = \dot{y} = 0$ (punto fermo che non muovendosi non allunga la curva), deve necessariamente essere $\ddot{x} \dot{y} - \dot{x} \ddot{y} = 0$

$$\ddot{x} \dot{y} - \dot{x} \ddot{y} = \frac{d}{dt} \left(\frac{\dot{x}}{\dot{y}} \right) \dot{y}^2 = \frac{d}{dt} \left(\frac{dx/dt}{dy/dt} \right) \dot{y}^2 = \frac{d}{dt} \left(\frac{dx}{dy} \right) \dot{y}^2 = 0 \Rightarrow \frac{dx}{dy} = \text{cost}$$

cioè la derivata della curva $x(y)$ (o analogamente $y(x)$) deve essere costante, che in altri termini corrisponde a richiedere che $x(y)$ sia una retta sul piano $x-y$.

CALCOLO DELLE VARIAZIONI: GENERALIZZAZIONE

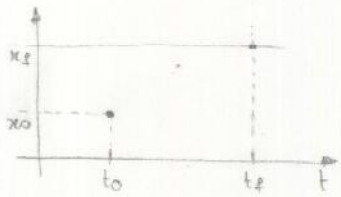
$$x^*(t) = \arg \min_x \int_{t_0}^{t_f} L(x(\tau), \dot{x}(\tau), \dots, x^{(n)}(\tau), \tau) d\tau \quad \text{s.t.}$$

$$\begin{cases} x(t_0) = x_0 \\ x(t_f) = x_f \\ \vdots \\ x^{(n-1)}(t_0) = x_0^{(n-1)} \\ x^{(n-1)}(t_f) = x_f^{(n-1)} \end{cases}$$

Caso SPECIFICO: x_0, x_f, t_f fissi

$$\begin{cases} \frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right) + \dots + (-1)^n \frac{d^n}{dt^n} \left(\frac{\partial L}{\partial x^{(n)}} \right) = 0 \\ x(t_0) = x_0, \dots, x^{(n-1)}(t_0) = x_0^{(n-1)} \\ x(t_f) = x_f, \dots, x^{(n-1)}(t_f) = x_f^{(n-1)} \end{cases}$$

Es: Minimum Jerk in one dimension



$$\min_{x(\cdot)} \frac{1}{2} \int_{t_0}^{t_f} [x^{(3)}(\tau)]^2 d\tau \quad \text{s.t.}$$

$$\begin{cases} x(t_0) = x_0 & x(t_f) = x_f \\ \dot{x}(t_0) = 0 & \dot{x}(t_f) = 0 \\ \ddot{x}(t_0) = 0 & \ddot{x}(t_f) = 0 \end{cases}$$

$$L(x, \dot{x}, \ddot{x}, \ddot{\ddot{x}}, t) = \ddot{\ddot{x}}^2$$

$$\frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} + \frac{d^2}{dt^2} \frac{\partial L}{\partial \ddot{x}} - \frac{d^3}{dt^3} \frac{\partial L}{\partial \ddot{\ddot{x}}} = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial \ddot{\ddot{x}}} = 2 \ddot{\ddot{x}} \cdot \frac{1}{2} = \ddot{\ddot{x}}$$

$$\frac{d^3}{dt^3} \frac{\partial L}{\partial \ddot{\ddot{x}}} = \frac{d^3}{dt^3} (\ddot{\ddot{x}}) = x^{(6)} = 0 \quad \Rightarrow \quad x(t) \text{ è un polinomio del } 5^{\circ} \text{ ordine}$$

$$x(t) = a_0 + a_1 t + \dots + a_5 t^5$$

a_0, \dots, a_5 sono determinabili univocamente dalle boundary conditions

Senza perdita di generalità, possiamo considerare $t_0 = 0, t_f = T$

$$\dot{x} = a_1 + 2a_2 t + 3a_3 t^2 + 4a_4 t^3 + 5a_5 t^4$$

$$\ddot{x} = 2a_2 + 6a_3 t + 12a_4 t^2 + 20a_5 t^3$$

$$x(0) = a_0 = x_0$$

$$x(T) = x_0 + a_1 T + a_2 T^2 + a_3 T^3 + a_4 T^4 + a_5 T^5 = x_f$$

$$\dot{x}(0) = a_1 = 0$$

$$\dot{x}(T) = 3a_2 T^2 + 4a_3 T^3 + 5a_4 T^4 = 0$$

$$\ddot{x}(0) = a_2 = 0$$

$$\ddot{x}(T) = 2a_3 T + 12a_4 T^2 + 20a_5 T^3 = 0$$

$$3a_2 T^2 = -4a_3 T^3 - 5a_4 T^4$$

$$3a_3 T^2 = -4a_4 T^3 - 5a_5 T^4 = 10a_5 T^3 T - 5a_5 T^4 = 5a_5 T^3$$

$$-4a_4 T^2 - 5a_5 T^3 + 6a_4 T^2 + 10a_5 T^3 = 0 \quad \Rightarrow \quad 2a_4 T^2 = -5a_5 T^3$$

$$\partial_3 T^2 = \frac{5}{3} \partial_5 T^4$$

$$\partial_4 T^2 = -\frac{5}{2} \partial_5 T^3$$

$$\frac{5}{3} \partial_5 T^4 \cdot T - \frac{5}{2} \partial_5 T^3 \cdot T^2 + \partial_5 T^5 = \chi_f$$

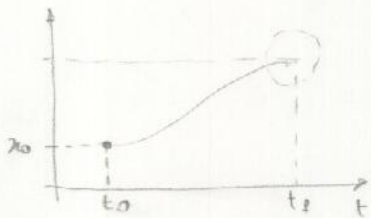
$$\left(1 - \frac{5}{2} + \frac{5}{3}\right) \partial_5 T^5 = (\chi_f - \chi_0) \quad \frac{6-15+10}{6} = \frac{1}{6} \Rightarrow \partial_5 = \frac{6(\chi_f - \chi_0)}{T^5}$$

$$\partial_3 = \frac{5}{3} T^2 \cdot \frac{6\chi_f}{T^5} = \frac{10(\chi_f - \chi_0)}{T^3}, \quad \partial_4 = -\frac{5}{2} T^2 \cdot \frac{6(\chi_f - \chi_0)}{T^5} = -\frac{15(\chi_f - \chi_0)}{T^4}$$

$$\chi(t) = \chi_0 + \frac{10(\chi_f - \chi_0)}{T^3} t^3 - 15(\chi_f - \chi_0) \left(\frac{t^3}{T^3}\right) + 6(\chi_f - \chi_0) \left(\frac{t}{T}\right)^5$$

OPTIMAL CONTROL PROBLEMS

$$\min_u \underbrace{h(x(t_f), t_f) + \int_{t_0}^{t_f} L(x(\tau), u(\tau), \tau) d\tau}_J \quad \text{s.t.} \begin{cases} \dot{x}(t) = f(x(t), u(t), t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases}$$



Chiamiamo J^* il valore ottimo. Questo valore può essere parametrizzato in t_0 e $x(t_0)$, considerando un generico istante iniziale t ed un generico stato iniziale $x(t)$. In questo caso abbiamo $J^*(x(t), t)$ con $t_0 \leq t \leq t_f$, detta funzione "cost to go" e partita da $x(t)$ al tempo t . Si può dimostrare che $J^*(x(t), t)$ soddisfa la seguente equazione alle derivate parziali:

$$\left(\text{Hamilton-Jacobi-Bellman equation}\right) \quad \frac{\partial J^*}{\partial t}(x(t), t) + H\left(x(t), u^*(x(t), t), \frac{\partial J^*}{\partial x}, t\right) = 0$$

con:

$$H(x(t), u^*, \frac{\partial J^*}{\partial x}, t) = \min_u L(x(t), u(t), t) + \frac{\partial J^*}{\partial x}(x(t), t) f(x(t), u(t), t)$$