



# Robotika: Plánování pohybu

Vladimír Petřík

[vladimir.petrik@cvut.cz](mailto:vladimir.petrik@cvut.cz)

06.11.2023

# Motivace

- ▶ Představte si úlohu, kde máte pomocí robota přenést plný hrnek z jednoho místa na druhé
- ▶ Jak byste to řešili pomocí metod, které znáte?
  - ▶ Spojit úsečkou počáteční a koncový bod - interpolace polohy
  - ▶ Zafixovat orientaci hrnku
  - ▶ Výpočet inverzní kinematiky



# Motivace

- ▶ Představte si úlohu, kde máte pomocí robota přenést plný hrnek z jednoho místa na druhé
- ▶ Jak byste to řešili pomocí metod, které znáte?
  - ▶ Spojit úsečkou počáteční a koncový bod - interpolace polohy
  - ▶ Zafixovat orientaci hrnku
  - ▶ Výpočet inverzní kinematiky
- ▶ Možné problémy
  - ▶ Inverzní kinematika spočítá několik řešení
  - ▶ Inverzní kinematika nemusí najít žádné řešení
  - ▶ Překážka v přímé cestě



# Motivace

- ▶ Představte si úlohu, kde máte pomocí robota přenést plný hrnek z jednoho místa na druhé
- ▶ Jak byste to řešili pomocí metod, které znáte?
  - ▶ Spojit úsečkou počáteční a koncový bod - interpolace polohy
  - ▶ Zafixovat orientaci hrnku
  - ▶ Výpočet inverzní kinematiky
- ▶ Možné problémy
  - ▶ Inverzní kinematika spočítá několik řešení
  - ▶ Inverzní kinematika nemusí najít žádné řešení
  - ▶ Překážka v přímé cestě
- ▶ Definovat přípustné natočení a použít plánování





# Cíl dnešní přednášky



- ▶ Plánování pohybu
  - ▶ Co je to plánování?
  - ▶ Plánování v mobilní robotice
  - ▶ Plánování pro 2D manipulátor
  - ▶ Plánování pro reálný 7D manipulátor
- ▶ Založeno na 10. kapitole Lynch&Park: Modern Robotics



# Formulace problému

- ▶ Plánování pohybu pro robota z daného startu do daného cíle
  - ▶ Vyhýbání překážkám
  - ▶ Respektování omezení kloubů
  - ▶ Respektování maximální rychlosti, sil/momentů
  - ▶ Ostatní omezení daného prostředí (např. nevylít vodu z hrnku → omezení orientace)

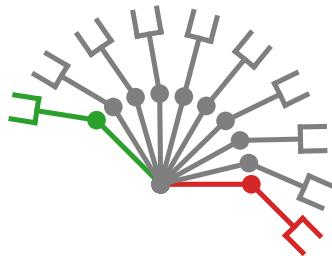
---

<sup>1</sup>Existují *task-space* plánovače, ale nebudeme se jimi dnes zabývat.



# Formulace problému

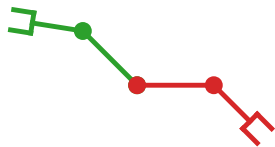
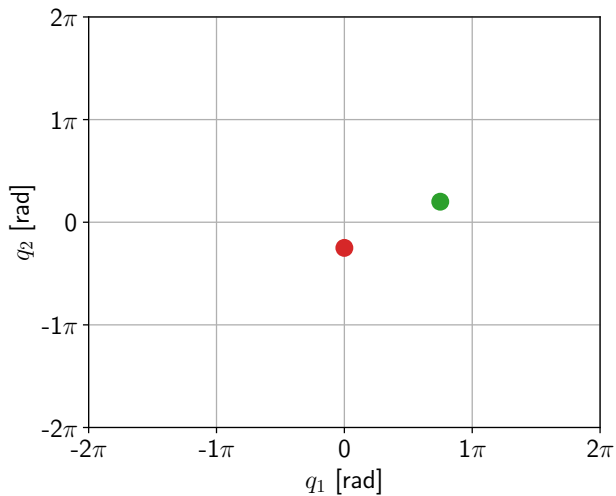
- ▶ Plánování pohybu pro robota z daného startu do daného cíle
  - ▶ Vyhýbání překážkám
  - ▶ Respektování omezení kloubů
  - ▶ Respektování maximální rychlosti, sil/momentů
  - ▶ Ostatní omezení daného prostředí (např. nevylít vodu z hrnku → omezení orientace)
- ▶ Plánování probíhá v konfiguračním prostoru robota<sup>1</sup>
  - ▶ Konfigurační prostor  $\mathcal{C}$  (Configuration space, C-space)
  - ▶ Konfigurace robota  $\mathbf{q} \in \mathcal{C}$
  - ▶ Start i Cíl je definován v konfiguračním prostoru  
( $\mathbf{q}_s, \mathbf{q}_g$ )  $\in \mathcal{C} \times \mathcal{C}$



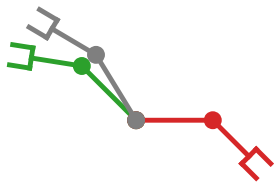
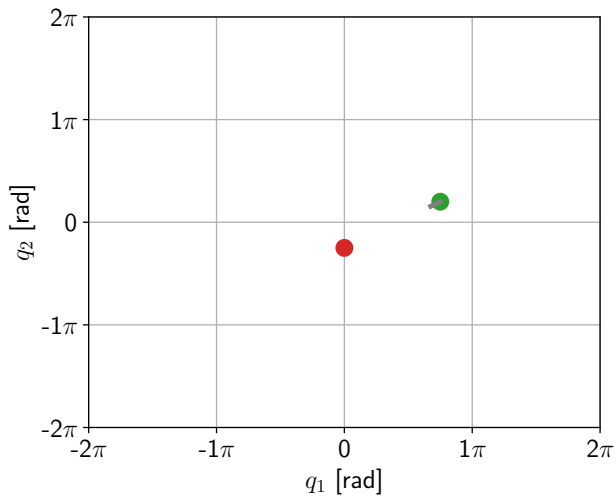
<sup>1</sup>Existují *task-space* plánovače, ale nebudeme se jimi dnes zabývat.



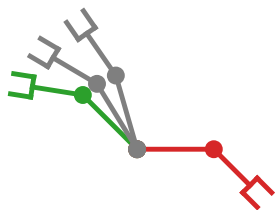
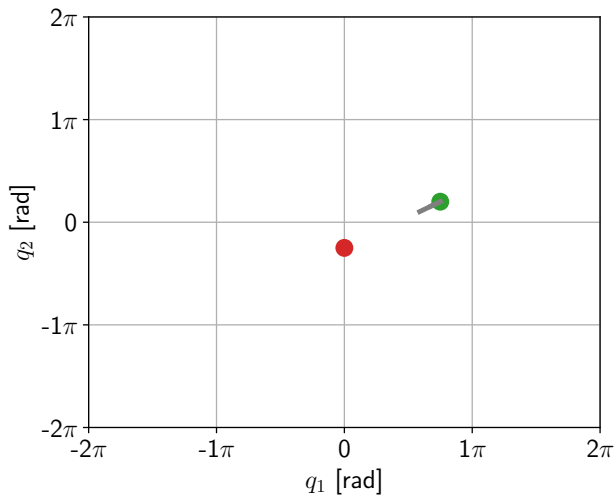
## Konfigurační prostor - interpolace



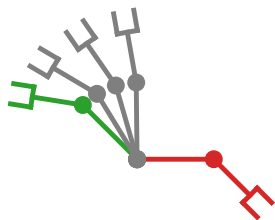
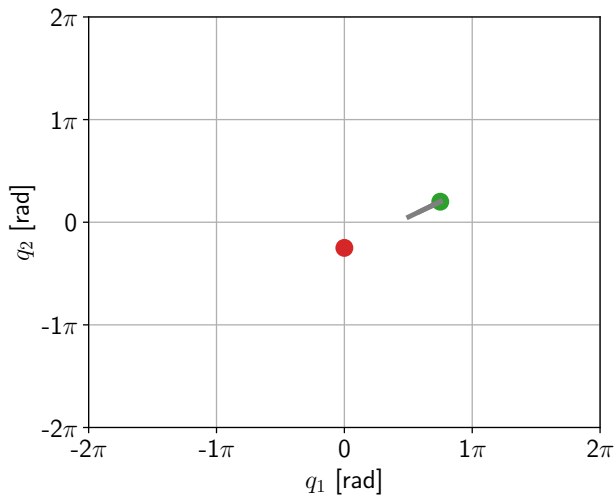
## Konfigurační prostor - interpolace



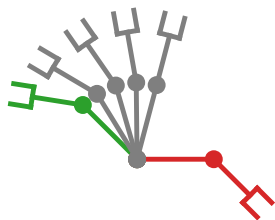
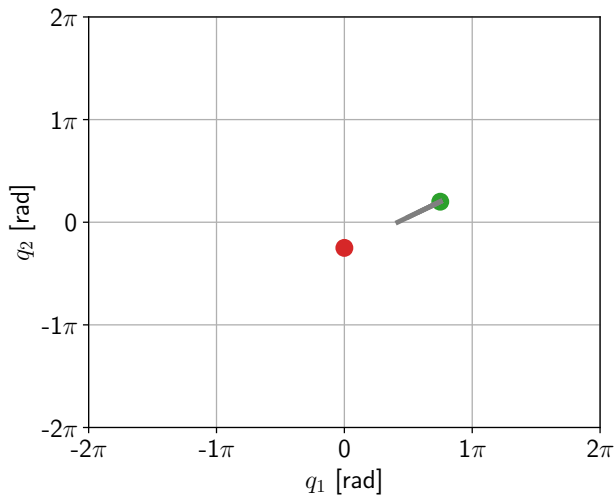
# Konfigurační prostor - interpolace



# Konfigurační prostor - interpolace

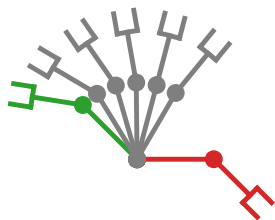
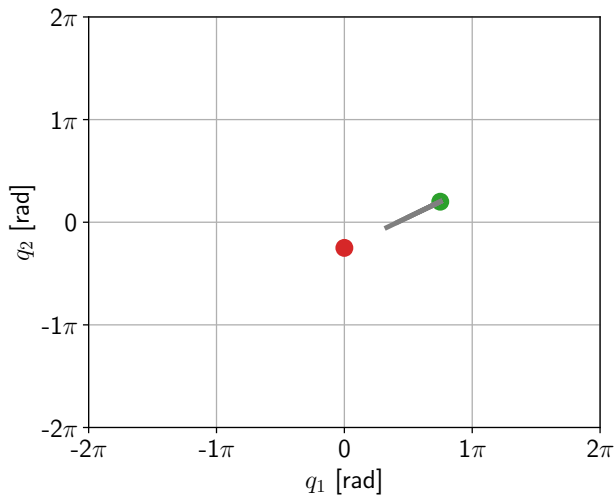


# Konfigurační prostor - interpolace

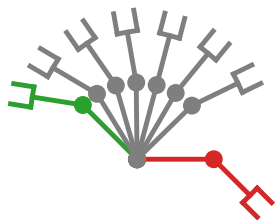
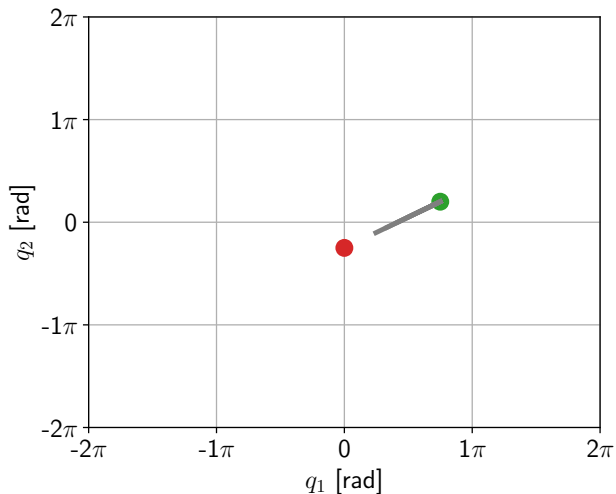




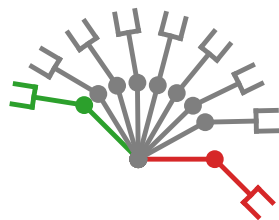
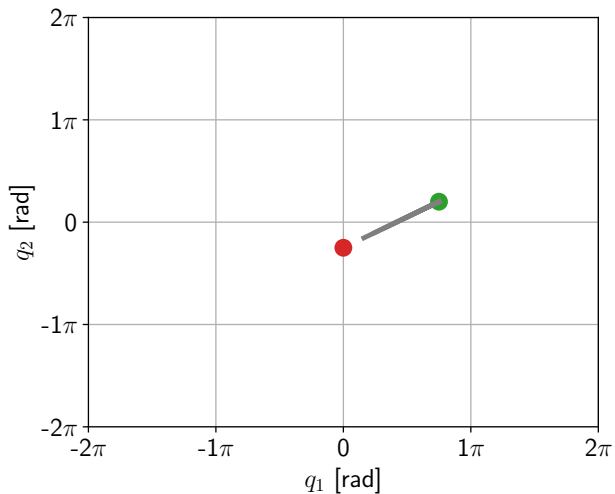
## Konfigurační prostor - interpolace



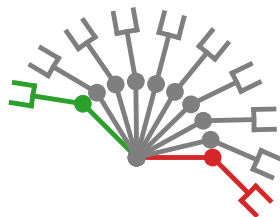
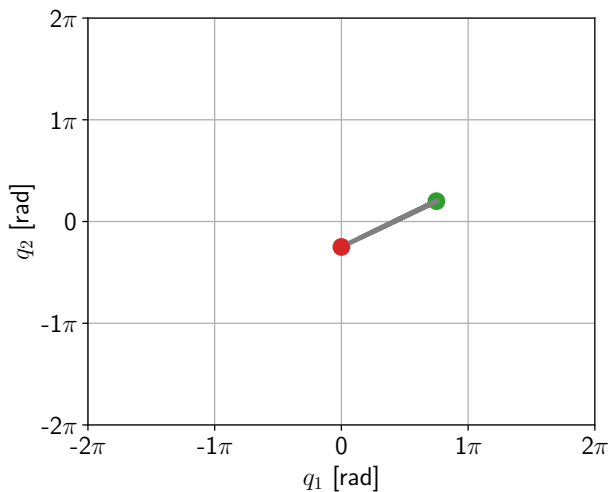
## Konfigurační prostor - interpolace



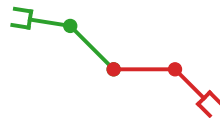
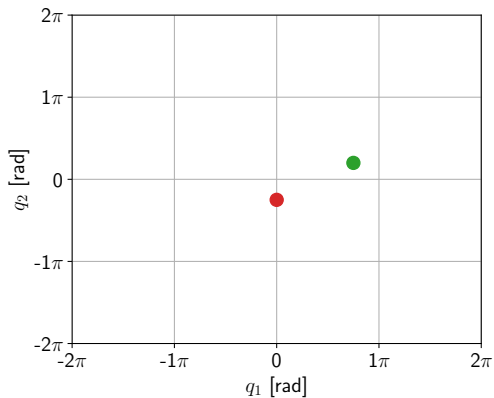
## Konfigurační prostor - interpolace



# Konfigurační prostor - interpolace

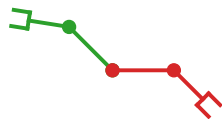
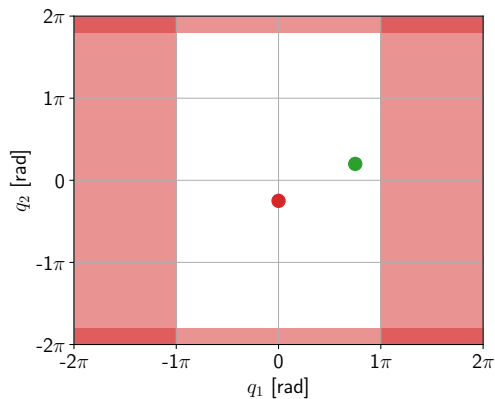


# Vliv omezení na konfigurační prostor



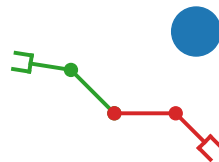
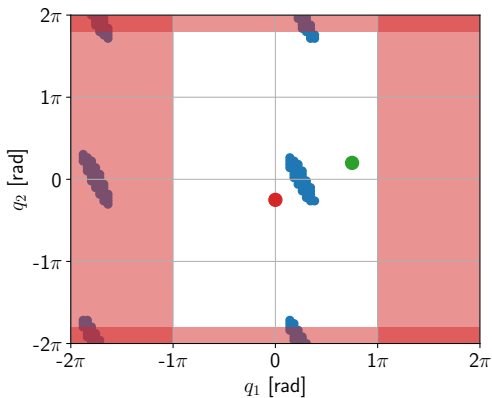
# Vliv omezení na konfigurační prostor

## ► Limity kloubů



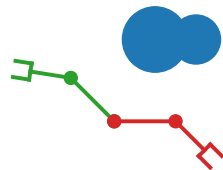
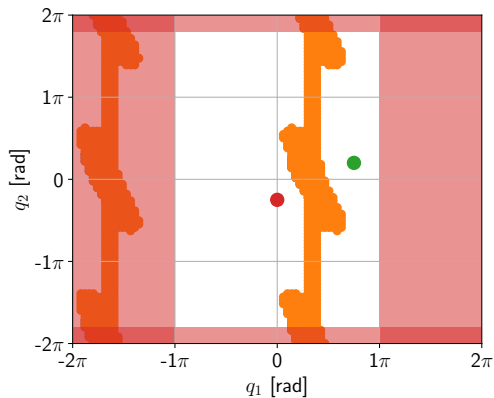
# Vliv omezení na konfigurační prostor

- ▶ Limity kloubů
- ▶ Překážky prostředí (pozn. tvar chapadla ignorován)



# Vliv omezení na konfigurační prostor

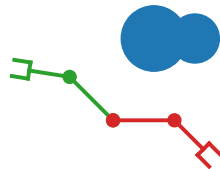
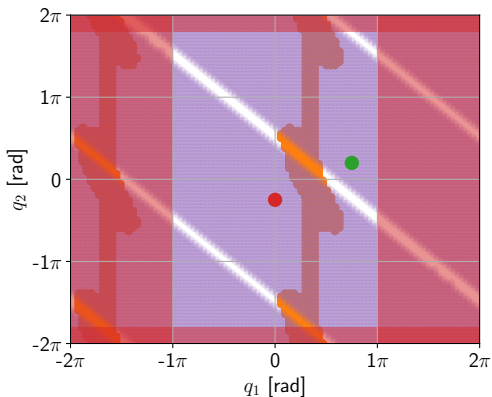
- ▶ Limity kloubů
- ▶ Překážky prostředí (pozn. tvar chapadla ignorován)





# Vliv omezení na konfigurační prostor

- ▶ Limity kloubů
- ▶ Překážky prostředí (pozn. tvar chapadla ignorován)
- ▶ Omezení orientace chapadla ( $80^\circ < \theta < 100^\circ$ )



# Konfigurační prostor - závěr

- ▶ Konfigurační prostor rozdělujeme na:
  - ▶ Prostor přípustných konfigurací  $\mathcal{C}_{\text{free}}$
  - ▶ Prostor nepřípustných konfigurací  $\mathcal{C}_{\text{occ}}$
  - ▶  $\mathcal{C} = \mathcal{C}_{\text{free}} \cup \mathcal{C}_{\text{occ}}$
- ▶ Konfigurační prostor je (většinou) těžké popsat explicitně
- ▶ I když Start i Cíl leží v  $\mathcal{C}_{\text{free}}$ , nemusí existovat pohyb, který je spojuje



# Co je to pohyb? Cesta × Trajektorie

- ▶ Cesta (path)
  - ▶ Geometrický popis (sekvence konfigurací)
  - ▶ Bez časových značek, dynamiky a omezení na kontrolní signál
  - ▶ Najdi  $\mathbf{q}(s) \in \mathcal{C}_{\text{free}}, s \in [0, 1]$  tak, aby:
    - ▶  $\mathbf{q}(0) = \mathbf{q}_s, \quad \mathbf{q}(1) = \mathbf{q}_g$
    - ▶ Hlavním předpokladem je, že následným zpracováním je možné získat trajektorii
- ▶ Trajektorie (trajectory)
  - ▶ Popisuje pozici robota v čase
  - ▶  $\mathbf{q}(t) \in \mathcal{C}_{\text{free}}, t \in [0, T]$



## Můžeme plánovat rovnou trajektorii?

- ▶ Definice problému zahrnuje rovnici pohybu systému
- ▶ Najdi kontrolní signál v čase  $\mathbf{u}(t)$  tak, aby:
- ▶  $\mathbf{q}(0) = \mathbf{q}_s$ ,  $\mathbf{q}(T) = \mathbf{q}_g$ ,  $\dot{\mathbf{q}} = f(\mathbf{q}(t), \mathbf{u}(t))$
- ▶ Komplikovanější úloha než hledání cesty
- ▶ Kdy je preferovaná?
  - ▶ jsou poháněné jenom některé klouby - nemusí být možné sledovat naplánovanou cestu
- ▶ V robotickém plánování pohybu se typicky naplánuje cesta a z ní se spočítá trajektorie



# Plánování cesty v mobilní robotice

- ▶ Jak plánování funguje v ROS: MoveBase
- ▶ Robot se pohybuje v rovině  $(v_x, v_\theta)^\top$
- ▶ Známe:
  - ▶ rozměry robota (půdorys)
  - ▶ mapu prostředí
  - ▶ pozici robota v mapě  $(x, y, \theta)^\top$
  - ▶ cílovou pozici v mapě



# Plánování cesty v mobilní robotice

- ▶ Jak plánování funguje v ROS: MoveBase
- ▶ Robot se pohybuje v rovině  $(v_x, v_\theta)^\top$
- ▶ Známe:
  - ▶ rozměry robota (půdorys)
  - ▶ mapu prostředí
  - ▶ pozici robota v mapě  $(x, y, \theta)^\top$
  - ▶ cílovou pozici v mapě
- ▶ Řešení navigace do zadaného cíle v ROS: MoveBase:
  - ▶ Globální plánovač cesty ve 2D
  - ▶ Dopočítání orientace (robot směřuje dopředu podél cesty - proč?)
  - ▶ Lokální plánovač (vyhýbání dynamickým překážkám, používá vstup z lidarů)
  - ▶ Poslání příkazu robotovi



# Plánování cesty v mobilní robotice

- ▶ Jak plánování funguje v ROS: MoveBase
- ▶ Robot se pohybuje v rovině  $(v_x, v_\theta)^\top$
- ▶ Známe:
  - ▶ rozměry robota (půdorys)
  - ▶ mapu prostředí
  - ▶ pozici robota v mapě  $(x, y, \theta)^\top$
  - ▶ cílovou pozici v mapě
- ▶ Řešení navigace do zadaného cíle v ROS: MoveBase:
  - ▶ **Globální plánovač cesty ve 2D**
  - ▶ Dopočítání orientace (robot směřuje dopředu podél cesty - proč?)
  - ▶ Lokální plánovač (vyhýbání dynamickým překážkám, používá vstup z lidarů)
  - ▶ Poslání příkazu robotovi







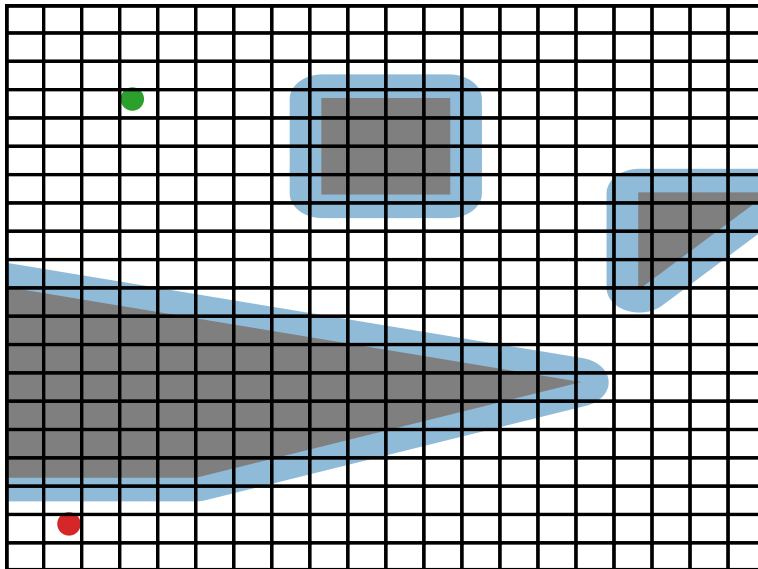


# Plánovače #1: Plánování v diskrétní mřížce

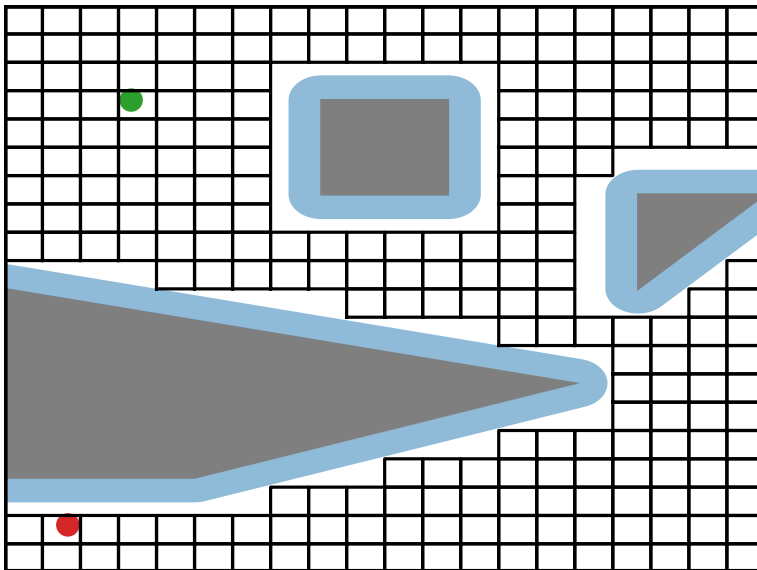
- ▶ Diskretizovat konfigurační prostor (mapa je často diskretizovaná na vstupu)
- ▶ Nejjednodušší způsob diskretizace je použít mřížku
- ▶ Cílem je reprezentovat volný konfigurační prostor pomocí grafu



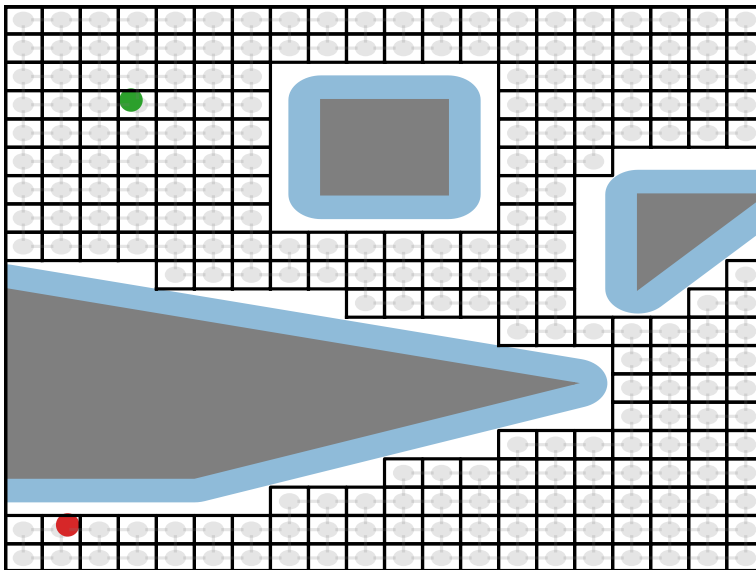
## Plánovače #1: Plánování v diskrétní mřížce



## Plánovače #1: Plánování v diskrétní mřížce

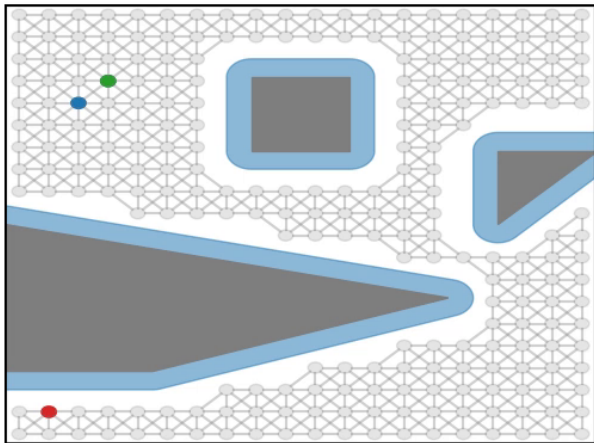


## Plánovače #1: Plánování v diskrétní mřížce





## Prohledávání grafu: do šířky









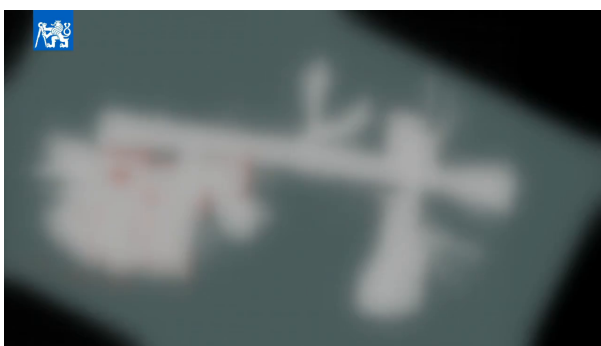
# Prohledávání grafu

- ▶ Neinformované do šířky
  - ▶ úplné - najde řešení pokud existuje
  - ▶ optimální
- ▶ Neinformované do hloubky
  - ▶ úplné jenom v konečných grafech
  - ▶ neoptimální
- ▶ Informované  $A^*$ 
  - ▶ používá heuristiku pro vedení prohledávání a tím zrychluje prohledávání
  - ▶ úplné, optimální



# Prohledávání grafu

- ▶ Neinformované do šířky
  - ▶ úplné - najde řešení pokud existuje
  - ▶ optimální
- ▶ Neinformované do hloubky
  - ▶ úplné jenom v konečných grafech
  - ▶ neoptimální
- ▶ Informované  $A^*$ 
  - ▶ používá heuristiku pro vedení prohledávání a tím zrychluje prohledávání
  - ▶ úplné, optimální

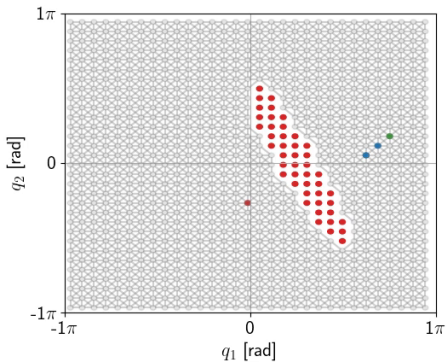
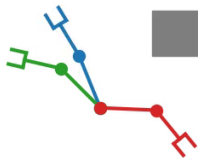


# Prohledávání grafu

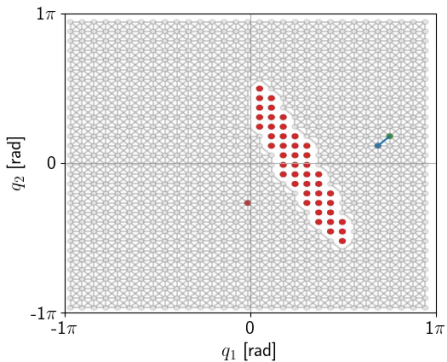
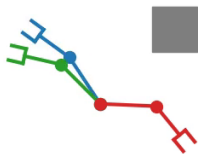
- ▶ Neinformované do šířky
  - ▶ úplné - najde řešení pokud existuje
  - ▶ optimální
- ▶ Neinformované do hloubky
  - ▶ úplné jenom v konečných grafech
  - ▶ neoptimální
- ▶ Informované  $A^*$ 
  - ▶ používá heuristiku pro vedení prohledávání a tím zrychluje prohledávání
  - ▶ úplné, optimální
  - ▶ můžeme použít  $A^*$  pro robotický manipulátor?



# A\* pro 2D manipulátor



# A\* pro 2D manipulátor



## Jak velká mřížka je potřeba?

- ▶ Příklad mobilního robota  $20^2 = 400$
- ▶ Příklad manipulátora  $30^2 = 900$
- ▶ Komplexnější manipulátor:  $30^6 = 729.000.000$
- ▶ Humanoid:  $30^{20} = 3,5 \cdot 10^{29}$
- ▶ Úplnost algoritmů závisí na rozlišení mřížky -  
- *resolution complete*

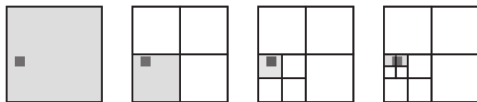
---

<sup>2</sup>Obrázek z Lynch&Park: Modern Robotics



## Jak velká mřížka je potřeba?

- ▶ Příklad mobilního robota  $20^2 = 400$
- ▶ Příklad manipulátora  $30^2 = 900$
- ▶ Komplexnější manipulátor:  $30^6 = 729.000.000$
- ▶ Humanoid:  $30^{20} = 3,5 \cdot 10^{29}$
- ▶ Úplnost algoritmů závisí na rozlišení mřížky -  
- *resolution complete*
- ▶ Existují mřížky s variabilním rozlišením<sup>2</sup>
- ▶ Diskretizovat vysoce dimenzionální prostor ale není snadné ani efektivní - používají se jiné alternativy plánování.



<sup>2</sup>Obrázek z Lynch&Park: Modern Robotics





## Plánovače #2: Metody založené na náhodném vzorkování

### Sampling Methods

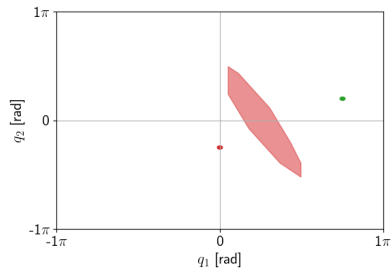
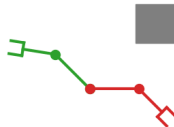
- ▶ Založena na
  - ▶ náhodném vybírání vzorků z  $\mathcal{C}$
  - ▶ funkci, která určí, jestli je vzorek bezkolizní
  - ▶ lokální plánovač, který nalezne cestu k náhodnému vzorku
- ▶ Vytváříme graf náhodně  $\times$  vytvoření grafu pomocí diskretizace
- ▶ Méně výpočetně náročné než mřížkové metody
- ▶ Pravděpodobnostně úplné - pravděpodobnost, že najdeme řešení, se blíží 1 s počtem vzorků blížícím se nekonečnu
- ▶ Náhodné stromy (random trees - RT) a pravděpodobnostní cestovní mapy (probabilistic roadmap - PRM)



# Náhodné stromy - naivní přístup

1: Vstup: start  $q_s$ , cíl  $q_g$ , maximální délka hrany  $\Delta q$

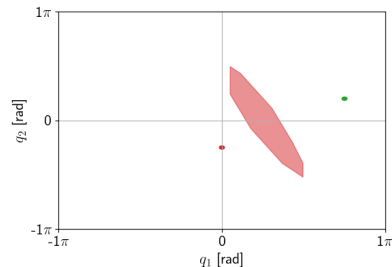
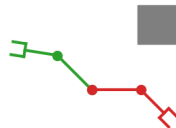
Iterace: 0



# Náhodné stromy - naivní přístup

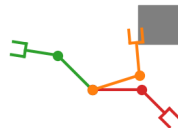
- 1: Vstup: start  $\mathbf{q}_s$ , cíl  $\mathbf{q}_g$ , maximální délka hrany  $\Delta q$
- 2:  $\mathcal{V} \leftarrow \{\mathbf{q}_s\}$      $\mathcal{E} = \{\}$

Iterace: 0

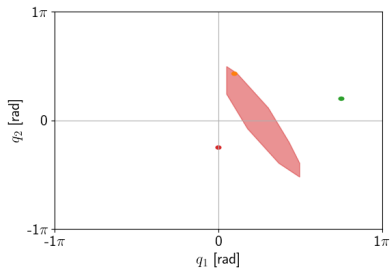


# Náhodné stromy - naivní přístup

- 1: Vstup: start  $\mathbf{q}_s$ , cíl  $\mathbf{q}_g$ , maximální délka hrany  $\Delta q$
- 2:  $\mathcal{V} \leftarrow \{\mathbf{q}_s\}$      $\mathcal{E} = \{\}$
- 3: **for**  $k = 1$  to  $M$  **do**
- 4:     $\mathbf{q}_{\text{rand}} \sim \mathcal{C}$

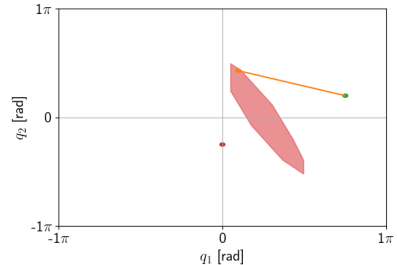
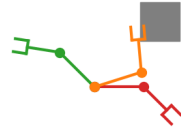


14: **end for**



# Náhodné stromy - naivní přístup

- 1: Vstup: start  $q_s$ , cíl  $q_g$ , maximální délka hrany  $\Delta q$
- 2:  $\mathcal{V} \leftarrow \{q_s\}$      $\mathcal{E} = \{\}$
- 3: **for**  $k = 1$  to  $M$  **do**
- 4:     $q_{\text{rand}} \sim \mathcal{C}$
- 5:     $q_{\text{tree}} \sim \mathcal{V}$

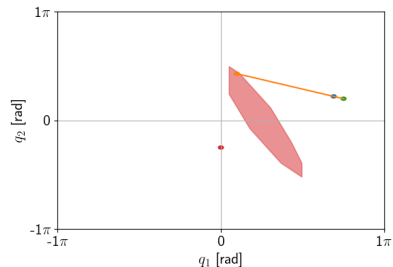


14: **end for**



# Náhodné stromy - naivní přístup

- 1: Vstup: start  $\mathbf{q}_s$ , cíl  $\mathbf{q}_g$ , maximální délka hrany  $\Delta q$
- 2:  $\mathcal{V} \leftarrow \{\mathbf{q}_s\}$      $\mathcal{E} = \{\}$
- 3: **for**  $k = 1$  to  $M$  **do**
- 4:     $\mathbf{q}_{\text{rand}} \sim \mathcal{C}$
- 5:     $\mathbf{q}_{\text{tree}} \sim \mathcal{V}$
- 6:     $\mathbf{q}_{\text{new}} \leftarrow f_{\text{plan}}(\mathbf{q}_{\text{tree}}, \mathbf{q}_{\text{rand}}, \Delta q)$

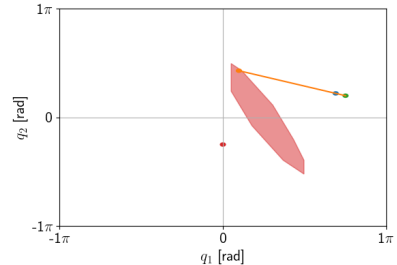
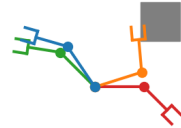


14: **end for**



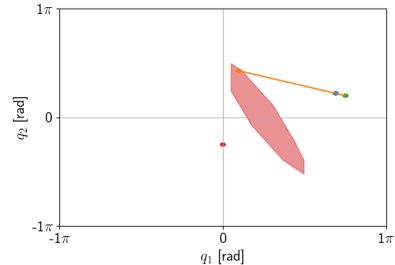
# Náhodné stromy - naivní přístup

- 1: Vstup: start  $q_s$ , cíl  $q_g$ , maximální délka hrany  $\Delta q$
- 2:  $\mathcal{V} \leftarrow \{q_s\}$      $\mathcal{E} = \{\}$
- 3: **for**  $k = 1$  to  $M$  **do**
- 4:     $q_{\text{rand}} \sim \mathcal{C}$
- 5:     $q_{\text{tree}} \sim \mathcal{V}$
- 6:     $q_{\text{new}} \leftarrow f_{\text{plan}}(q_{\text{tree}}, q_{\text{rand}}, \Delta q)$
- 7:    **if**  $q_{\text{new}} \in \mathcal{C}_{\text{free}}$  **then**
- 8:      $\mathcal{V} \leftarrow \mathcal{V} \cup \{q_{\text{new}}\}$      $\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{E} \cup \{(q_{\text{tree}}, q_{\text{new}})\}$
- 9:    **end if**
  
- 14: **end for**



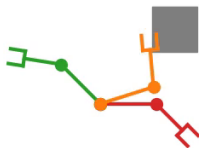
# Náhodné stromy - naivní přístup

- 1: Vstup: start  $\mathbf{q}_s$ , cíl  $\mathbf{q}_g$ , maximální délka hrany  $\Delta q$
- 2:  $\mathcal{V} \leftarrow \{\mathbf{q}_s\}$      $\mathcal{E} = \{\}$
- 3: **for**  $k = 1$  to  $M$  **do**
- 4:     $\mathbf{q}_{\text{rand}} \sim \mathcal{C}$
- 5:     $\mathbf{q}_{\text{tree}} \sim \mathcal{V}$
- 6:     $\mathbf{q}_{\text{new}} \leftarrow f_{\text{plan}}(\mathbf{q}_{\text{tree}}, \mathbf{q}_{\text{rand}}, \Delta q)$
- 7:    **if**  $\mathbf{q}_{\text{new}} \in \mathcal{C}_{\text{free}}$  **then**
- 8:      $\mathcal{V} \leftarrow \mathcal{V} \cup \{\mathbf{q}_{\text{new}}\}$      $\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{E} \cup \{(\mathbf{q}_{\text{tree}}, \mathbf{q}_{\text{new}})\}$
- 9:    **end if**
- 10:    **if**  $\|\mathbf{q}_{\text{new}} - \mathbf{q}_g\| < \epsilon$  **then**
- 11:      $\mathcal{V} \leftarrow \mathcal{V} \cup \{\mathbf{q}_g\}$      $\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{E} \cup \{(\mathbf{q}_{\text{new}}, \mathbf{q}_g)\}$
- 12:    **break**
- 13:    **end if**
- 14: **end for**

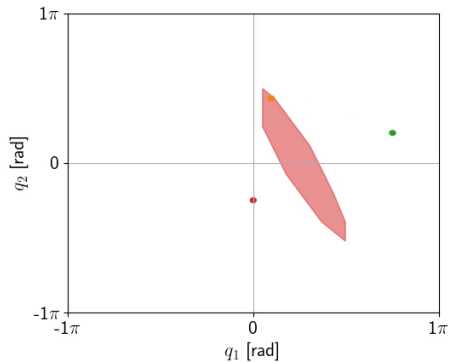




# Náhodné stromy



Iterace: 0



# Rychle rostoucí stromy - Rapidly-exploring random tree - RRT

- ▶ Náhodné vybírání vrcholu stromu nepodporuje exploraci
- ▶ RRT<sup>3</sup> navrženy pro exploraci
- ▶ Pro výpočet  $q_{\text{new}}$  je náhodně vybraná konfigurace "spojena" s nejbližším vrcholem stromu

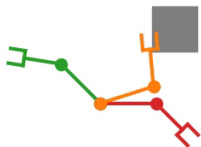
$$q_{\text{tree}} = \arg \min_{q \in \mathcal{V}} \|q - q_{\text{rand}}\| \quad q_{\text{tree}} \sim \mathcal{V}$$

---

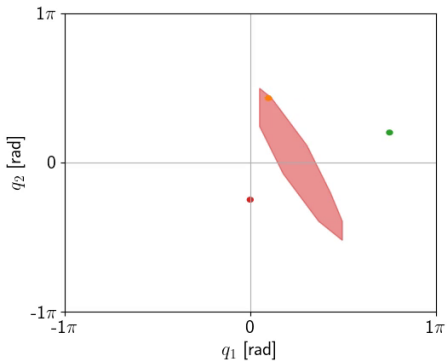
<sup>3</sup>LaValle et. al., Randomized Kinodynamic Planning, IJRR 2001



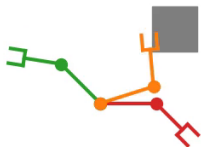
# RRT



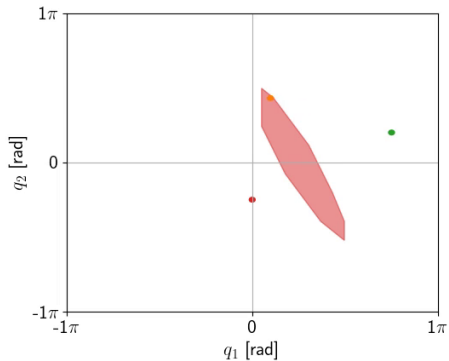
Iterace: 0



# RRT - vzorkovací bias



Iterace: 0



# RRT

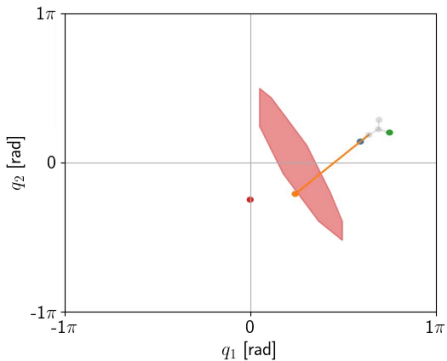
- ▶ Výsledná cesta není optimální - často nám ale stačí alespoň nějaké řešení
- ▶ RRT je efektivní i pro velké dimenze
- ▶ Vhodným vzorkováním lze zvýšit efektivita prohledávání ( $304 \times 257$ )
- ▶ Existuje spousta modifikací RRT algoritmu
  - ▶ RRT\*, BiDirectional RRT, RRG, PDRRTs, RRT\*-Smart, A\*-RRT, RRT\*FN, RRT\*-AR, RT-RRT\*, RRT#, Theta\*-RRT, RRT\* FND, RRT-GPU, RRdT\*



- ▶ Cestu vylepšuje pomocí dalších vzorků
- ▶ Je nepatrně pomalejší než RRT (dodatečné operace pro správu stromu)
- ▶ Je potřeba definovat ukončovací kritérium
  - ▶ maximální počet vzorků
  - ▶ čas plánování



Iterace: 4



# Pravděpodobnostní cestovní mapy - PRM

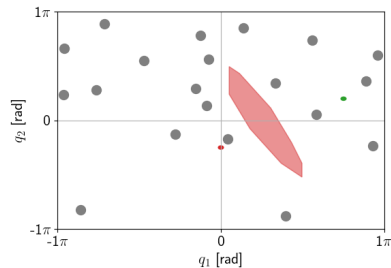
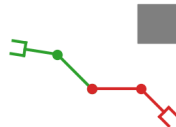
- ▶ Vytvoří neorientovaný graf pro pokrytí  $C_{\text{free}}$  před hledáním plánu
- ▶ Graf se pak prohledá pomocí  $A^*$
- ▶ PRM vs RRT:
  - ▶ Graf nemusí být strom
  - ▶ Vytvořený graf se dá použít opakovaně
  - ▶ Multi-query vs Single-query





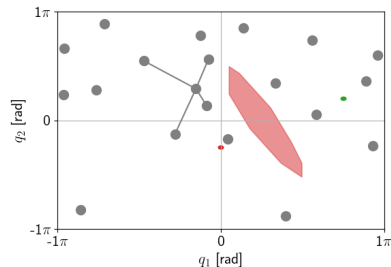
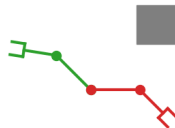
# PRM vytvoření grafu

1:  $\mathcal{V} \leftarrow \{\mathbf{q}_i | \mathbf{q}_i \sim \mathcal{C}_{\text{free}}\}_{i=0}^M$



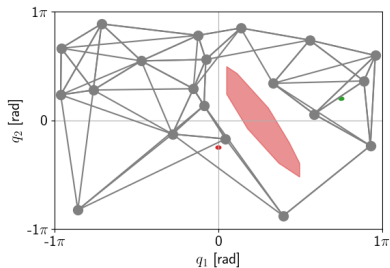
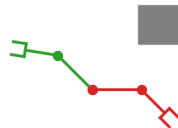
# PRM vytvoření grafu

- 1:  $\mathcal{V} \leftarrow \{\mathbf{q}_i | \mathbf{q}_i \sim \mathcal{C}_{\text{free}}\}_{i=0}^M$
- 2:  $\mathcal{E} \leftarrow \{\}$
- 3: **for**  $\mathbf{q}_i \in \mathcal{V}$  **do**
- 4:    $\mathcal{N}(\mathbf{q}_i) \leftarrow k$  nejblížešších sousedů vrcholu  $\mathbf{q}_i$
- 5:   **for**  $\mathbf{q}_j \in \mathcal{N}(\mathbf{q}_i)$  **do**
- 6:     **if**  $\text{plan}(\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j) \in \mathcal{C}_{\text{free}} \wedge (\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j) \notin \mathcal{E}$  **then**
- 7:        $\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{E} \cup \{(\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j)\}$
- 8:     **end if**
- 9:   **end for**
- 10: **end for**



# PRM vytvoření grafu

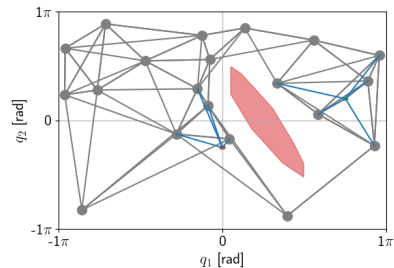
- 1:  $\mathcal{V} \leftarrow \{\mathbf{q}_i | \mathbf{q}_i \sim \mathcal{C}_{\text{free}}\}_{i=0}^M$
- 2:  $\mathcal{E} \leftarrow \{\}$
- 3: **for**  $\mathbf{q}_i \in \mathcal{V}$  **do**
- 4:    $\mathcal{N}(\mathbf{q}_i) \leftarrow k$  nejblížešších sousedů vrcholu  $\mathbf{q}_i$
- 5:   **for**  $\mathbf{q}_j \in \mathcal{N}(\mathbf{q}_i)$  **do**
- 6:     **if**  $\text{plan}(\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j) \in \mathcal{C}_{\text{free}} \wedge (\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j) \notin \mathcal{E}$  **then**
- 7:        $\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{E} \cup \{(\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j)\}$
- 8:     **end if**
- 9:   **end for**
- 10: **end for**



# PRM vytvoření grafu

- 1:  $\mathcal{V} \leftarrow \{\mathbf{q}_i | \mathbf{q}_i \sim \mathcal{C}_{\text{free}}\}_{i=0}^M$
- 2:  $\mathcal{E} \leftarrow \{\}$
- 3: **for**  $\mathbf{q}_i \in \mathcal{V}$  **do**
- 4:    $\mathcal{N}(\mathbf{q}_i) \leftarrow k$  nejblížešších sousedů vrcholu  $\mathbf{q}_i$
- 5:   **for**  $\mathbf{q}_j \in \mathcal{N}(\mathbf{q}_i)$  **do**
- 6:     **if**  $\text{plan}(\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j) \in \mathcal{C}_{\text{free}} \wedge (\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j) \notin \mathcal{E}$  **then**
- 7:        $\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{E} \cup \{(\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j)\}$
- 8:     **end if**
- 9:   **end for**
- 10: **end for**

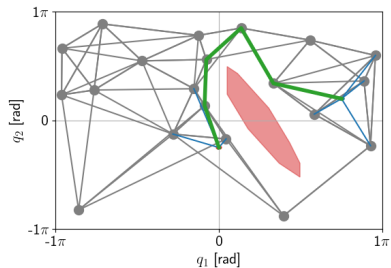
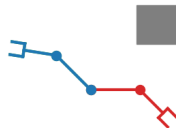
► Při plánování se do grafu vloží  $\mathbf{q}_s$  a  $\mathbf{q}_g$



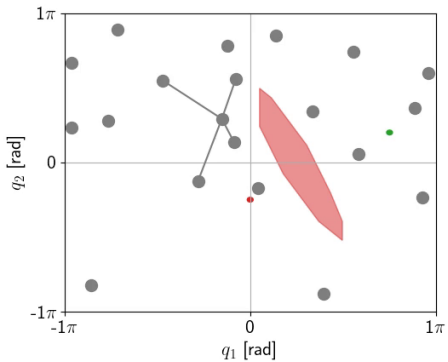
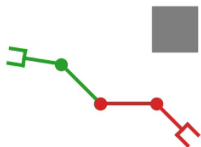
# PRM vytvoření grafu

- 1:  $\mathcal{V} \leftarrow \{\mathbf{q}_i | \mathbf{q}_i \sim \mathcal{C}_{\text{free}}\}_{i=0}^M$
- 2:  $\mathcal{E} \leftarrow \{\}$
- 3: **for**  $\mathbf{q}_i \in \mathcal{V}$  **do**
- 4:    $\mathcal{N}(\mathbf{q}_i) \leftarrow k$  nejblížešších sousedů vrcholu  $\mathbf{q}_i$
- 5:   **for**  $\mathbf{q}_j \in \mathcal{N}(\mathbf{q}_i)$  **do**
- 6:     **if**  $\text{plan}(\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j) \in \mathcal{C}_{\text{free}} \wedge (\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j) \notin \mathcal{E}$  **then**
- 7:        $\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{E} \cup \{(\mathbf{q}_i, \mathbf{q}_j)\}$
- 8:     **end if**
- 9:   **end for**
- 10: **end for**

- ▶ Při plánování se do grafu vloží  $\mathbf{q}_s$  a  $\mathbf{q}_g$
- ▶ Pomocí prohledávání grafu se nalezne cesta

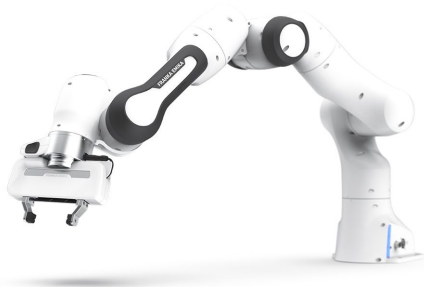


# PRM



# Jak by plánování vypadalo pro reálný manipulátor?

- ▶ Franka Emika Panda Robot
- ▶ Výpočet kolize je komplikovanější ve 3D
  - ▶ Vstup:  $q$  a kinematický model včetně 3D modelů jednotlivých ramen
  - ▶ Výstup: Je konfigurace v kolizi?
- ▶ Jinak lze RRT/PRM aplikovat beze změny
- ▶ Prohledávaný prostor je vícedimenzionální (7 DoF + 1 DoF)



# Výpočet kolize

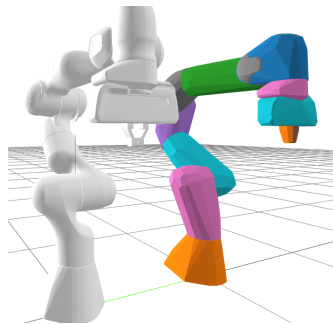
- ▶ Hledáme polohu a orientaci každého ramena
  - ▶ Výpočet přímé kinematické úlohy
  - ▶ Počítáme kolizi každého ramena zvlášť



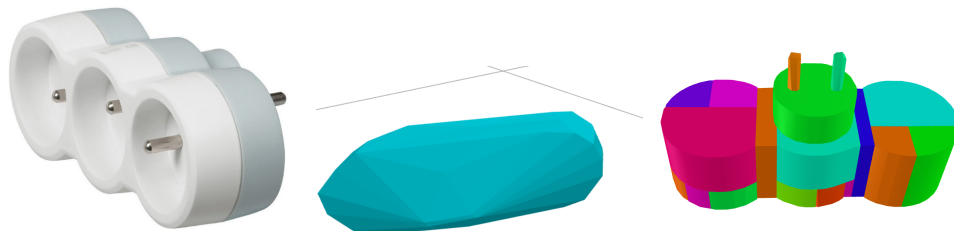


# Výpočet kolize

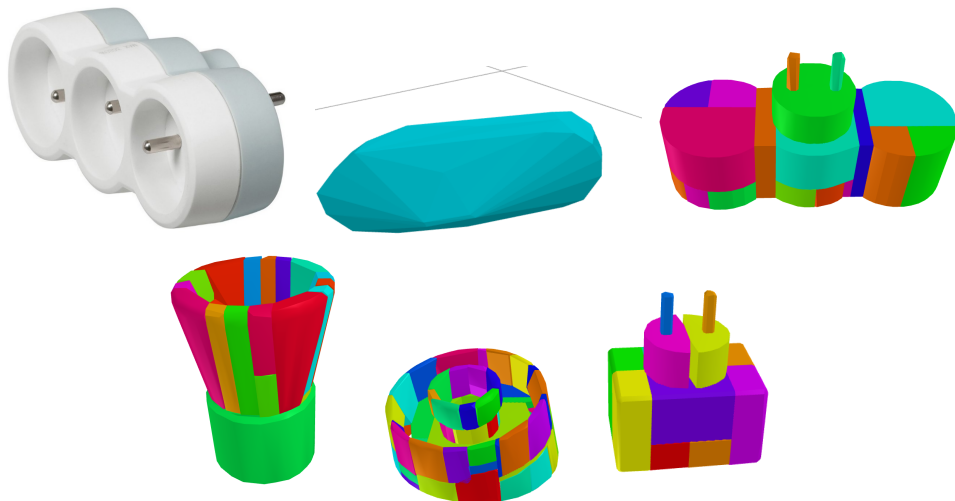
- ▶ Hledáme polohu a orientaci každého ramena
  - ▶ Výpočet přímé kinematické úlohy
  - ▶ Počítáme kolizi každého ramena zvlášť
- ▶ 3D modely bývají velmi detailní (a nekonvexní)
  - ▶ Pro urychlení výpočtu se spočítá konvexní aproximace
  - ▶ Konvexní obálka nebo konvexní dekompozice
  - ▶ Konvexní dekompozice se spočítá i pro objekty scény
- ▶ Bezkoliznost dvou konvexních objektů lze ověřit např. pomocí algoritmu GJK



## Ukázka konvexní dekompozice objektů



## Ukázka konvexní dekompozice objektů



## Kolize mezi rameny



- ▶ Jsou ramena na obrázku v kolizi?

## Kolize mezi rameny



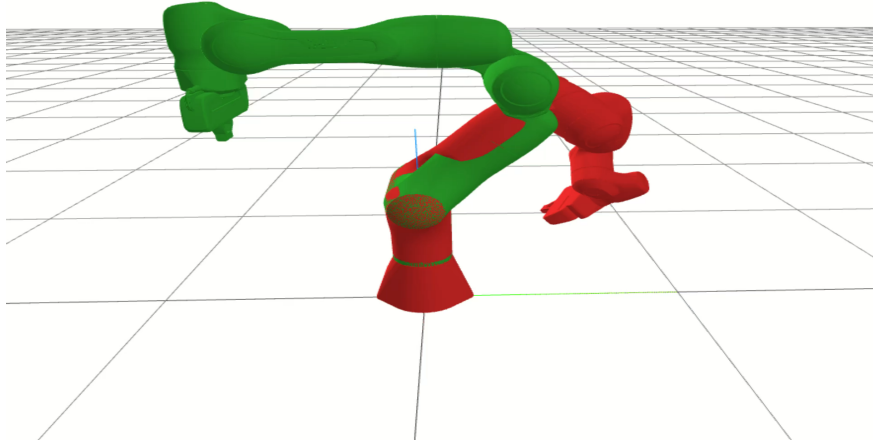
- ▶ Jsou ramena na obrázku v kolizi?
- ▶ Výpočet kolize je časově náročný (zvláště pro objekty, které jsou téměř v kontaktu)
- ▶ Snažíme se počet kolizních párů zredukovat
- ▶ V praxi vypínáme kolize mezi objekty, které:
  - ▶ jsou pořád v kolizi, např. sousední ramena
  - ▶ nemohou být nikdy v kolizi, např. oddělené statické kolizní objekty
  - ▶ ROS: MoveIt! - detekuje tyto kolizní páry při vytváření konfiguračních souborů

# Detekce kolizí pro robota - závěr

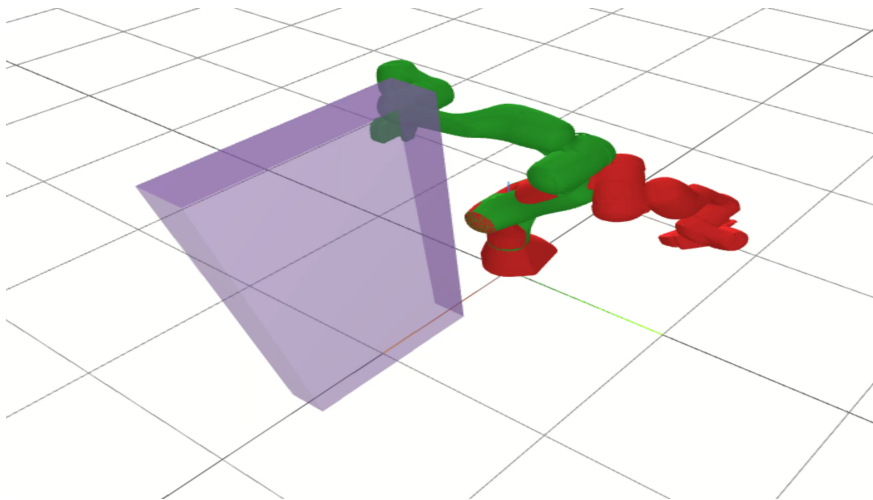
- ▶ Přípravná fáze
  - ▶ Spočítat konvexní obaly
  - ▶ Definovat kolizní páry
- ▶ Výpočetní fáze
  - ▶ Pomocí přímé kinematiky spočítáme polohu a orientaci každého ramena
  - ▶ Pro každý kolizní pár spočítáme bezkoliznost
  - ▶ Pokud je kterýkoliv pár v kolizi, konfigurace je nepřipustná



# Naplánovaný pohyb

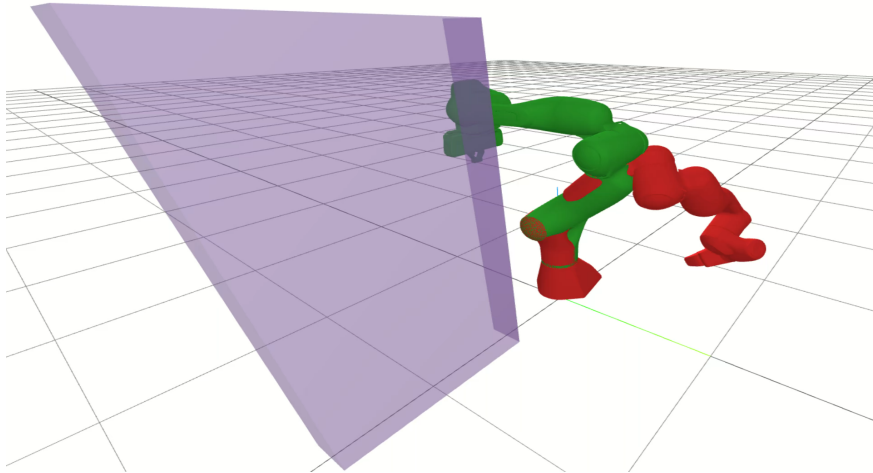


## Naplánovaný pohyb RRT - 3132 iterací

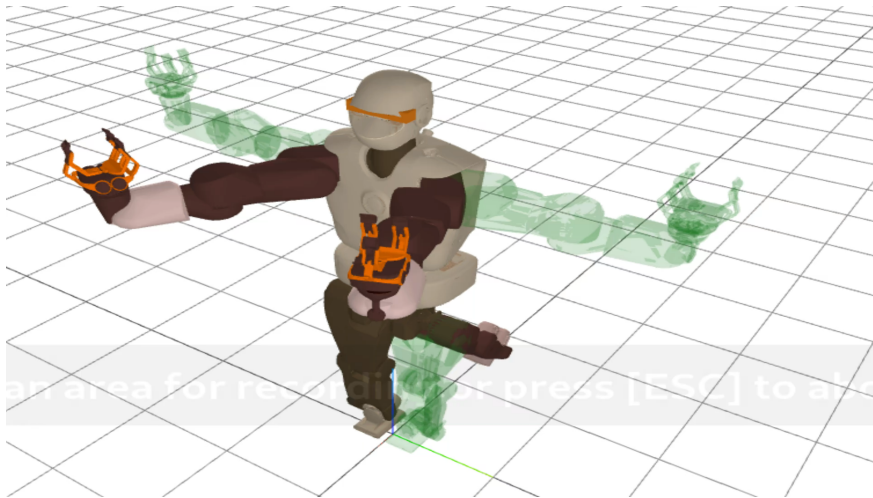




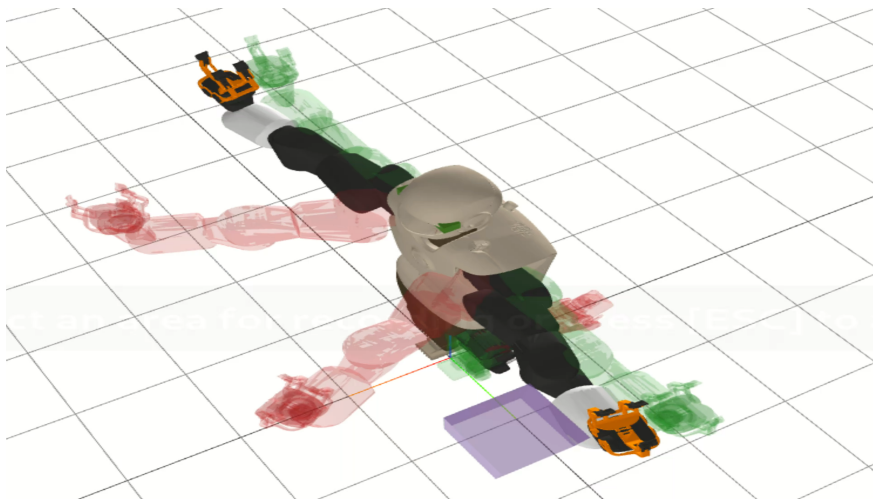
## Naplánovaný pohyb RRT\* - 10000 iterací



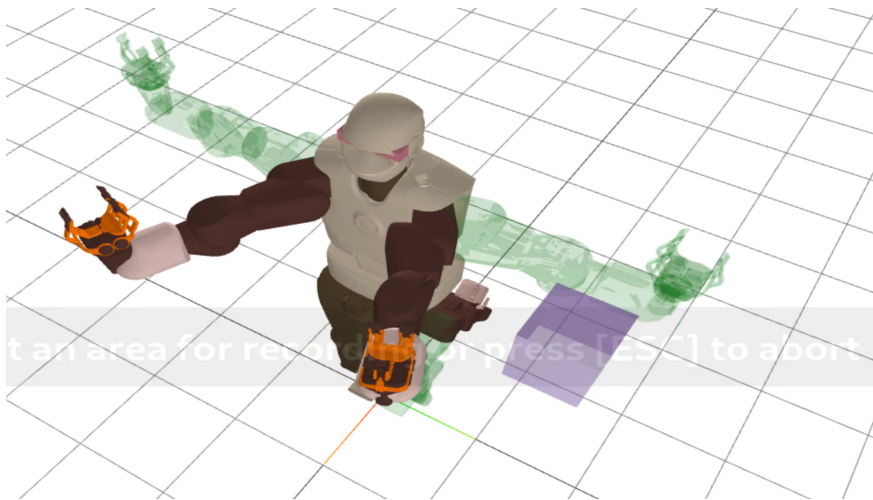
# Naplánovaný pohyb Talos



# Naplánovaný pohyb



# Naplánovaný pohyb



t an area for recording or press [ESC] to abort



## Zkracování cesty: metoda náhodného zkracování

- ▶ Random shortcut
- ▶ Zkracování cesty pomocí náhodných vzorků a výpočtu nejkratší cesty
- ▶ Algortimus:
  - ▶ Vyber náhodný bod  $q_1$  na cestě
  - ▶ Vyber náhodný bod  $q_2$  na cestě
  - ▶ Pokud je interpolace mezi  $q_1$  a  $q_2$  bezkolizní, nahraď cestu mezi  $q_1$  a  $q_2$  přímkou v konfiguračním prostoru



# Shrnutí

- ▶ Co je to konfigurační prostor
- ▶ Rozdíl mezi cestou a trajektorií
- ▶ Co je to plánování cesty
- ▶ Rozdíl mezi plánovacími metodami:
  - ▶ Diskretizovaná mřížka
  - ▶ RRT
  - ▶ RRT\*
  - ▶ PRM
- ▶ Co chybělo:
  - ▶ Plánovačů existuje spousta
  - ▶ Optimalizační metody plánování



# Cvičení

- ▶ Implementace PRM
- ▶ Domácí úkol: implementace RRT a Random shortcut

