



Università degli Studi di Verona
Facoltà di Scienze e Tecnologie Informatiche

Corso di Laurea Triennale in Informatica

Tesi di Laurea Triennale

Algoritmi di pianificazione dinamica basati su Velocity Obstacle - VO

algorithms for robot collision avoidance

Candidato:
Zorzi Davide
Matricola VR372284

Relatore:
Paolo Fiorini

Anno Accademico 2015–2016

Practise makes perfect.

Indice

| | | |
|----------|--|-----------|
| 1 | Velocity Obstacle | 1 |
| 1.1 | Velocity Obstacle | 1 |
| 1.1.1 | Collision Cone | 1 |
| 1.1.2 | Time horizon | 1 |
| 1.1.3 | New velocity | 2 |
| 2 | Reciprocal Velocity Obstacle | 3 |
| 2.1 | Reciprocal Velocity Obstacle | 3 |
| 2.1.1 | Definition | 3 |
| 2.2 | Guarantees | 3 |
| 2.2.1 | Collision-free Navigation | 3 |
| 2.2.2 | Same Side | 4 |
| 2.2.3 | Oscillation-Free | 4 |
| 3 | Hybrid Reciprocal Velocity Obstacle | 5 |
| 3.1 | Hybrid Reciprocal Velocity Obstacle | 5 |
| 3.1.1 | New Velocity | 5 |
| 3.1.2 | Descrizione dell'algoritmo | 6 |
| 4 | Optimal reciprocal Collision Avoidance | 7 |
| 4.1 | Optimal reciprocal Collision Avoidance | 7 |
| 4.1.1 | Definition | 7 |
| 4.1.2 | Basic Approach | 9 |
| 4.1.3 | Choosing the Optimization Velocity | 9 |
| 5 | Detect Velocity Obstacle | 11 |
| 5.1 | Detect Velocity Obstacle | 11 |
| 5.1.1 | Struttura di ogni agente | 11 |
| 5.1.2 | Find Velocity | 12 |
| 5.1.3 | Admissible velocity | 14 |
| 5.1.4 | Risultati | 15 |
| 5.1.5 | Risultati con τ | 16 |
| 6 | Bibliografia | 17 |

Elenco delle figure

| | | |
|-----|---|----|
| 1.1 | Velocity Obstacle traslato della velocità di B | 2 |
| 2.1 | Costruzione del RVO rispetto al VO | 4 |
| 3.1 | Costruzione del HRVO rispetto agli algoritmi precedentemente descritti | 6 |
| 4.1 | Costruzione del cono $VO_{A,B}$ con un determinato τ e la delimitazione del semipiano delle $ORCA_{A,B}$ e $ORCA_{B,A}$ | 8 |
| 5.1 | a,b,c,d dei risultati della simulazione | 15 |
| 5.2 | a,b,c,d dei risultati della simulazione con τ | 16 |

Abstract

Presento alcuni algoritmi di pianificazione dinamica basati su Velocity Obstacle per multiple mobile robot e/o virtual agents. Ogni robot é indipendente uno dall'altro senza coordinate centrali e senza comunicare con gli altri agenti. Ogni algoritmo prevede la conoscenza della posizione e velocità corrente di ogni agente per computare la loro futura traiettoria.

Infine, presenteró l'implementazione della simulazione dell' algoritmo basato su Velocity Obstacle implementato in Matlab, che chiameremo Detect Velocity Obstacle-DVO.

Definizione del problema

Noi consideriamo che ogni robot e ostacolo statico o dinamico nell'ambiente sia a disc-shape. Per ogni robot \mathbf{A} assumo avere un raggio fissato $\mathbf{r}_{\mathbf{A}}$, una posizione corrente $\mathbf{p}_{\mathbf{A}}$, e una velocità corrente $\mathbf{v}_{\mathbf{A}}$, inoltre di ciascuno sono note queste specifiche che possono essere condivise dagli altri robot nell'ambiente. Ogni robot possiede una posizione di arrivo (goal) denotata $\mathbf{p}^{\text{goal}}_{\mathbf{A}}$ ed una velocità preferita $\mathbf{v}^{\text{pref}}_{\mathbf{A}}$, queste non sono conosciute agli altri robot.

Il goal é semplicemente un punto fissato nel piano. La velocità preferita é la velocità calcolata tra la posizione corrente e il goal, senza considerare altre variabili in gioco, ed é chiamata anche velocità *ideale*.

L'obiettivo di ogni robot é scegliere, indipendentemente e simultaneamente, una nuova velocità ad ogni passo di computazione, che permetta di eseguire una traiettoria verso il suo obiettivo senza causare collisioni con tutti gli altri robot o ostacoli, cercando di avere il minor numero di oscillazioni possibili.

Ringraziamenti

Ringrazio tutti coloro che mi hanno sostenuto sia in caso di vittoria ma soprattutto in caso di fallimento. Un ringraziamento speciale alla mia famiglia ed al mio gruppo studi.

Verona, Novembre 2016

D. Z.

Introduzione

In questo documento presento alcuni algoritmi di pianificazione dinamica basati su Velocity Obstacle.

Il primo capitolo offre una visione d'insieme sul problema di Collision Avoidance e sul concetto di Collision Cone e Velocity Obstacle - VO.

Il secondo capitolo affronta il problema delle oscillazioni causate da Velocity Obstacle incorporato dalla natura reattiva degli altri robot - RVO.

Il terzo capitolo affronta il problema delle oscillazioni causate da Reciprocal Velocity Obstacle dimezzando la responsabilità della computazione della nuova velocità - HRVO.

Il quarto capitolo offre una spiegazione sul migliore algoritmo odierno di Collision Avoidance basato su Velocity Obstacle utilizzando le velocità relative - ORCA.

Il quinto capitolo descrive l'implementazione della simulazione in Matlab utilizzando alcuni principi descritti precedentemente - DVO.

Capitolo 1

Velocity Obstacle

Velocity Obstacle é un algoritmo di local Collision Avoidance di navigazione tra altri robot e ostacoli statici o dinamici nello stesso ambiente. In due dimensione é definito come segue.

1.1 Velocity Obstacle

\mathbf{A} rappresenta un robot e \mathbf{B} rappresenta un ostacolo dinamico (altro robot) nel piano, $\mathbf{p_A}$ e $\mathbf{p_B}$ rappresentano le posizioni correnti di \mathbf{A} e di \mathbf{B} , rispettivamente, $\mathbf{v_A}$ e $\mathbf{v_B}$ rappresentano le loro velocità correnti.

1.1.1 Collision Cone

Noi definiamo *Collision Cone*, $CC_{A,B}$, l'insieme delle *colliding relative velocities* tra $\mathbf{A'}$ e $\mathbf{B'}$:

$$CC_{A,B} = \{\mathbf{v_{A,B}} | \lambda_{A,B} \cap \mathbf{B'} \neq \emptyset\} \quad (1.1)$$

dove $\mathbf{v_{A,B}}$ rappresenta la velocità relativa di $\mathbf{A'}$ rispetto $\mathbf{B'}$, $\mathbf{v_{A,B}} = \mathbf{v_A} - \mathbf{v_B}$, e $\lambda_{A,B}$ é la linea di $\mathbf{v_{A,B}}$.

Questo cono é la parte di piano delimitata da due tangenti, λ_f e λ_r , con apice in $\mathbf{A'}$. Ogni velocità relativa all'interno delle due tangenti rappresenta una collisione tra i due robot. Per considerare multipli ostacoli, é utile stabilire delle condizioni equivalenti sulle velocità assolute di \mathbf{A} . Questo é fatto semplicemente sommando la velocità di \mathbf{B} , $\mathbf{v_B}$, per ogni velocità nel $CC_{A,B}$ o, equivalentemente, traslando il cono delle collisioni $CC_{A,B}$ di $\mathbf{v_B}$. Definendo *Velocity Obstacle* VO come:

$$VO = CC_{A,B} \oplus \mathbf{v_B} \quad (1.2)$$

dove \oplus é l'operatore somma vettoriale di Minkowski.

1.1.2 Time horizon

Siccome VO é basato su una approssimazione lineare della traiettoria degli ostacoli, usando questo per predire delle collisioni remote, potrebbe essere poco accurato se gli ostacoli non si muovono in linea retta.

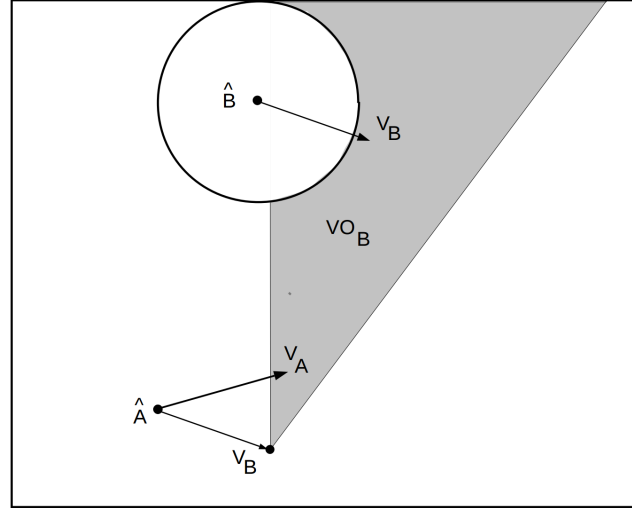


Figura 1.1: Velocity Obstacle traslato della velocità di B

Noi definiamo *collisione imminente*, tra robot e ostacolo, se succederà in un tempo $t < T_h$, dove T_h è un determinato spazio temporale chiamato *time horizon*, selezionato in base al sistema dinamico, alla traiettoria dell'ostacolo e dalla computazione delle manovre per schivare l'ostacolo.

Avendo individuato una collisione imminente, noi modifichiamo l'insieme VO sottraendo da esso l'insieme del VO_h definito come segue:

$$VO_h = \{v_A | v_A \in VO, \text{norm}(v_{A,B}) \leq \frac{d_m}{T_h}\} \quad (1.3)$$

dove d_m è la più piccola distanza tra il robot e l'ostacolo. L'insieme VO_h rappresenta le velocità che risultano essere in collisione se prese al di sopra del time horizon.

1.1.3 New velocity

La computazione della nuova velocità, in ogni time-step, deve essere selezionata fuori dal VO. Sfortunatamente, il concetto di Velocity Obstacle porta alla creazione di traiettorie oscillatorie sgradevoli.

Più precisamente, se i robot A e B si stanno muovendo, rispettivamente, con v_A e v_B , si avrà che $v_A \in VO_{A,B}(v_B)$ e $v_B \in VO_{B,A}(v_A)$. Quindi, lungo le stesse velocità correnti, saranno in collisione. Perciò l'agente A deciderà di modificare la sua velocità con v'_A , tale che sia fuori dal Velocity Obstacle di B . Allo stesso tempo, B modificherà la sua velocità v'_B , che dovrà essere scelta fuori dal Velocity Obstacle di A .

Quindi, in questa nuova situazione, le vecchie velocità v_A e v_B saranno fuori dal Velocity Obstacle di B e A , rispettivamente $v_A \notin VO_{A,B}(v'_B)$ e $v_B \notin VO_{B,A}(v'_A)$. Se entrambi gli agenti preferiscono le vecchie velocità, per esempio perché li porta direttamente al proprio *goal*, le sceglieranno ancora. Nel ciclo successivo, queste velocità si tradurranno in una collisione e loro (A e B) probabilmente sceglieranno di nuovo v'_A e v'_B , e così via.

Perciò gli agenti oscillano tra queste due velocità, creando una traiettoria oscillatoria.

Capitolo 2

Reciprocal Velocity Obstacle

Reciprocal Velocity Obstacle affronta il problema dell'oscillazione causato dal Velocity Obstacle incorporando la natura reattiva degli altri robot.

2.1 Reciprocal Velocity Obstacle

Per affrontare il problema delle traiettorie oscillatorie, invece di dover prendere tutte le responsabilità, RVO lascia prendere al robot solo la metà della responsabilità, per evitare le collisioni, pur assumendo che l'altro robot coinvolto ricambi prendendosi cura dell'altra metà.

L'idea base sarebbe di scegliere una nuova velocità per ogni agente all'esterno degli altri Velocity Obstacle e che, questa nuova velocità, sia la media (*average*) della velocità corrente e di una velocità che sia al di fuori degli Velocity Obstacle degli altri agenti.

2.1.1 Definition

Questo principio é formalizzato come segue:

$$RVO_{A,B}(\mathbf{v}_B, \mathbf{v}_A) = \{\mathbf{v}'_A | 2\mathbf{v}'_A - \mathbf{v}_A \in VO_{A,B}(\mathbf{v}_B)\} \quad (2.1)$$

dove $RVO_{A,B}(\mathbf{v}_B, \mathbf{v}_A)$ dell'agente B su l'agente A contiene tutte le velocità per A che saranno la media della velocità corrente \mathbf{v}_A e una velocità all'interno di $VO_{A,B}(\mathbf{v}_B)$ dell'agente B . Può essere interpretato geometricamente come Velocity Obstacle, $VO_{A,B}(\mathbf{v}_B)$, traslato di $\frac{\mathbf{v}_A + \mathbf{v}_B}{2}$ dall'apice.

2.2 Guarantees

Proviamo che RVO possa essere usato per generare *collision-free* e *oscillation-free* per ogni agente.

2.2.1 Collision-free Navigation

Abbiamo \mathbf{v}_A e \mathbf{v}_B velocità correnti, rispettivamente, di A e B , e permettiamo di scegliere ad entrambi la nuova velocità (\mathbf{v}'_A e \mathbf{v}'_B) fuori da ogni Reciprocal Velocity

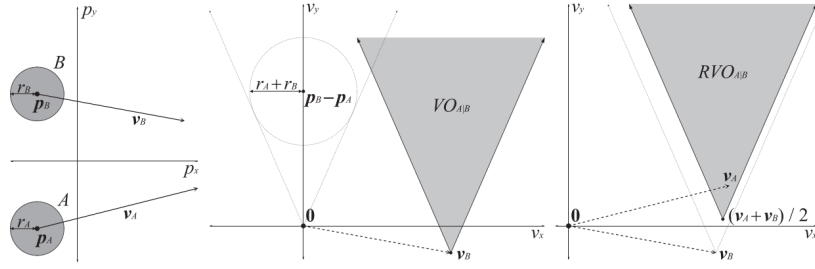


Figura 2.1: Costruzione del RVO rispetto al VO

Obstacle. Rispettando il *teorema* e la *legge* seguenti, essi ci garantiscono uno stato di *safe* se e solo se entrambi gli agenti scelgono lo stesso lato (*same side*) per passare ogni altro agente.

Teorema 1 (Collision-Free).

$$\mathbf{v}'_A \notin \vec{RVO}_{A,B}(\mathbf{v}_B, \mathbf{v}_A) \wedge \mathbf{v}'_B \notin \vec{RVO}_{B,A}(\mathbf{v}_A, \mathbf{v}_B) \Rightarrow \mathbf{v}'_A \notin \vec{VO}_{A,B}(\mathbf{v}'_B) \wedge \mathbf{v}'_B \notin \vec{VO}_{B,A}(\mathbf{v}'_A)$$

2.2.2 Same Side

Possiamo garantire che entrambi gli agenti prenderanno automaticamente la nuova velocità nello stesso lato, se ogni agente prenderà la velocità al di fuori di ogni RVO, tale che differisca del minimo possibile (*closet*) dalla velocità corrente dell'agente.

Ogni agente A avrà una velocità $\mathbf{v}_A + \mathbf{u}$ *closet* a \mathbf{v}_A fuori dal RVO di B , tale che B avrà $\mathbf{v}_B - \mathbf{u}$ *closet* a \mathbf{v}_B fuori dal RVO di A . Se per A questa *closet* velocità sarà sulla destra (o sinistra) di RVO di B , allora B sceglierà la *closet* velocità sullo stesso lato (e viceversa).

Questo è provato dalla legge seguente:

Legge 1 (Same Side).

$$\mathbf{v}_A + \mathbf{u} \notin \vec{RVO}_{A,B}(\mathbf{v}_B, \mathbf{v}_A) \Leftrightarrow \mathbf{v}_B - \mathbf{u} \notin \vec{RVO}_{B,A}(\mathbf{v}_A, \mathbf{v}_B)$$

2.2.3 Oscillation-Free

La scelta delle *closet* velocità, al di fuori degli RVO, garantisce la *oscillation-free navigation*. Questo è provato dal teorema seguente:

Teorema 2 (Oscillation-Free).

$$\mathbf{v}_A \in \vec{RVO}_{A,B}(\mathbf{v}_B, \mathbf{v}_A) \Leftrightarrow \mathbf{v}_A \in \vec{RVO}_{A,B}(\mathbf{v}_B - \mathbf{u}, \mathbf{v}_A + \mathbf{u})$$

Quindi, la vecchia velocità \mathbf{v}_A di A è all'interno del nuovo RVO di B , dando le nuove velocità $\mathbf{v}_A + \mathbf{u}$ e $\mathbf{v}_B - \mathbf{u}$ per l'agente A e B . Stesse premesse vengono rispettate per B . Pertanto, dopo aver scelto la nuova velocità, le vecchie candidate non saranno più valide e non verranno più scelte. Infatti, scegliendo la *closet* velocità fuori dal RVO di A e di B , gli RVO rimarranno esattamente nella stessa posizione. Quindi $\mathbf{v}_A + \mathbf{u}$ e $\mathbf{v}_B - \mathbf{u}$ saranno ancora le velocità più vicine alle velocità preferite tra tutte quelle ammissibili. Di conseguenza non si verificheranno traiettorie oscillatorie.

Capitolo 3

Hybrid Reciprocal Velocity Obstacle

Con le nozioni esplicitate precedentemente per VO e RVO, HRVO permette di diminuire le oscillazioni e creare traiettorie *smooth*, (osservare l'immagine del capitolo per comprendere alcuni aspetti sulla CL di RVO).

3.1 Hybrid Reciprocal Velocity Obstacle

Per l'agente A e B , se v_A é sulla destra del *centreline* (CL) di $RVO_{A,B}$, il quale per simmetria v_B sarà sul lato destro della *centreline* di $RVO_{B,A}$, noi speriamo che A scelga la velocità sulla destra di $RVO_{A,B}$. Per favorire questo, l' RVO é allargato sostituendo il bordo sul lato dove desideriamo che il robot non passi, in questo caso il lato sinistro, dal bordo della $VO_{A,B}$. L'apice della risultante del cono corrisponde al punto di intersezione tra il lato destro della $RVO_{A,B}$ e il lato sinistro della $VO_{A,B}$. Se la v_A stá a sinistra della *centreline* (CL), noi replichiamo la stessa procedura scambiando la sinistra con la destra. Per questo é chiamato ibrido tra RVO e VO, $HRVO_{A,B}$.

3.1.1 New Velocity

La computazione della nuova velocità chiamata v_{Ai}^{new} , al di fuori della combinazione dei HRVO, é la minima distanza tra la velocità corrente e la velocità preferita:

$$v_{Ai}^{new} = \operatorname{argmin}_{v \notin HRVO_{Ai}} \operatorname{norm}(v - v_{Ai}^{pref}). \quad (3.1)$$

Per computare tale velocità viene utilizzato un algoritmo chiamato ClearPath, combinando tutti gli $HRVO$ come intersezioni di segmenti, dove le coppie dei punti di intersezione all'interno del $HRVO$ vengono scartati. Le possibili velocità ammissibili saranno tutte le intersezioni dei coni sul bordo di $HRVO$. Aggiungendo la proiezione della velocità preferita, la nuova velocità sarà selezionata tra la minima distanza che c'è tra le velocità ammissibili (intersezioni dei coni) e la velocità preferita del robot v_{Ai}^{pref} .

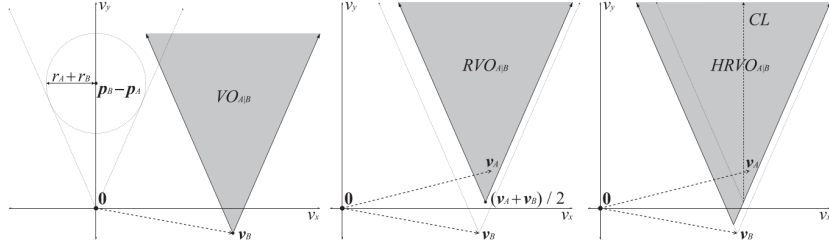


Figura 3.1: Costruzione del HRVO rispetto agli algoritmi precedentemente descritti

Se non si riesce a trovare una possibile velocità ammissibile, la procedura viene ripetuta riutilizzando l'algoritmo del ClearPath.

3.1.2 Descrizione dell'algoritmo

Descrizione dell'implementazione dell'algoritmo HRVO:

```

Input A = List of robots, O = List of obstacles
loop
  for all Ai in A do
    Sense pAi and vAi
    for all Aj E A such that j != i do
      Sense pAj and vAj
      Construct VOAi|Aj and RVOAi|Aj
      Locate centerline CL of RVOAi|Aj
      if vAi is right of CL then
        Replace left side of RVOAi|Aj with left side of VOAi|Aj to
          construct HRVOAi|Aj
      else
        Replace right side of RVOAi|Aj with right side of VOAi|Aj to
          construct HRVOAi|Aj
      end if
      Expand HRVOAi|Aj to HRVOAi|Aj
    end for
  end for
  for all Oj E O do
    Sense pOj and vOj as appropriate
    Construct VOAi|Oj
    Expand VOAi|Oj to VOAi|Oj
  end for
  Construct HRVOAi from all HRVOAi|Aj and VOAi|Oj
  Compute preferred velocity vprefAi
  Compute new velocity vnewAi !E HRVOAi closest to vprefAi
  Compute control inputs from vnewAi
  Apply control inputs to actuators of Ai
end for
end loop

```

Capitolo 4

Optimal reciprocal Collision Avoidance

Optimal reciprocal Collision Avoidance *ORCA* é un algoritmo basato su VO. Con questo procedimento si riduce il problema del *collision-free* con una soluzione lineare computazionalmente ridotta. Ottimo anche per simulazioni popolate da centinaia di robot in uno spazio di lavoro limitato.

4.1 Optimal reciprocal Collision Avoidance

Come gli altri algoritmi precedentemente osservati, ogni robot tiene conto della velocità, del raggio e della posizione corrente osservata dagli altri robot al fine di evitare collisioni. Inoltre può selezionare la sua velocità dal suo spazio velocità (*velocity space*), dove alcune aree di questo spazio sono state etichettate come "proibite", per la presenza di altri robot.

Questa formulazione, per ogni robot, crea un semipiano (*half-plane*) delle velocità dove è consentito essere per non avere delle collisioni. Perciò il robot selezionerà la nuova velocità ottimale (\mathbf{v}^{opt}) dalla intersezione di tutti i semipiani dove consentito essere. Per computare la nuova velocità, si può utilizzare in modo efficiente la programmazione lineare (*linear programming*). In determinate condizioni, con densità di robot elevate, la programmazione lineare potrebbe non trovare un risultato, in questo caso selezioniamo la più sicura velocità possibile aggiungendo una terza dimensione alla programmazione lineare.

4.1.1 Definition

Dalle informazioni riportate precedentemente, selezioniamo per i robot A e B l'insieme delle velocità permesse, che chiameremo \mathbf{V}_A e \mathbf{V}_B tale che \mathbf{V}_A sia equivalente al cono delle collisioni ($CC_{A,B} \simeq CA_{A,B}^\tau(V_B)$) con un determinato *time horizon*, τ , che permette di creare un tronco di cono con apice nell'origine delimitato da due rette tangenti a $r_a + r_b$, centrate in $p_b - p_a$. La dimensione della parte troncata dipende dal valore di τ ; il cono é troncato da un arco di raggio $\frac{r_a + r_b}{\tau}$ centrato in $\frac{p_b - p_a}{\tau}$. Equivalentemente per \mathbf{V}_B tale che $CA_{B,A}^\tau(V_A) = V_B$, queste aree garantiscono l'anticollisione per almeno un certo tempo τ .

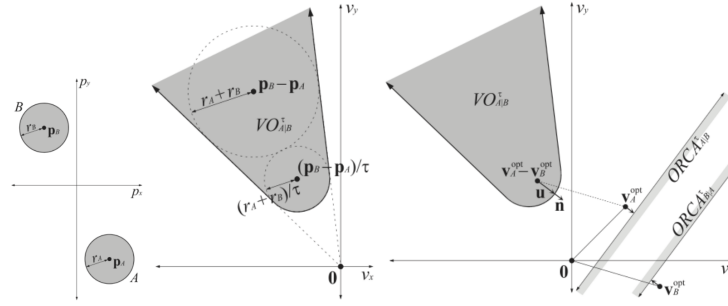


Figura 4.1: Costruzione del cono $VO_{A,B}$ con un determinato τ e la delimitazione del semipiano delle $ORCA_{A,B}$ e $ORCA_{B,A}$

Per ogni area viene creato un insieme di velocità vicine alle velocità ottimali (*optimization velocities*) $\mathbf{v}^{\text{opt}}_A$ per A e $\mathbf{v}^{\text{opt}}_B$ per B , tale che noi denoteremo questi insiemi come $ORCA^\tau_{A,B}$ per A e $ORCA^\tau_{B,A}$ per B , definiti formalmente come segue:

Definizione 1 (Optimal Reciprocal Collision Avoidance).

$ORCA^\tau_{A,B}$ e $ORCA^\tau_{B,A}$ sono definite reciprocamente come *collision-avoiding*, tale che $CA^\tau_{A,B}(ORCA^\tau_{B,A}) = ORCA^\tau_{A,B}$ e $CA^\tau_{B,A}(ORCA^\tau_{A,B}) = ORCA^\tau_{B,A}$, e per ogni raggio $r > 0$:

$$\begin{aligned} |ORCA^\tau_{A,B} \cap D(\mathbf{v}_A^{\text{opt}}, r)| &= |ORCA^\tau_{B,A} \cap D(\mathbf{v}_B^{\text{opt}}, r)| \\ &\geq \\ \min(|V_A \cap D(\mathbf{v}_A^{\text{opt}}, r)|, |V_B \cap D(\mathbf{v}_B^{\text{opt}}, r)|). \end{aligned}$$

Questo significa che $ORCA^\tau_{A,B}$ e $ORCA^\tau_{B,A}$ contengono più velocità vicine a $\mathbf{v}^{\text{opt}}_A$ e $\mathbf{v}^{\text{opt}}_B$ che dell'insieme delle velocità di *collision-avoiding*.

Possiamo costruire geometricamente $ORCA^\tau_{A,B}$ e $ORCA^\tau_{B,A}$ assumendo che A e B adottino rispettivamente $\mathbf{v}^{\text{opt}}_A$ e $\mathbf{v}^{\text{opt}}_B$, inoltre assumiamo che A e B siano in collisione se $\mathbf{v}^{\text{opt}}_A - \mathbf{v}^{\text{opt}}_B \in VO^\tau_{A,B}$. Consideriamo \mathbf{u} essere un vettore che inizia da $\mathbf{v}^{\text{opt}}_A - \mathbf{v}^{\text{opt}}_B$ e punta sul punto più vicino al bordo del cono:

$$\mathbf{u} = (\text{argmin}_{\mathbf{v} \in VO^\tau_{A,B}} \|\mathbf{v} - (\mathbf{v}_A^{\text{opt}} - \mathbf{v}_B^{\text{opt}})\|) - (\mathbf{v}_A^{\text{opt}} - \mathbf{v}_B^{\text{opt}}), \quad (4.1)$$

assumiamo che \mathbf{n} sia un versore che attraversa il bordo di $VO^\tau_{A,B}$ fino al punto $(\mathbf{v}^{\text{opt}}_A - \mathbf{v}^{\text{opt}}_B) + \mathbf{u}$. Quindi, \mathbf{u} è il più piccolo cambiamento richiesto per le velocità relative di A e B , per accorgersi della collisione al tempo τ . Per spartirsi la responsabilità della collisione, il robot A adatta la sua velocità per almeno $\frac{1}{2} \mathbf{u}$ assumendo che B si prenda cura dell'altra parte. Quindi, l'insieme delle velocità permesse $ORCA^\tau_{A,B}$ per A , è un semipiano posizionato in direzione di \mathbf{n} con punto d'origine $\mathbf{v}^{\text{opt}}_A + \frac{1}{2} \mathbf{u}$. Più nello specifico:

$$ORCA^\tau_{A,B} = \{\mathbf{v} | (\mathbf{v} - (\mathbf{v}_A^{\text{opt}} + \frac{1}{2} \mathbf{u})) \cdot \mathbf{n} \geq 0\}. \quad (4.2)$$

L'insieme $ORCA^\tau_{B,A}$ per B è definito simmetricamente. Le equazioni qui sopra riportate, si applicano anche se A e B non sono su una rotta di collisione quando

adottano le loro velocità di ottimizzazione, $\mathbf{v}^{\text{opt}}_{\mathbf{A}} - \mathbf{v}^{\text{opt}}_{\mathbf{A}} \notin VO^{\tau}_{\mathbf{A},\mathbf{B}}$. In questo caso, ogni robot prenderà metà della responsabilità per rimanere in una traiettoria di *collision-free*.

4.1.2 Basic Approach

Ogni robot A esegue un ciclo continuo di *sensing* e *acting* a ogni time-step Δt . Ad ogni iterazione, i robot acquisiscono il raggio, la posizione e la velocità ottimale corrente degli altri robot (e di sé stesso). Basandosi su queste informazioni, il robot deduce il semipiano delle velocità permesse, $ORCA^{\tau}_{\mathbf{A},\mathbf{B}}$, rispettando ogni robot B . L'insieme delle velocità permesse per A , rispetto ciascun robot, è l'intersezione di ogni semipiano, che noi denotiamo con $ORCA^{\tau}_{\mathbf{A}}$:

$$ORCA^{\tau}_{\mathbf{A}} = D(0, v_A^{max}) \cap \bigcap_{B \neq A} ORCA^{\tau}_{\mathbf{A},\mathbf{B}} \quad (4.3)$$

Nel passo successivo, il robot seleziona la nuova velocità $\mathbf{v}^{\text{new}}_{\mathbf{A}}$, per sé stesso, la quale sarà la più vicina possibile alla velocità preferita $\mathbf{v}^{\text{pref}}_{\mathbf{A}}$ tale che, questa velocità, risieda almeno all'interno dell'insieme delle velocità permesse:

$$v_A^{\text{new}} = \underset{v \in ORCA^{\tau}_{\mathbf{A}}}{\text{argmin}} \|v - v_A^{\text{pref}}\|. \quad (4.4)$$

Alla prossima sezione spiegheremo come possa scegliere questa nuova velocità in modo efficiente.

Finalmente, il robot riceverà la sua nuova posizione:

$$p_A^{\text{new}} = p_A + v_A^{\text{new}} \Delta t, \quad (4.5)$$

e il ciclo di *sensing-acting* verrà ripetuto.

Per computare la nuova velocità in modo efficiente, viene utilizzata la *programmazione lineare*, dove $ORCA^{\tau}_{\mathbf{A}}$ è una regione convessa limitata, costruita dalle intersezioni dei semipiani delle velocità permesse. Se questo procedimento non porta a nessun risultato, viene aggiunta una terza dimensione, che è la distanza della velocità preferita, cambiando il procedimento in un problema *quadratico*.

4.1.3 Choosing the Optimization Velocity

Per la scelta della nuova velocità in modo efficiente:

- $\mathbf{v}^{\text{opt}}_{\mathbf{A}} = 0$ per ogni robot A . Per qualsiasi robot B , il punto 0 si trova sempre al di fuori del $VO^{\tau}_{\mathbf{A},\mathbf{B}}$. Quindi il semipiano, $ORCA^{\tau}_{\mathbf{A},\mathbf{B}}$, include sempre almeno la velocità 0. Infatti la linea che delimita $ORCA^{\tau}_{\mathbf{A},\mathbf{B}}$ è perpendicolare alla linea che collega le posizioni attuali di A e B .

Un inconveniente, nell'impostare la nuova velocità a 0, è che il comportamento del robot potrebbe portare ad una situazione di stallo globale, facendo convergere tutte le velocità dei robot a 0, in una simulazione densamente popolata.

- $\mathbf{v}^{\text{opt}}_{\mathbf{A}} = \mathbf{v}^{\text{pref}}_{\mathbf{A}}$ per ogni robot A . La velocità preferita fa parte dello stato interno di ogni robot, quindi non può essere osservata dagli altri robot. Però ipoteticamente se ogni velocità ottimale fosse impostata come velocità preferita, per ciascun robot, questo potrebbe funzionare bene solo in un ambiente poco popolato.
- $\mathbf{v}^{\text{opt}}_{\mathbf{A}} = \mathbf{v}_{\mathbf{A}}$ per tutti i robot A . Impostare la velocità corrente come velocità ottimale, sarebbe il comportamento ideale tra le scelte elencate precedentemente. La velocità corrente si adatta automaticamente alla situazione, essa sarà più vicina alla velocità preferita in ambienti di bassa densità mentre sarà più vicina allo 0 in caso di ambienti ad alta densità. Soprattutto la velocità corrente può essere osservata dagli altri robot.

Purtroppo la programmazione lineare potrebbe fallire in condizioni di alta densità. Perciò la velocità *collision-free* non può essere garantita. Inoltre come precedentemente anticipato, viene utilizzata una dimensione in più portando il problema in 3-D *linear program*.

Capitolo 5

Detect Velocity Obstacle

In questo capitolo introduco l'algoritmo da me implementato in Matlab, basandomi sulla libreria RVO2 v2.0.2 scritta in C++, studiata e implementata da *Jur van den Berg, Stephen J. Guy, Jamie Snape, Ming C. Lin, and Dinesh Manocha del Department of Computer Science, University of North Carolina at Chapel Hill*.

Nel primo affronto del problema, lo scopo era di interpretare e riscrivere la libreria, sopra citata, in Matlab; purtroppo per alcuni problemi implementativi (*linear program e quadratic program*) ho dovuto tenere conto di alcuni aspetti fondamentali e aggirare il problema realizzando un ibrido tra RVO e HRVO, prima esplicitato, che ho chiamato *Detect Velocity Obstacle*.

5.1 Detect Velocity Obstacle

DVO rispecchia l'andamento ciclico di *sensing-acting* per ogni robot, questi hanno quindi la possibilità di osservare la velocità, il raggio e la posizione corrente di ogni robot a ogni time-step della simulazione.

5.1.1 Struttura di ogni agente

Le proprietà di ogni agente, prevedono:

- *Identity* è un numero che identifica l'agente.
- *Position* rappresenta la posizione corrente dell'agente, informazione condivisa agli altri agenti.
- *Target* rappresenta la posizione finale *goal*, informazione non condivisa agli altri agenti.
- *Speed* rappresenta la velocità corrente, informazione condivisa agli altri agenti.
- *PrefSpeed* rappresenta la velocità preferita, informazione non condivisa agli altri agenti.
- *Radius* rappresenta il raggio dell'agente, informazione condivisa a ogni agente.
- *New_Position* rappresenta la nuova posizione dell'agente, informazione viene condivisa a ogni agente nel ciclo successivo.

- *New_Speed* rappresenta la nuova velocità computata, sarà condivisa con gli altri agenti nel ciclo successivo.
- *NeighborDist* rappresenta le distanze tra i robot, informazione non condivisa agli altri agenti, calcolata conoscendo la posizione corrente di sé stesso e degli altri agenti nella scena.

```

%% creazione di un oggetto/classe Agente
classdef Agent < handle

% properties: istanza di ogni agente
    properties
        Identity
        Position
        Target
        Speed
        PrefSpeed
        Radius
        New_Position
        New_Speed
        NeighborDist
    end

% methods: metodi della classe Agente
    methods ( Access = public )

% costruttore
    function obj = Agent( id, pos, goal, vel, p_vel, rad,
        n_p, n_s, n_d, F )
        if nargin > 0
            for i=1:F

                obj(i).Identity = id;
                obj(i).Position = pos;
                obj(i).Target = goal;
                obj(i).Speed = vel;
                obj(i).PrefSpeed = p_vel;
                obj(i).Radius = rad;
                obj(i).New_Position = n_p;
                obj(i).New_Speed = n_s;
                obj(i).NeighborDist = n_d;

            end
        end
    end
    ...

```

5.1.2 Find Velocity

Per la computazione della nuova velocità, la funzione di *Agent.m*, *findVelocity(obj, others, time)* prende in input l'agente $A=obj$, gli altri agenti $B_i=others$ e *time-step=time*. Rappresenta la funzione principale perché in essa vengono utilizzate le funzioni per il calcolo

dei coni, delle velocità ammissibili, l'aggiornamento della nuova velocità e della nuova posizione e di conseguenza anche della velocità preferita. *Admin_Speeds(obj,time)* è una funzione che restituisce tutte le possibili velocità ammissibili, *ad_vel*, che l'agente può selezionare in quel determinato istante temporale; in seguito viene fornita una spiegazione più formale.

```
% funzione che calcola la nuova velocit\ 'a
function findVelocity(obj,others,time)
    speed_ok=0;
    ad_vel=[];
    % calcolo le ammissibili velocit\ 'a
    ad_vel=Admin_Speeds(obj,time);
    ...
```

In seguito vengono costruiti tutti i coni che delimitano tutte le velocità che portano a una collisione con un ostacolo. Con la funzione *cone_VO(obj,others(i),time)* si calcolano i coni traslati delle velocità dell'altro agente preso in osservazione, diviso 2 (*other.Speed*time*)/2. Successivamente vengono riportati i cicli per selezionare tutte le velocità esterne ai coni precedentemente calcolati. Alla fine la funzione restituirà un array con tutte le velocità considerate *safe*.

```
...
for i=1:length(others)
    % se non sono lo stesso agente
    if(others(i).Identity ~= obj.Identity)
        % calcolo il cono delle collisioni
        [cone]=cone_VO(obj,others(i),time);
        % controllo se le velocit\ 'a
        % ammissibili sono dentro
        % o fuori al cono delle collisioni
        in=inpolygon(ad_vel(:,1),ad_vel(:,2),
            cone(1,:),cone(2,:));
        ad_vel=[ad_vel,in];
        for q=1:length(ad_vel(:,end))
            if ad_vel(q,4) == 1
                ad_vel(q,:)=[0,0,0,0];
            end
        end
        ad_vel( all(~ad_vel,2), : ) = [];
        % ritorno le velocit\ 'a ammissibili
        % con la relativa
        % distanza tra la sua v_pref
        ad_vel=ad_vel(:,1:3);
        speed_ok=1;
    end
end
...
```

Una volta istanziato l'array *ad_vel*, estraggo la velocità che differisce il meno possibile dalla distanza della velocità preferita dell'agente *obj*. Successivamente viene aggiornata la posizione e la nuova velocità appena calcolata. Infine aggiorno la nuova velocità preferita con gli aggiornamenti appena riportati.

```

...
if speed_ok == 1

    % estraggo da ad_vel la pi\'u piccola distanza
    % tra v_pref e velocit\'a ammissibile
    [values,index]=min(ad_vel(:,3));

    % setto la nuova posizione e velocit\'a
    obj.New_Position=ad_vel(index,1:2);
    obj.New_Speed=(obj.New_Position-obj.Position)/
        time;

    % aggiorno la nuova posizione
    obj.New_Position(1) = (obj.Position(1) + obj.
        New_Speed(1)*time);
    obj.New_Position(2) = (obj.Position(2) + obj.
        New_Speed(2)*time);
end

% aggiorno la velocit\'a preferita
setNewPrefSpeed(obj);

end
end

```

5.1.3 Admissible velocity

In questa sezione, riporto parte del codice della creazione dei possibili candidati a velocità ammissibili.

La funzione *up_down* permette di tenere tutte le velocità a destra o a sinistra della velocità preferita dell'agente.

```

...
% determino se un punto si trova a destra o a sinistra della
% velocit\'a preferit\'a di obj (tengo solo velocit\'a a
% destra della v_pref)
for i=1: numel(right_velocity)/2
    Possible_velocity=right_velocity(i,:);
    is_up=up_down(Possible_velocity,obj.Position,v_pref);
    flag(i)=is_up;
end
...

```

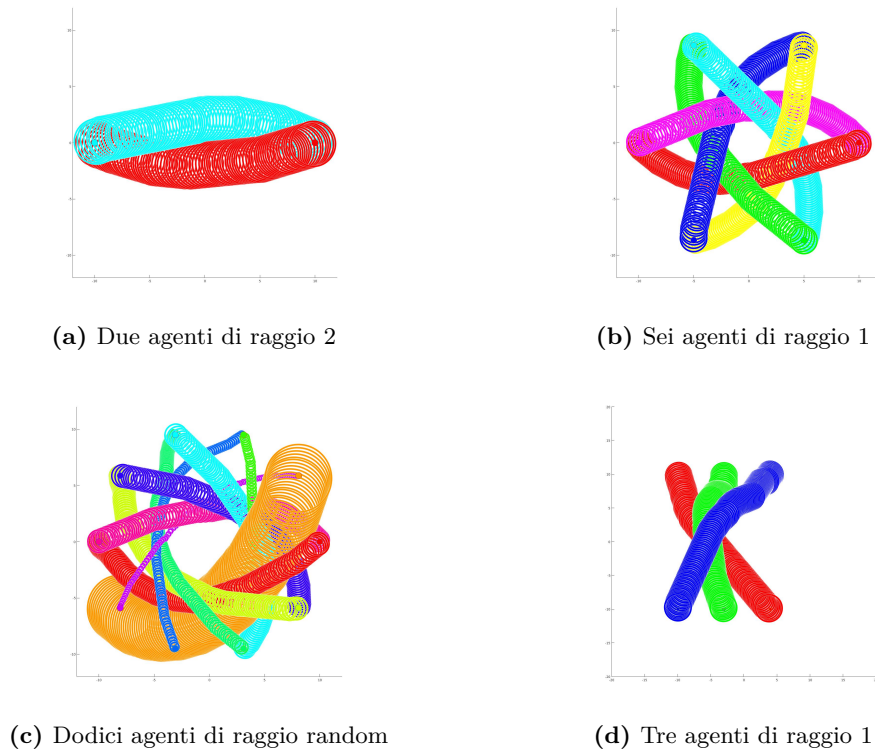


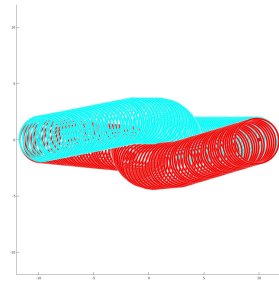
Figura 5.1: Stampa delle traiettorie della simulazione

5.1.4 Risultati

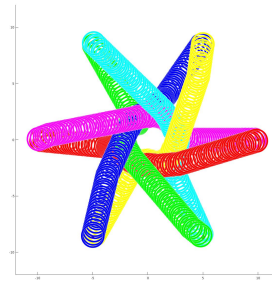
Riporto le stampe delle traiettorie di alcune simulazioni.

Nella figura 5.1(a) mi sono posto il problema di un collision-avoidance tra due agenti che si scambiano la posizione di A con il target di B (bug riportato della library RVO2_ORCA).

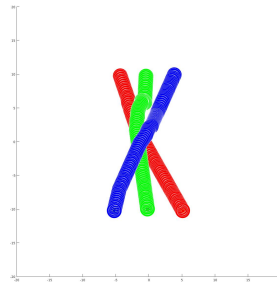
- Nella figura 5.1(b) viene riportata l'immagine delle traiettorie descritte da sei agenti con lo stesso raggio, uguale a 1.3, in una configurazione a circonferenza di raggio 10 .
- Nella figura 5.1(c) si riporta la stessa configurazione a circonferenza però con il doppio degli agenti e con l'aggiunta della possibilità di settare i raggi a piacimento.
- Nella figura 5.1(d) viene configurata una simulazione dove i due agenti più esterni si devono scambiare la posizione del target rispetto l'agente verde.



(a) Due agenti di raggio 2



(b) Sei agenti di raggio 1



(c) Tre agenti di raggio 1

Figura 5.2: Stampa delle traiettorie della simulazione con τ

5.1.5 Risultati con τ

Mi sono posto lo stesso problema con l'aggiunta di utilizzare un cono troncato utilizzato nelle ORCA, questi sono i risultati:

- le traiettorie sono più rettilinee.
- gli agenti nella parte centrale sono più vicini rispetto a non utilizzarlo.
- con l'aumento di densità della popolazione della scena è meglio utilizzare un τ maggiore di 2.

Capitolo 6

Bibliografia

- P. Fiorini, Z. Shiller. Motion planning in dynamic environments using Velocity Obstacles. *Int. Journal of Robotics Research* 17(7), pp. 760-772, 1998.
- J. van den Berg, M. Lin, D. Manocha. Reciprocal Velocity Obstacles for real-time multi-agent navigation. *IEEE Int. Conf. on Robotics and Automation*, pp. 1928–1935, 2008
- J. Snape, J. van den Berg, S. Guy, D. Manocha. Independent navigation of multiple mobile robots with hybrid reciprocal velocity obstacles. *IEEE/RSJ Int. Conf. Intell. Robot. Syst.*, 2009.
- Jur van den Berg, Stephen J. Guy, Ming C. Lin, and Dinesh Manocha, “Reciprocal n-body collision avoidance,” in Cédric Pradalier, Roland Siegwart, and Gerhard Hirzinger (eds.), *Robotics Research: The 14th International Symposium ISRR*, Springer Tracts in Advanced Robotics, vol. 70, Springer-Verlag, Berlin/Heidelberg, Germany, May 7, 2011, pp. 3-19.