



# Τεχνολογίες Ευφρών Συστημάτων και Ρομποτική

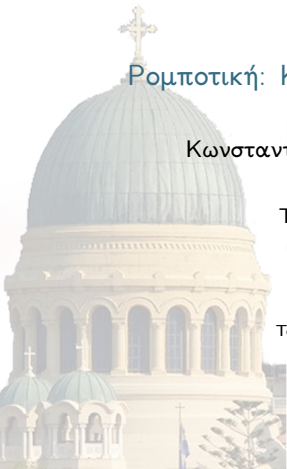
Ρομποτική: Κινηματική Ανάλυση και Ιακωβιανοί Πίνακες

Κωνσταντίνος Χατζηλυγερούδης - [costashatz@upatras.gr](mailto:costashatz@upatras.gr)

Τμήμα Μηχανικών Η/Υ και Πληροφορικής  
Πανεπιστήμιο Πατρών

2 Μαρτίου 2023

Template made by Παναγιώτης Παπαγιαννόπουλος



- Μία εργασία/project (για το κομμάτι της Ρομποτικής)
  - Μία εργασία πάνω στη δημιουργία ενός ελεγκτή για ένα ρομποτικό σύστημα
  - Παραδίδονται κώδικας και αναφορά
  - Αξιολόγηση των εργασιών βάσει των παραδοτέων και προφορικής εξέτασης
  - Ατομικές ή ομαδικές μέχρι δύο (2) άτομα
  - Η εργασία πιάνει το 50% του συνολικού βαθμού

### ■ Ρομποτική (Robotics)

- Κίνηση Στερεών Σωμάτων σε 3Δ χώρο
- Κινηματική Ανάλυση Ρομποτικών Συστημάτων
- Δυναμική Ανάλυση Ρομποτικών Συστημάτων
- Δημιουργία Ελεγκτών
- Έλεγχος σε Καρτεσιανό Χώρο (ή Χώρο Εργασίας)
- Behavior Trees για έλεγχο ρομποτικών συστημάτων
- Optimal Control/Trajectory Optimization

### Προτεινόμενα:

- **Modern Robotics: Mechanics, Planning, and Control**, *Kevin M. Lynch and Frank C. Park*, 2017, Cambridge University Press. [ebook](#)

### Από Εύδοξο:

- **Εισαγωγή στη Ρομποτική**, *J. Craig*, 2020, Τζιόλα
- **Πιθανοτική Ρομποτική**, *S. Thrun, W. Burgard, D. Fox*, 2005, Κλειδάριθμος
- **Ρομποτική**, *Δ. Εμίρης, Δ. Κουλουριώτης*, 2020, Τζιόλα

## End-effectors

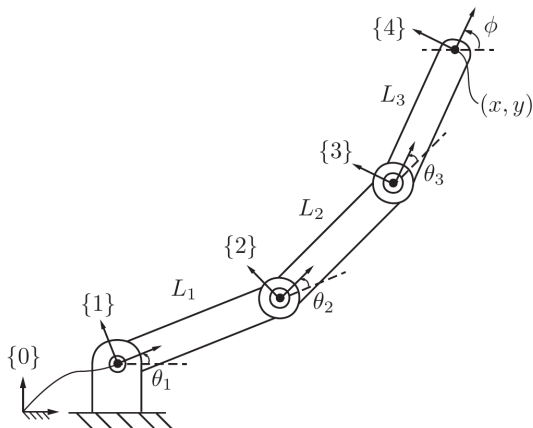


## End-effectors (2)



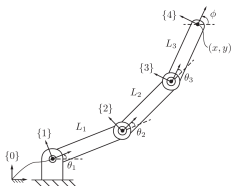
# Ευθύ Κινηματικό Πρόβλημα (Forward Kinematics) (1)

End-effector



Πηγή: Modern Robotics: Mechanics, Planning, and Control, Kevin M. Lynch and Frank C. Park, 2017, Cambridge University Press.

End-effector

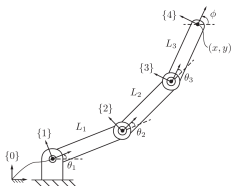


**Ευθύ Κινηματικό Πρόβλημα (Forward Kinematics):**  
να βρούμε  $(x, y, \phi)$  όταν γνωρίζουμε  $\theta_1, \theta_2, \theta_3$ .

Πηγή: Modern Robotics:  
Mechanics, Planning, and Control,  
Kevin M. Lynch and Frank C.  
Park, 2017, Cambridge University  
Press.



End-effector



Πηγή: Modern Robotics:  
Mechanics, Planning, and Control,  
Kevin M. Lynch and Frank C.  
Park, 2017, Cambridge University  
Press.

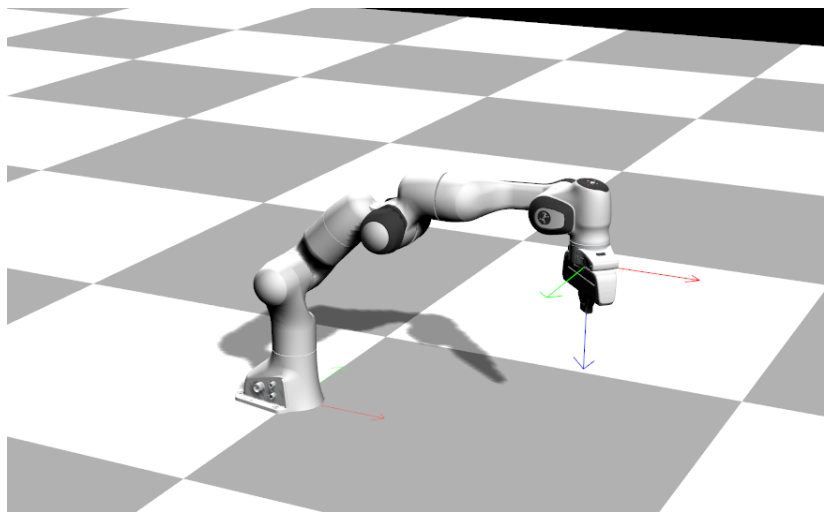
**Ευθύ Κινηματικό Πρόβλημα (Forward Kinematics):**  
να βρούμε  $(x, y, \phi)$  όταν γνωρίζουμε  $\theta_1, \theta_2, \theta_3$ .

$$x = L_1 \cos(\theta_1) + L_2 \cos(\theta_1 + \theta_2) + L_3 \cos(\theta_1 + \theta_2 + \theta_3)$$

$$y = L_1 \sin(\theta_1) + L_2 \sin(\theta_1 + \theta_2) + L_3 \sin(\theta_1 + \theta_2 + \theta_3)$$

$$\phi = \theta_1 + \theta_2 + \theta_3$$

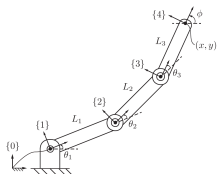
## Ευθύ Κινηματικό Πρόβλημα (Forward Kinematics) (3)



# Ευθύ Κινηματικό Πρόβλημα (Forward Kinematics) (4)

Μπορούμε να μοντελοποιήσουμε το πρόβλημα με μητρώα μετασχηματισμού:

End-effector



όπου

$$(x, y, \phi) \equiv T_{04} = T_{01} T_{12} T_{23} T_{34}$$

$$T_{01} = \begin{bmatrix} \cos\theta_1 & -\sin\theta_1 & 0 & 0 \\ \sin\theta_1 & \cos\theta_1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$T_{12} = \begin{bmatrix} \cos\theta_2 & -\sin\theta_2 & 0 & L_1 \\ \sin\theta_2 & \cos\theta_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$T_{23} = \begin{bmatrix} \cos\theta_3 & -\sin\theta_3 & 0 & L_2 \\ \sin\theta_3 & \cos\theta_3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$T_{34} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & L_3 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Πηγή: Modern Robotics: Mechanics, Planning, and Control, Kevin M. Lynch and Frank C. Park, 2017, Cambridge University Press.

- Με μητρώα μετασχηματισμού
  - Πολλοί παράμετροι
  - Χρειαζόμαστε body frames για κάθε σώμα
- Παράμετροι Denavit–Hartenberg (DH parameters)
  - Βέλτιστος αριθμών παραμέτρων
  - Χρειαζόμαστε body frames για κάθε σώμα
  - “Ταυτόσημος” με τα μητρώα μετασχηματισμού αλλά αποθηκεύει τις λιγότερες δυνατές παραμέτρους
- Product of Exponentials (PoE)
  - Μη βέλτιστος αριθμών παραμέτρων, αλλά λιγότεροι από μητρώα μετασχηματισμού
  - ΔΕΝ χρειαζόμαστε body frames για κάθε σώμα

Τα αρχεία URDF είναι ένας XML τύπος αρχείων για να περιγράψουμε ρομπότ:

- Ξεκίνησε ως κομμάτι του ROS, αλλά πλέον υπάρχει και αυτόνομα
- Επιτρέπει τη μοντελοποίηση κινηματικών, δυναμικών και γεωμετρικών στοιχείων των ρομπότ
- Επιτρέπει τη μοντελοποίηση ρομποτικών συστημάτων που σχηματίζουν κινηματικά δέντρα (open-chain structures)
- Τα περισσότερα λογισμικά προσομοίωσης μπορούν να τα διαβάσουν

Κάθε URDF αρχείο ορίζει αρθρώσεις (joints) και σώματα (links):

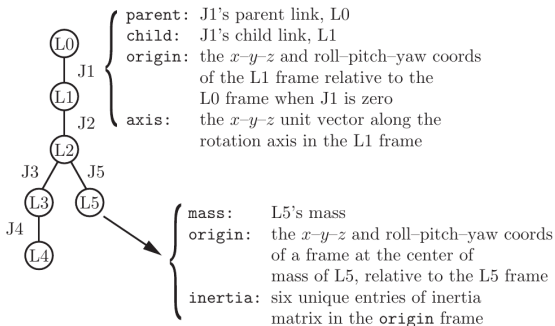
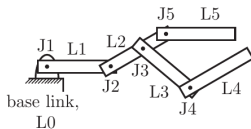
### ■ Joints:

- Συνδέουν δύο (ακριβώς) links: το parent link με το child link
- Δυνατοί τύποι: revolute, prismatic και fixed
- origin frame: περιγράφει τη θέση του child link ως προς το parent link όταν το joint είναι στην αρχική (ή μηδενική) θέση
- axis (3Δ διάνυσμα): περιγράφει τον άξονα κίνησης του joint
- ...

### ■ Links:

- Inertial parameters: μάζα, κέντρο βάρους, ... (σημαντικό για προσομοίωση)
- Γεωμετρία για visualization
- Γεωμετρία για collision detection (σημαντικό για προσομοίωση)
- ...

## Universal Robot Description Format (3)



Πηγή: Modern Robotics: Mechanics, Planning, and Control, *Kevin M. Lynch and Frank C. Park*, 2017, Cambridge University Press.

Ας υποθέσουμε ότι ο end-effector του ρομπότ μας κινείται με ταχύτητα  $\dot{x}$ . Σε αυτή την περίπτωση το ευθύ κινηματικό πρόβλημα γράφεται ως εξής:

$$x(t) = f(\theta(t))$$

όπου  $f$  η “συνάρτηση” που μας δίνει τα forward kinematics,  $x \in \mathbb{R}^m$  η θέση του end-effector, και  $\theta \in \mathbb{R}^n$  οι θέσεις των αρθρώσεων του ρομπότ. Αν πάρουμε την παράγωγο, έχουμε:

$$\begin{aligned}\dot{x} &= \frac{\partial f(\theta)}{\partial \theta} \frac{\partial \theta(t)}{\partial t} \\ &= J(\theta)\dot{\theta}\end{aligned}$$

όπου ο  $J(\theta) \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ορίζεται ως ο Ιακωβιανός (Jacobian).



- Έστω ότι έχουμε το twist  $\mathcal{V}_w$  του end-effector ως προς το world frame
- Ισχύει ότι:  $\mathcal{V}_w = J_w(\theta)\dot{\theta}$ , όπου  $J_w(\theta) \in \mathbb{R}^{6 \times n}$
- Αντίστοιχα έχουμε  $\mathcal{V}_b = J_b(\theta)\dot{\theta}$ , όπου  $J_b(\theta) \in \mathbb{R}^{6 \times n}$  για το body frame

Από την αρχή διατήρησης της ενέργειας, μπορούμε να εξάγουμε σχέση και για τα wrenches:

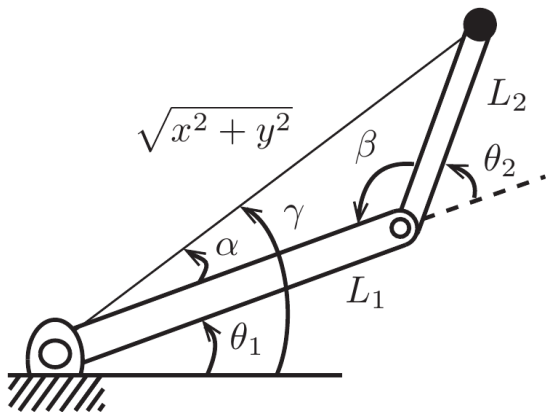
$$\tau = J_w(\theta)^T \mathcal{F}_w$$

$$\tau = J_b(\theta)^T \mathcal{F}_b$$

όπου  $\tau \in \mathbb{R}^n$  είναι οι ροπές (torques) των αρθρώσεων.

## Αντίστροφο Κινηματικό Πρόβλημα (1)

End-effector

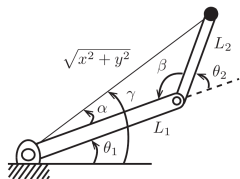


Πηγή: Modern Robotics: Mechanics, Planning, and Control, Kevin M. Lynch and Frank C. Park, 2017, Cambridge University Press.

## Αντίστροφο Κινηματικό Πρόβλημα (2)

**Αντίστροφο Κινηματικό Πρόβλημα (Inverse Kinematics):** να βρούμε τα  $\theta_1, \theta_2$  όταν γνωρίζουμε

End-effector τα  $(x, y)$ .



Πηγή: Modern Robotics:  
Mechanics, Planning, and Control,  
Kevin M. Lynch and Frank C.  
Park, 2017, Cambridge University  
Press.

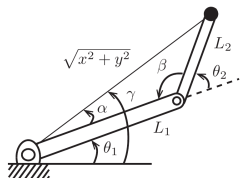
## Αντίστροφο Κινηματικό Πρόβλημα (2)

**Αντίστροφο Κινηματικό Πρόβλημα (Inverse Kinematics):** να βρούμε τα  $\theta_1, \theta_2$  όταν γνωρίζουμε

End-effector τα  $(x, y)$ . Ξεκινάμε με **Forward Kinematics:**

$$x = L_1 \cos(\theta_1) + L_2 \cos(\theta_1 + \theta_2)$$

$$y = L_1 \sin(\theta_1) + L_2 \sin(\theta_1 + \theta_2)$$



Πηγή: Modern Robotics:  
Mechanics, Planning, and Control,  
Kevin M. Lynch and Frank C.  
Park, 2017, Cambridge University  
Press.

## Αντίστροφο Κινηματικό Πρόβλημα (2)

### Αντίστροφο Κινηματικό Πρόβλημα (Inverse Kinematics):

να βρούμε τα  $\theta_1, \theta_2$  όταν γνωρίζουμε

End-effector τα  $(x, y)$ . Ξεκινάμε με Forward Kinematics:

$$x = L_1 \cos(\theta_1) + L_2 \cos(\theta_1 + \theta_2)$$

$$y = L_1 \sin(\theta_1) + L_2 \sin(\theta_1 + \theta_2)$$

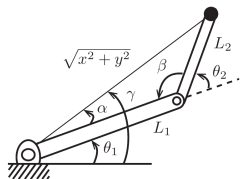
Έπειτα από αρκετή τριγωνομετρία έχουμε:

$$\theta_1 = \gamma \pm \alpha$$

$$\theta_2 = \pm(\pi - \beta)$$

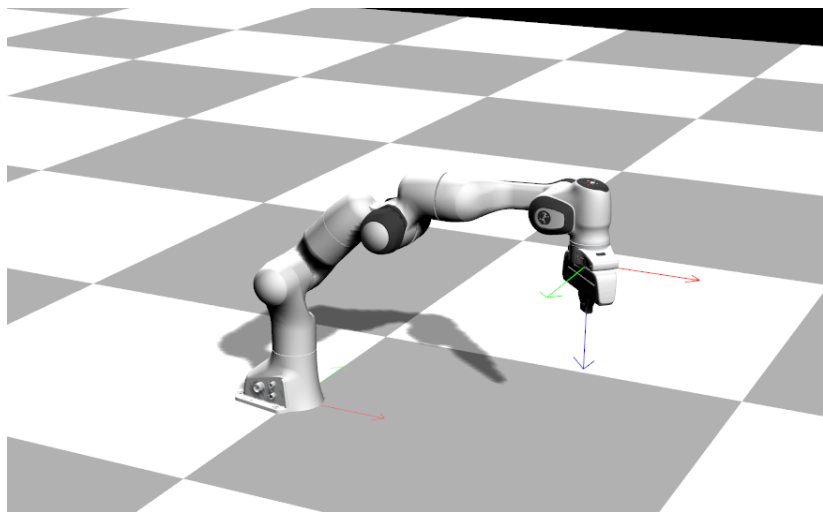
$$\text{με } \beta = \cos^{-1}\left(\frac{L_1^2 + L_2^2 - x^2 - y^2}{2L_1L_2}\right), \alpha = \cos^{-1}\left(\frac{x^2 + y^2 + L_1^2 - L_2^2}{2L_1\sqrt{x^2 + y^2}}\right)$$

και  $\gamma = \text{atan2}(y, x)$ .



Πηγή: Modern Robotics:  
Mechanics, Planning, and Control,  
Kevin M. Lynch and Frank C.  
Park, 2017, Cambridge University  
Press.

## Αντίστροφο Κινηματικό Πρόβλημα (3)



## Inverse Kinematics ως Βελτιστοποίηση (1)

- Έχουμε τη θέση του end-effector,  $x \in \mathbb{R}^m$ , η οποία δίνεται από τα forward kinematics  $x = f(\theta)$ , όπου  $\theta \in \mathbb{R}^n$  είναι οι τιμές των αρθρώσεων του ρομπότ ( $n$  βαθμοί ελευθερίας)
- Έστω ότι θέλουμε να φτάσουμε στη θέση  $x_d$
- Ορίζουμε την συνάρτηση  $g(\theta) = x_d - f(\theta)$
- Ψάχνουμε τις παραμέτρους  $\theta_d$  έτσι ώστε  $g(\theta_d) = x_d - f(\theta_d) = 0$
- Έχουμε (Taylor Expansion):

$$x_d - f(\theta_d) = 0$$

$$x_d = f(\theta_d) = f(\theta_0) + \left. \frac{\partial f}{\partial \theta} \right|_{\theta=\theta_0} (\theta_d - \theta_0) + \dots$$

Τι μας θυμίζει το  $\frac{\partial f}{\partial \theta}$ ;



Τι μας θυμίζει το  $\frac{\partial f}{\partial \theta}$ ;

$$\begin{aligned}x_d &= f(\theta_d) = f(\theta_0) + \left. \frac{\partial f}{\partial \theta} \right|_{\theta=\theta_0} (\theta_d - \theta_0) + \dots \\ &= f(\theta_0) + J(\theta_0)\Delta\theta + \dots \\ J(\theta_0)\Delta\theta &= x_d - f(\theta_0)\end{aligned}$$

Αν θεωρήσουμε ότι ο  $J$  είναι αντιστρέψιμος:

$$\Delta\theta = J^{-1}(\theta_0)(x_d - f(\theta_0))$$

**Επαναληπτικός Αλγόριθμος - Newton-Raphson:**

- 1  $\theta_i = \theta_0, i = 0$
- 2  $\Delta\theta = J^{-1}(\theta_i)(x_d - f(\theta_i))$
- 3  $\theta_{i+1} = \theta_i + \Delta\theta$
- 4 Αν  $x_d - f(\theta_{i+1}) \approx 0$ , τέλος, αλλιώς  $i = i + 1$  και πίσω στο βήμα 2

**Αν ο  $J$  δεν είναι αντιστρέψιμος;**

**Αν ο  $J$  δεν είναι αντιστρέψιμος;  
Κανένα πρόβλημα! Μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε τον  
Moore–Penrose ψευδο-αντίστροφο (pseudoinverse):**

$$J^\dagger = J^T (JJ^T)^{-1}, \text{ αν } n > m, (J^\dagger J = I)$$

$$J^\dagger = (J^T J)^{-1} J^T, \text{ αν } n < m, (JJ^\dagger = I)$$

Και άρα έχουμε:

$$\Delta\theta = J^\dagger(\theta_0)(x_d - f(\theta_0))$$

**Αν έχουμε ένα μητρώο μετασχηματισμού για την θέση/προσανατολισμό του end-effector;**

Έστω  $T_{wd}$  η θέση/προσανατολισμός στόχος, έχουμε τον εξής αλγόριθμο:

1  $\theta_i = \theta_0, i = 0$

2  $[\mathcal{V}_b] = \log(T_{wb}^{-1}(\theta_i)T_{wd}), T_{wb}(\theta)$  δίνει τα forward kinematics

3  $\Delta\theta = J_b^\dagger \mathcal{V}_b, J_b$  είναι το body jacobian

4  $\theta_{i+1} = \theta_i + \Delta\theta$

5 Αν  $\|\mathcal{V}_b\| \approx 0$ , τέλος, αλλιώς  $i = i + 1$  και πίσω στο βήμα 2

Αντίστοιχα μπορούμε να κάνουμε τους υπολογισμούς στο world frame, με  $[\mathcal{V}_w] = [Ad_{T_{wb}}]\mathcal{V}_b$  και χρησιμοποιώντας τον world jacobian,  $J_w$ .

### Η μέθοδος με τον ψευδο-αντίστροφο έχει μερικά προβλήματα:

- Πρέπει το  $\theta_0$  να είναι κοντά σε καλή τιμή
- “Σπάει” όταν είμαστε σε singularities
  - όταν χάνει βαθμό/rank ο Ιακωβιανός πίνακας
  - όταν δηλαδή χάνουμε βαθμούς ελευθερίας στον end-effector
- Οι τελικές τιμές  $\theta$  μπορεί να μην υπακούουν τα όρια του ρομπότ

### Εναλλακτική μέθοδος:

- Ελαχιστοποίηση του λάθους
- $[\mathcal{V}_b] = \log(T_{wb}^{-1}(\theta_i) T_{wd})$  μας δίνει το σφάλμα!
- Θέλουμε να γίνει όσο το δυνατόν μικρότερο
- Άρα ελαχιστοποιούμε το  $\|\mathcal{V}_b\|$  με όποιον αλγόριθμο βελτιστοποίησης θέλουμε
- Μπορούμε να βάλουμε όρια στην βελτιστοποίηση πιο εύκολα

Κεφάλαια 3, 4 και 5 από **Modern Robotics: Mechanics, Planning, and Control**, *Kevin M. Lynch and Frank C. Park*, 2017, Cambridge University Press. ebook