Università degli studi di Milano-Bicocca

SISTEMI COMPLESSI: MODELLI E SIMULAZIONE FINAL PROJECT

Automatic Guided Vehicle System for warehouse management: implementation and simulation

Authors:

Andrea Spreafico - 793317 - a.spreafico13@campus.unimib.it Francesco Prete - 793389 - f.prete4@campus.unimib.it



Contents

1	\mathbf{Intr}	roduzione al problema 4
	1.1	Panoramica
	1.2	Obiettivi
	1.3	Strumenti utilizzati
2	Sta	to dell'arte 5
	2.1	Agente
	2.2	Sistema
	2.3	Sistema complesso
	2.4	Simulazione sistema
	2.5	Sistema multiagente
		2.5.1 Modelli di interazione tra agenti
		2.5.2 Tipologie di ambienti
	2.6	Automated Guided Vehicle
	2.7	Automated Guided Vehicle System
		2.7.1 Classificazione di un AGVS
		2.7.2 Performance di un AGVS
	2.8	Lavori precedenti
3	Des	crizione del dominio
	3.1	Azienda
	3.2	Tipologia di lavoro e di ordini
	3.3	Ambiente
	3.4	Lista degli ordini
4	Des	crizione del modello 17
	4.1	Ambiente del simulatore
	4.2	Modellazione agenti
		4.2.1 Stati assumibili
		4.2.2 Transizioni tra stati
		4.2.3 Algoritmo di navigazione
		4.2.3.1 Esempio navigazione - Libero 25
		4.2.3.2 Esempio navigazione - Ostacolo 26
		4.2.4 Gestione dei conflitti
		4.2.4.1 Esempio conflitto - Cambio direzione 28

			4.2.4.2	Esempio	confl	itto	- A	Atte	sa					29
	4.3	Metod	o di gesti	one ordin	i									30
				ur type 1										
		4.3.2	Behavio	ur type 2										30
		4.3.3	Behavio	ur type 3										30
5	Imp	olement	tazione s	simulato	re									31
6	Sim	nulazior	ie											33
	6.1	Config	urazioni s	simulate.										33
	6.2	Lista	degli ordi	ni per sim	ulazio	ne								33
				lutazione										
7	Ana	alisi de	i risultat	ti										37
	7.1	Dati ra	accolti da	lle simula	zioni									37
8	Cor	nclusion	ai											39
	8.1	Lavori	e svilupr	oi futuri .										39

List of Figures

1	Interazione di un agente con l'ambiente esterno	5
2	Ciclo di vita di una simulazione	7
3	Interazione di più agenti con l'ambiente	8
4	Modelli di interazione tra agenti	9
5	Diversi modelli di AGV	11
6	Mappa fisica del magazzino	15
7	Numero di ordini per ciascun cliente	16
8	Rappresentazione della mappa del magazzino sul simulatore .	17
9	Transizioni tra stati di un agente	23
10	GUI del simulatore implementato	31
11	GUI del simulatore durante esecuzione	32
12	Numero di ordini associati ad ogni cliente	34
13	Numero di diversi articoli per cliente	35
14	A really Awesome Image	38
15	A really Awesome Image	38
16	A really Awesome Image	38
List	of Tables	
1	Diverse tipologie di ambiente	10
2	Diverse tipologie di tecnologie utilizzate per realizzazione AGV	11

1 Introduzione al problema

1.1 Panoramica

IoT, guida autonoma, domotica e tutto quello che riguarda l'automazione di processi (produttivi e domestici) attraverso l'uso di "macchine intelligenti" sono argomenti sempre più presenti nella vita di tutti i giorni e sono destinati, in un futuro molto vicino, ad essere la normalità.

Questo è l'ambito in cui si sviluppa il nostro progetto: l'automazione dei processi produttivi di un'azienda di trasporti e logistica, la LDE S.r.l. di Brembate. Questa società ci ha fornito i dati riguardanti la gestione tecnica, gli ordini e il magazzino e, quindi, tutti i dati utilizzati per lo sviluppo di questo lavoro sono interamente reali e derivati dalla sopracitata azienda. Ad oggi, nella LDE lo smistamento dei pacchi è eseguito in maniera totalmente manuale dai dipendenti, che prevede un grande sforzo lavorativo ed organizzativo.

1.2 Obiettivi

Lo scopo di questo lavoro è quello di implementare, simulare e valutare la realizzazione di un sistema a veicoli a guida autonoma per la gestione semi automatica di un magazzino. In particolare, lo scopo finale del lavoro sarà quello di stimare il numero ottimale di veicoli e il comportamento che questi ultimi dovranno adottare per minimizzare i costi e i tempi di esecuzione nello smistamento degli ordini.

1.3 Strumenti utilizzati

Gli strumenti principali utilizzati per la progettazione e l'implementazione di questo lavoro sono stati:

- Python 3.6.7 [2]
- PycxSimulator [11]
- Tableau [1]
- Github [3]

2 Stato dell'arte

2.1 Agente

L'agente è una qualunque entità in grado di percepire l'ambiente che lo circonda attraverso dei sensori e di eseguire delle azioni attraverso degli attuatori. Ad esempio, in un essere umano alcuni sensori sono gli occhi e le orecchie. Gli attuatori possono essere le mani, i piedi o più in generale i muscoli.

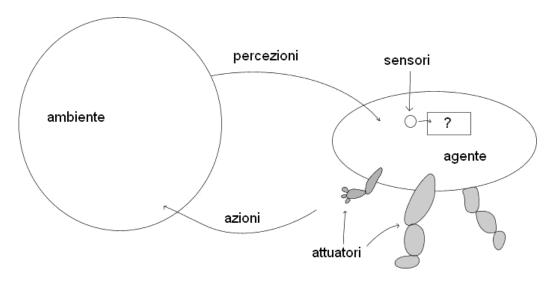


Figure 1: Interazione di un agente con l'ambiente esterno

Nel campo dell'Intelligenza artificiale un obiettivo fondamentale è la realizzazione degli agenti intelligenti (o agenti razionali). Nella fattispecie un agente si definisce intelligente se fa la cosa giusta al momento giusto.

Per poter stabilire questo occorre fornire una qualche misura delle prestazioni. In particolare è importante definire il come e il quando eseguire la valutazione delle azioni. Perciò si rende necessario un modello di successo, stabilito a priori, con il quale confrontare i risultati ottenuti. [8]

È possibile raggruppare gli agenti in 5 classi in base al grado di intelligenza percepita e alle capacità: [8]

- agenti con riflessi semplici (detti anche puramente reattivi);
- agenti con riflessi basati su modello;
- agenti basati su obiettivo;
- agenti basati su utilità;
- agenti che apprendono;

Per questo lavoro andremo a considerare la prima categoria riportata nell'elenco, ovvero agenti con riflessi semplici. Questa funzione d'agente infatti si comporta bene nel caso in cui l'ambiente sia completamente osservabile, come appunto sarà possibile fare in questo caso.

2.2 Sistema

Prima di comprendere il termine "sistema complesso" bisogna andare a capire cos'è un sistema. Esistono varie definizioni di questo termine, che dipendono principalmente dal contesto in cui viene utilizzato. Generalmente però si può definire un sistema come un gruppo di oggetti interagenti oppure indipendenti che fanno parte di un tutt'uno. Notare che i limiti di un sistema non sono sempre ben definiti.

Si può catalogare un sistema in base anche alla sua complessità strutturale ed operazionale, come ad esempio nelle seguenti tre categorie:

- Sistema semplice: conosciuto e basato su causa-effetto (bicicletta)
- Sistema complicato: richiede conoscenza ma è studiabile (macchina)
- Sistema complesso: non conosciuta e che richiede ricerca, simulazione e analisi (comportamento di un organismo)

2.3 Sistema complesso

Innumerevoli definizioni possono essere associate al termine "sistema complesso"; in generale si può dire che un sistema complesso è un sistema strutturato, difficile sia da comprendere sia da testare, in cui ci sono diverse interazioni tra le componenti al suo interno. Inoltre, un sistema complesso è molto sensibile ad eventuali variazioni della situazione iniziale. Uno degli scopi principali per cui si realizzano questi sistemi è la simulazione, e alcuni esempi di sistemi complessi sono: [6]

- Automi cellulari
- Crosta terrestre e interazioni che provocano i terremoti
- Sistema climatico
- Sistemi sociali
- Sistemi economici
- Ambiente e territorio

2.4 Simulazione sistema

Rappresenta un modo di sfruttare modelli computazionali con lo scopo di valutare la scelta di piani, design, teorie e/o modelli. Spesso è necessario ricorrere ad un ambiente sintetico perchè il sistema reale può non essere facilmente osservabile.

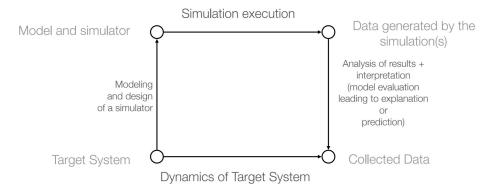


Figure 2: Ciclo di vita di una simulazione

2.5 Sistema multiagente

Un sistema multiagente o (sistema ad agenti multipli) è un insieme di agenti situati in un certo ambiente ed interagenti tra loro mediante una opportuna organizzazione. Un agente è cioè un'entità caratterizzata dal fatto di essere, almeno parzialmente, autonoma, sia essa un programma informatico, un robot, un essere umano, e così via.

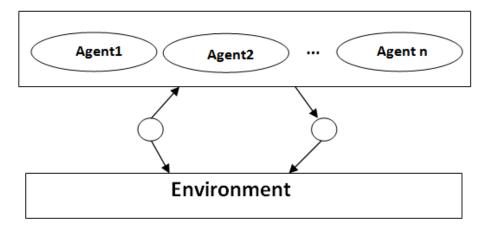


Figure 3: Interazione di più agenti con l'ambiente

Oggetto di ricerche da lunga data in intelligenza artificiale, i sistemi ad agenti multipli costituiscono un'interessante tipologia di modellazione di società, e hanno a questo riguardo vasti campi d'applicazione, che si estendono fino alle scienze umane e sociali (economia, sociologia, etc.). [7]

Un sistema multiagente, per essere definito tale, deve rispettare le seguenti caratteristiche: [12]

- Autonomia: ogni agente deve essere almeno parzialmente indipendente.
- Vista locale: nessun agente deve avere la vista globale del sistema.
- Decentralizzazione: nessun agente può controllare l'intero sistema.

2.5.1 Modelli di interazione tra agenti

Due o più agenti interagiscono tra loro se sono in una relazione dinamica attraverso sequenza di azioni reciproche. Due agenti sono portati ad interagire tra di loro quando non è possibile effettuare o portare a termine un determinato compito da parte di un agente singolo. Ciò può accadere a causa di risorse insufficienti, abilità insufficienti oppure per un approccio distribuito.

Esistono diversi modelli di interazione tra agenti, che possono essere suddivisi a loro volta in due grandi categorie: modelli di interazione diretta e modelli di interazione indiretta.

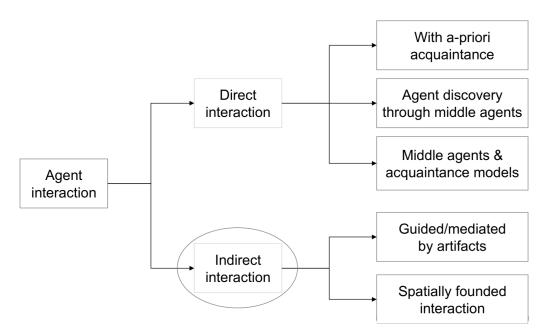


Figure 4: Modelli di interazione tra agenti

Nei modelli ad interazione diretta gli agenti sono in grado di comunicare direttamente tra di loro. Lo scambio di informazioni è reso possibile grazie all'utilizzo di un agent communication language (ACL) e di una struttura dei messaggi. La comunicazione tra due agenti di questo genere avviene quindi maniera indiscriminata dato che l'informazione va dal mittente al destinatario senza alcun tipo di dispersione e/o intermediario esterno.

Questi modelli sono facilmente implementabili e simili a sistemi distribuiti già

esistenti, anche se allo stesso tempo sono presenti regole strette sul metodo di comunicazione e ogni agente deve essere a conoscenza di un altro agente prima di poterci comunicare.

Nei modelli ad interazione indiretta invece gli agenti interagiscono attraverso un ente che funziona di intermediario. Questo ente fornisce dei meccanismi di comunicazioni e delle regole dia accesso. L'implementazione di un modello del genere permette di avere un'interazione mediata, e quindi maggior possibilità di controllo, seppur l'implementazione risulta molto complessa per alcuni contesti e alcuni sistemi distribuiti.

2.5.2 Tipologie di ambienti

Un sistema multiagente consiste negli agente e del relativo ambiente. Le diverse categorie di agenti sono già state riportate nella sezione precedente 2.1, mentre per quanto riguarda l'ambiente può essere suddiviso in:

			1	1
А	ccess	П	h	ΙP

E' possibile conoscere tutte le informazioni riguardanti le possibili combinazione dell'evoluzione dell'ambiente.

Deterministic

E' possibile conosce in maniera deterministica tutti i cambiamenti che una certa azione porta al sistema.

Episodic

Le performance di un agente dipendono dal numero di episodi discreti avvenuti, con nessun rapporto con le performance dell'agente in uno scenario diverso.

Static

Non è soggetto a variazioni sul suo stato durante il corso della finestra temporale in cui l'agente sta agendo.

Discrete

E' possibile rappresentare con una cardinalità finita gli stati dell'ambiente.

Inaccessible

Non è possibile conoscere tutte le informazioni riguardanti le possibili combinazione dell'evoluzione dell'ambiente.

Non Deterministic

Non è possibile conosce in maniera deterministica tutti i cambiamenti che una certa azione porta al sistema.

Non Episodic

Le performance di un agente non dipendono dal numero di episodi discreti avvenuti, e l'agente prende decisioni su scenari differenti.

Dynamic

E' soggetto a variazioni sul suo stato durante il corso della finestra temporale in cui l'agente sta agendo.

Continuous

Non è possibile rappresentare con una cardinalità finita gli stati dell'ambiente.

Table 1: Diverse tipologie di ambiente

2.6 Automated Guided Vehicle

Un veicolo a guida autonoma (AGV) identifica dei veicoli, solitamente utilizzati in campo industriale per il trasporto di prodotti da un punto dello stabilimento ad un altro.



Figure 5: Diversi modelli di AGV

Esistono numerose tecnologie adottate per la realizzazione di AGV, ognuna con vantaggi e svantaggi; la scelta tecnica di realizzazione infatti è fortemente correlata al problema e all'ambiente che si sta considerando. degli AGV:

Navigation	Path decision
 Wired Guide tape Laser target navigation Inertial navigation Natural features navigation Vision guidance Geoguidance 	Frequence select modePath select modeMagnetic tape mode
Traffic control	Battery charging
- Zone control	- Battery swap
- Collision avoidance	- Automatic and opportunity charging
- Combination control	- Automatic battery swap

Table 2: Diverse tipologie di tecnologie utilizzate per realizzazione AGV

2.7 Automated Guided Vehicle System

Un sistema automatizzato di veicoli a guida autonoma (AGVS) permette una gestione estremamente flessibile per spedizione e gestione di materiali, soprattutto per quegli ambienti in cui i prodotti sono molto vari e le necessità continuano a variare nel tempo.

Questi sistemi sono stati introdotti nel 1950, e da allora si sono trovati sempre più contesti e applicazioni in cui forniscono un'elevata utilità pratica. Inoltre, con l'avvento di tecnologie sempre più avanzate e di MAS sempre più sofisticati, le performance di questi sistemi sono in continua crescita.

2.7.1 Classificazione di un AGVS

Un AGVS deve essere progettato e implementato considerando il contesto in cui ci si trova e le priorità che si presentano. Tutto sommato, un AGVS può essere classificato in base ai tre seguenti requisiti:

- Percorso di guida: Può essere statico, in cui la navigazione avviene seguendo una serie di percorsi prestabiliti (unidirezionale o bidirezionale) oppure può essere dinamico, in cui la navigazione dei veicoli avviene in maniera completamente autonoma.
- Capacità del veicolo: Un AGV può avere una capacità di carico diversa da un altro, come ad esempio carico unitario e carico multiplo.
- Indirizzamento dei veicoli: L'indirizzamento dei veicoli può essere indiretto, in cui un AGV può visitare solamente determinate stazioni, oppure diretto, in cui ogni AGV può visitare ogni stazione.

2.7.2 Performance di un AGVS

Solitamente la valutazione delle performance di un AGVS avviene tramite simulazione che, attraverso la raccolta di parametri rilevanti, permette di misurare le performance di un sistema rispetto ad un altro. Esempi di parametri di produzione che possono essere valutati di un AGVS sono:

- Ordini svolti
- Tempo medio di attesa per ordini pronti

- Coda di ordini in attesa
- Numero di conflitti
- Numero di deadlock
- Numero totale di AGV impiegati
- Tempo totale di utilizzo degli AGV
- Tempo in cui un AGV è impiegato di un azione
- Tempo in cui un AGV non è impiegato in nessuna azione

2.8 Lavori precedenti

Nonostante svariati lavori sono stati già ampliamenti portati a termine e documentati non è risultato del tutto facile ed intuitivo trovare dei lavori su cui basare le nostre scelte implementative e progettuali.

Nonostante ciò alcuni lavori ci sono tornati estremamente utili per delle sottosezioni del progetto; ad esempio il lavoro documentato all'interno dell'articolo scientifico "Evaluation of automatic guided vehicle systems" [5] ci ha permesso di individuare e definire le metriche utili alla valutazione del nostro simulatore. Un altro articolo scientifico di estrema utilità è risultato essere "Multi Agent Simulation for Decision Making in Warehouse Management" [4], in cui viene analizzato e simulato un sistema su un ambiente molto simile a quello affrontato da questo studio.

3 Descrizione del dominio

3.1 Azienda

LDE s.r.l nasce nel 1997 come azienda per il trasporto e la logistica specializzata in abiti e tessuti. Ad oggi conta circa 30 dipendenti e un fatturato di oltre un milione di euro. Si è entrati in contatto con questa azienda grazie ad una collaborazione passata.

3.2 Tipologia di lavoro e di ordini

Il lavoro svolto da questa azienda consiste principalmente nell'elaborazione, preparazione, ricezione e spedizione di articoli. Gli articoli in questione possono essere di svariati tipi, dai vestiti agli accessori, da macchinari a utensili da cucina,... In questo studio si andrà a considerare la parte del magazzino che tratta gli ordini inerenti agli articoli in ambito vestiario da loro trattati.

3.3 Ambiente

L'ambiente del magazzino preso da noi in considerazione consta di una zona per gli uffici (in basso a sinistra), 4 gate per caricare i camion (di cui uno chiuso, motivo per cui ne sono stati rappresentati tre sulla mappa della simulazione) e 8 corsie in cui sono posizionate le merci. Nella simulazione, tutto è rappresentato in scala 1:1 con piccole approssimazioni che non influiscono né sulle performance, né sull'aderenza alla realtà della simulazione. Per quanto riguarda l'ambiente, le uniche assunzione che sono state fatte riguardano gli oggetti e, in particolare:

- Gli oggetti nel magazzino sono sempre disponibili per un AGV che li richiede.
- Un AGV prende un oggetto posizionandosi in un punto preciso per la ricezione di quell'oggetto che viene posizionato sull'AGV da un ipotetico braccio meccanico.

Di seguito è riportata la cartina rappresentante la perimetria del dominio in questione, che verrà utilizzata nella fasi successive per ottenere un ambiente di simulazione verosimile a quello reale.

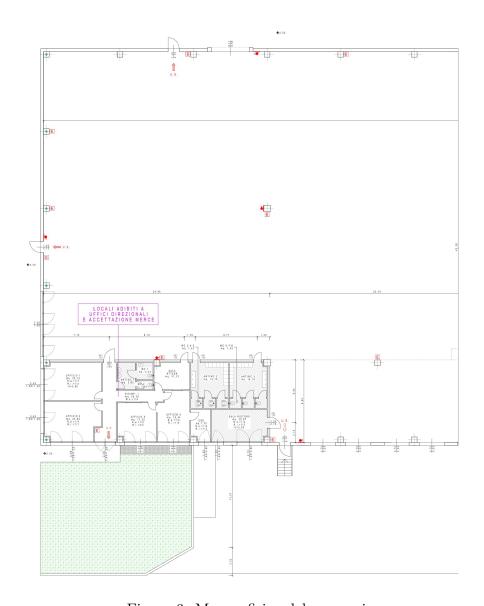


Figure 6: Mappa fisica del magazzino

3.4 Lista degli ordini

Insieme alla cartina del magazzino è stato possibile reperire un elenco di ordini che vengono svolti quotidianamente; la lista di cui si sta parlando contiene 2023 ordini differenti. Ciascun ordine contiene una lista di articoli che può variare e un unico destinatario, che può essere:

- Milano (MI)
- Firenze (FI)
- Como (CO)

Il seguente grafico riporta il numero di ordini presenti all'interno della lista per ciascuna destinazione.

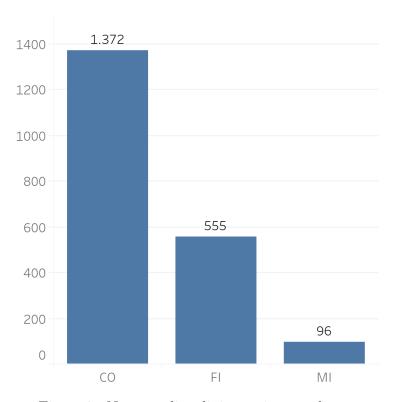


Figure 7: Numero di ordini per ciascun cliente

4 Descrizione del modello

4.1 Ambiente del simulatore

Una volta ottenuta la mappa del magazzino, si è andati a cercare di rappresentare la struttura del magazzino in maniera tale da renderla utilizzabile per un sistema di simulazione.

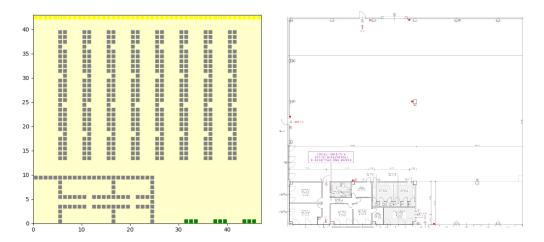
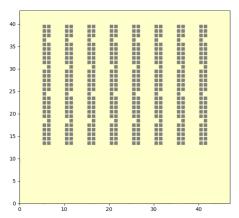


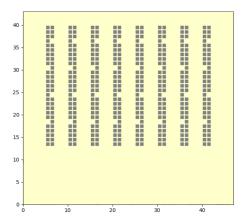
Figure 8: Rappresentazione della mappa del magazzino sul simulatore

All'interno dell'ambiente sono stati definiti i seguenti elementi, di cui i primi 4 sono quelli fondamentali alla simulazione del problema e meglio descritti nella pagina seguente:

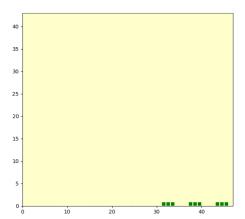
- Scaffalature
- Punti di carico
- Punti di scarico
- Area di attesa
- Area di ricarica
- Uffici:



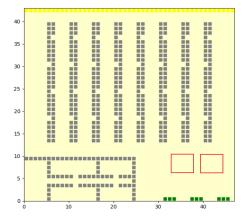
Scaffalature: Rappresentate con il colore grigio al centro dell'ambiente di simulazione, rispecchiando le corrispettive 8 scaffalature presenti all'interno del magazzino fisico.



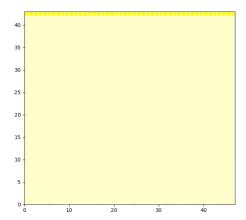
Punti di carico: Rappresentati con delle interruzioni della corsia sono collocati lungo le corsie stesse, dove l'AGV potrà accedere per poter prelevare le merci richieste.



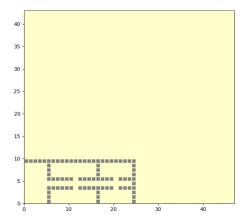
Punti di scarico: Rappresentati con il colore verde. Questi sono i punti in cui verranno rilasciate le merci prelevate dagli AGV in precedenza.



Area di attesa: Indicata con due rettangoli rossi di fronte ai punti di scarico. Gli AGV in attesa di scaricare attenderanno qui il loro turno.



Area di ricarica: Rappresentate con il colore giallo in alto all'interno dell'ambiente di simulazione. Durante questo lavoro sono state utilizzate solamente come punto di partenza degli AGV per la simulazione e per possibili lavori futuri.



Uffici: Rappresentati con il colore grigio in basso a sinistra all'interno dell'ambiente di simulazione. Non hanno uno scopo effettivo bensì sono stati riportati per rimanere coerenti con la mappa originale del magazzino e non considerare spazi effettivamente non disponibili.

4.2 Modellazione agenti

Ciascun agente definito all'interno della simulazione è caratterizzato da i seguenti attributi, che permettono la corretta gestione del sistema di simulazione e del comportamento degli agenti stessi:

- Id: un valore intero [1, 12] univoco associato a ciascun agente presente nella simulazione, permettendo il riconoscimento di ciascuno di essi.
- Colore: un valore alfanumerico ["black"] che permette di rappresentare gli agenti con colori differenti all'interno della simulazione. Il simulatore attuale riporta tutti gli agenti con il colore nero.
- Posizione: una coppia di numeri interi (x, y) che rappresenta la posizione dell'agente all'interno dell'ambiente di simulazione. Ciò permette di tener traccia della posizione di tutti gli agenti in qualsiasi momento della simulazione.
- Posizione iniziale: una coppia di numeri interi (x, y) che rappresenta la posizione da cui l'agente è partito all'inizio della simulazione. Verosimilmente questa posizione dovrebbe coincidere con la posizione di una stazione di ricarica, e permetterebbe all'agente, una volta raggiunto il suo obiettivo, di tornare alla sua postazione di ricarica prestabilita.
- Stato: un valore alfanumerico che permette di capire cosa sta effettivamente facendo un certo agente. Questo attributo è fondamentale per la corretta elaborazione degli ordini e per lo svolgimento della simulazione. Nei seguenti paragrafi sono riportati gli stati assumibili da un agente [4.2.1] e le corrispettive transazioni possibili tra di essi [4.2.2].
- Info sull'ordine: un valore intero [-1, 200] che indica il numero dell'ordine su cui sta lavorando l'agente in quel determinato momento. Se il valore è pari a -1 vuol dire che l'agente non sta lavorando su nessun ordine in quel momento.
- Cliente: un valore alfanumerico ["MI", "FI", "CO"] che indica la sigla del cliente dell'ordine che sta effettuando in un determinato momento. Ciò permette di determinare dove l'agente dovrà andare a scaricare l'ordine.

- **Percorso:** una lista di coppie di valori interi [(x1, y1), (x2, y2), ..., (xN, yN)] che rappresenta il percorso calcolato e previsto dall'agente per raggiungere una determinata posizione (xN, yN) all'interno dell'ambiente di simulazione .
- Gate: un valore alfanumerico [-1, 0, 1, 2] che rappresenta il gate a cui è diretto l'agente in quel momento. Ciascun gate è associato ad un determinato cliente, mentre il valore -1 significa che in quel momento l'agente non si sta dirigendo verso nessun gate. Ciò permette al sistema di gestione di controllare il flusso d'arrivo ai gate dei vari agenti.
- Goal: un coppia di valori interi (x, y) che rappresenta la posizione all'interno dell'ambiente di simulazione che l'agente deve raggiungere in quel momento per compiere un'azione qualsiasi.
- Articoli prioritari: una lista di valori alfanumerici ["Camicia", "Scarpa arancio", ... "Giubbetto"] che rappresenta il nome degli articoli che rappresenteranno una priorità assoluta per gli agenti in questione. Ciò permette di indirizzare un agente verso l'elaborazione di ordini contenti questi articoli rispetto ad altri ordini.

4.2.1 Stati assumibili

Come accennato nel paragrafo precedente, ciascun agente è caratterizzato da svariati attributi, tra cui uno che definisce lo stato in cui si trova l'agente in un determinato momento. Questo attributo ha un'estrema importanza per il corretto funzionamento della simulazione, in quanto regola il comportamento degli agenti in base allo stato in cui si trovano.

Di seguito è riportata la lista dei possibili stati che un agente può assumere durante il ciclo di vita di una simulazione insieme ad una breve descrizione per ciascuno di essi:

- Free: un agente in questo stato non sta elaborando nessun ordine, rimanendo quindi disponibile ad essere impiegato per l'elaborazione di un ordine. Tutti gli agenti all'inizio di una simulazione si trovano in questo stato.
- ToGoal: un agente in questo stato ha in carico un determinato articolo da prelevare, quindi si starà muovendo verso il punto di prelievo associato all'articolo in questione.

- Loading: un agente in questo stato si trova fisicamente all'interno in uno dei punti di prelievi all'interno dell'ambiente di simulazione per caricare un determinato articolo. Una volta caricato l'articolo, prima di lasciare il punto di prelievo, calcola il percorso per arrivare al punto di scarico designato per l'articolo in questione.
- ToGate: un agente in questo stato ha in carico un articolo da scaricare presso un determinato gate, quindi si starà muovendo verso il punto di scarico del cliente designato.
- ToWaitP: un agente in questo stato ha in carico un articolo da scaricare presso un determinato gate ma, in quel determinato momento, il gate è occupato da altri agenti che stanno scaricando articoli, quindi si starà muovendo verso l'area di attesa.
- Wait: un agente in questo stato ha in carico un articolo da scaricare presso un determinato gate e si trova già all'interno di un'area di attesa dato che il gate interessato è attualmente occupato da altri agenti. Rimarrà quindi in attesa che si liberi un gate per poter andare a scaricare l'articolo prelevato.
- Unloading: un agente in questo stato si trova fisicamente all'interno in uno dei gate all'interno dell'ambiente di simulazione per scaricare un determinato articolo. Una volta scaricato l'articolo, prima di lasciare il gate, verifica la presenza di altri articoli da elaborare e, se esistono, calcola il percorso per arrivare al prossimo punto di prelievo altrimenti imposta il percorso per tornare al suo punto di parte iniziale.
- ToHome: un agente in questo stato ha completato gli ordini di sua competenza e si dirige verso la sua postazione di ricarica all'interno dell'ambiente di simulazione.
- Home: un agente in questo stato si trova fisicamente presso la sua postazione di ricarica all'interno dell'ambiente di simulazione. Tutti gli agenti alla fine di una simulazione si trovano in questo stato.

4.2.2 Transizioni tra stati

Nel paragrafo precedente [4.2.1] sono stati riportati e descritti tutti gli stati assumibili da un qualsiasi agente durante l'esecuzione di una simulazione. Il seguente schema rappresenta tutte le possibili transazioni tra gli stati di un agente, andando a dare una chiara idea del possibile ciclo di vita di un agente durante un'intera simulazione.

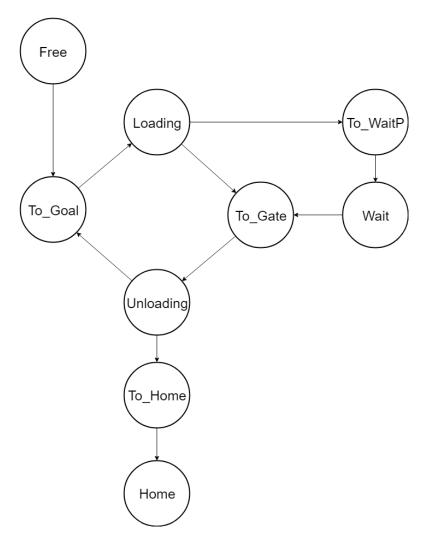
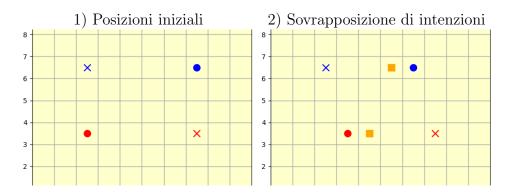


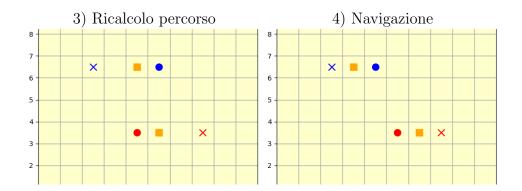
Figure 9: Transazioni tra stati di un AGV

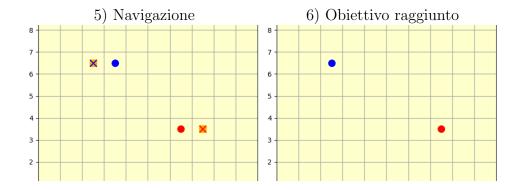
4.2.3 Algoritmo di navigazione

Navigazione libera. Algoritmo Lee [9] basato su BFS [10]

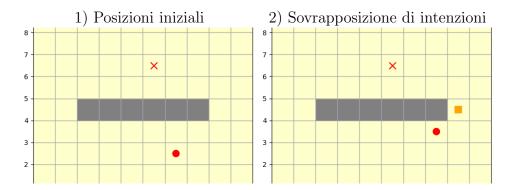
4.2.3.1 Esempio navigazione - Libero

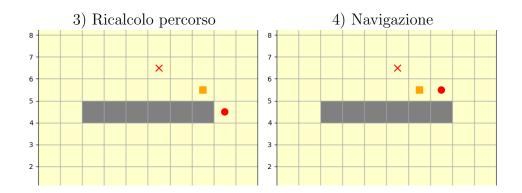


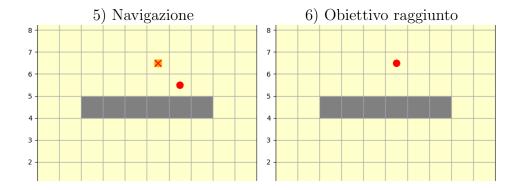




4.2.3.2 Esempio navigazione - Ostacolo







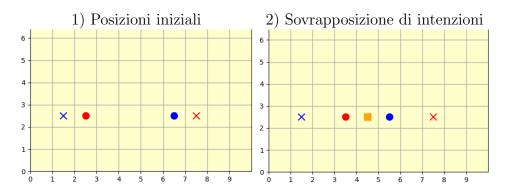
4.2.4 Gestione dei conflitti

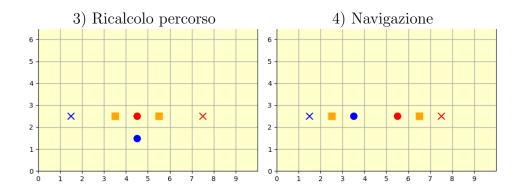
Il sistema di navigazione sopra descritto permette agli agenti di navigare in maniera ottimale su una mappa completamente statica, ciò che non varia nessun tipo di variazioni nel corso del loro percorso. Ovviamente un algoritmo di navigazione del genere porterebbe diverse problematiche, dato che durante la simulazione ci sono altri agenti che si muovono per l'ambiente. Proprio per questo motivo è stato necessario andare a progettare e realizzare un gestore dei conflitti di navigazione, in modo da risolvere qualsiasi problema potessero incontrare gli agenti durante il loro percorso.

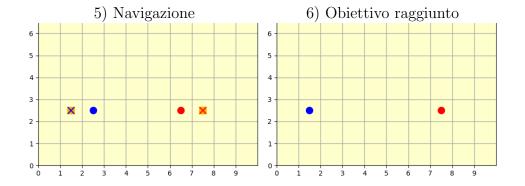
Si definisce come "conflitto" la situazione in cui un agente si trova ad avere un ostacolo imminente sul suo percorso designato in precedenza, obbligandolo a dover ricalcolare il percorso. Le possibili soluzioni a questo problema sono principalmente due:

- L'agente sta fermo per uno step temporale, andando a controllare se lo step successivo persiste ancora lo stesso conflitto o meno.
- L'agente ricalcola il percorso per arrivare alla sua destinazione, aggiungendo la posizione dove si è presentato il conflitto alla lista di posizioni non considerabili per la navigazione.

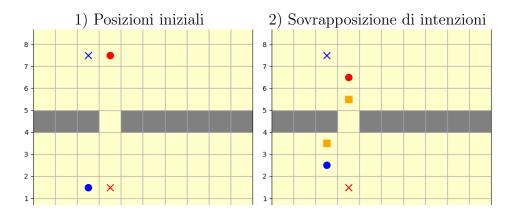
4.2.4.1 Esempio conflitto - Cambio direzione

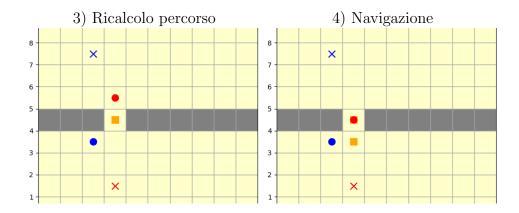


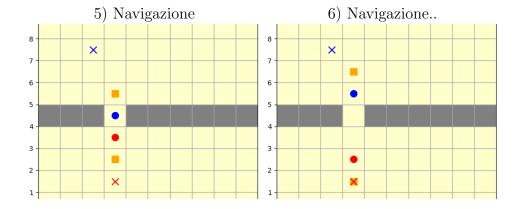




4.2.4.2 Esempio conflitto - Attesa







4.3 Metodo di gestione ordini

4.3.1 Behaviour type 1

Ciascun AGV esegue un singolo ordine.

4.3.2 Behaviour type 2

Ciascun AGV si occupa solamente di un certo gruppo di articoli.

4.3.3 Behaviour type 3

Ciascun AGV si occupa del primo articolo necessario al completamente degli ordini all'interno della lista in maniera progressiva.

5 Implementazione simulatore

Il sistema di simulazione è stato interamente sviluppato tramite il linguaggio di programmazione Python, andando ad usufruire in particolare di PycxSimulator.

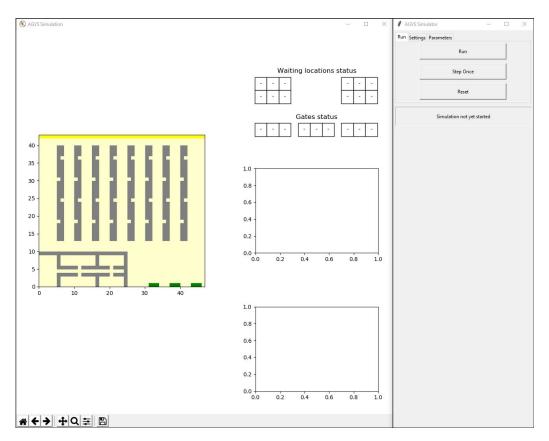
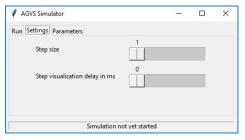


Figure 10: GUI del simulatore implementato





Settings:

Parameters:

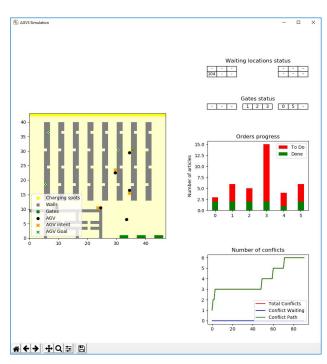


Figure 11: GUI del simulatore durante esecuzione

6 Simulazione

Questa fase si pone l'obiettivo di simulare il funzionamento dei vari comportamenti implementati nelle fasi precedenti andando a prendere un set di ordini in input predefinito e un numero di AGV variabile, raccogliendo dati statistici riguardanti le simulazioni per permettere un analisi complessiva delle performance.

6.1 Configurazioni simulate

In particolare, si è deciso di eseguire la simulazione su 12 diverse configurazione in modo da poter andare ad analizzare i risultati al variare del comportamento e del numero di AGV. Le configurazioni eseguite sono state quindi 12 e sono riportate di seguito:

- \bullet Behaviour type 1 Number of AGV 3 / 6 / 9 / 12
- \bullet Behaviour type 2 Number of AGV 3 / 6 / 9 / 12
- \bullet Behaviour type 3 Number of AGV 3 / 6 / 9 / 12

6.2 Lista degli ordini per simulazione

La lista di ordini considerata per effettuare la simulazione del sistema è stata scelta in maniera semi arbitraria. Come prima cosa infatti è stato indispensabile aggregare articoli appartenente a classi diverse nella stessa classe oppure al contrario dividere una singola classe di articoli in più sottoclassi. Tutto ciò ha permesso di ottenere un numero di classi adeguato alla simulazione sul sistema implementato.

Successivamente si sono selezionati N ordini casuali da quelli disponibili, mantenendo invariate le distribuzioni di classi degli articoli all'interno di essi.

E' possibile notare come gli ordini che indirizzati al cliente "CO" sono di gran lunga più numerosi rispetto a quelli indirizzati a "FI" e "MI": questo rispecchia la distribuzione di ordini suddivisi per cliente presente all'interno degli ordini realmente raccolti dalla logistica.

Inoltre è possibile vedere dai seguenti grafici come alcuni articoli compaiono molto più spesso all'interno di determinati clienti rispetto ad altri. Tutto ciò è stato mantenuto di proposito all'interno della lista degli ordini utilizzata

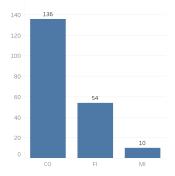


Figure 12: Numero di ordini associati ad ogni cliente.

per la simulazione in modo tale da renderla il più verosimile possibile e andare a considerare tutte quelle esigenze realmente presenti all'interno del contesto analizzato.

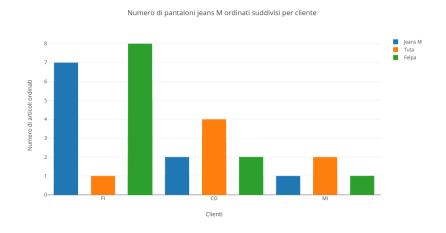


Figure 13: Numero di diversi articoli ordinati per cliente

6.3 Parametri di valutazione

Per poter valutare le performance di ciascuna configurazione è stato implementato un sistema di raccolta delle statistiche significative. In particolare, questo sistema permette di raccogliere i dati relativi a:

- Conflicts: numero di conflitti che sono stati rilevati durante la configurazione per ogni singolo AGV.
- Conflict Wait: numero di conflitti che sono stati rilevati durante la configurazione per ogni singolo AGV e che sono stati risolti con un AGV in attesa per un turno.
- Conflict Path: numero di conflitti che sono stati rilevati durante la configurazione per ogni singolo AGV e che sono stati risolti con un AGV che ricalcola il percorso per la sua destinazione.
- Waiting Gate: numero di timestep trascorsi da ciascun AGV all'interno delle aree di attesa.
- Articles: numero di articoli elaborati, e quindi portati ad uno specifico gate, da ciascun AGV.
- Moving Steps: numero di step, ovvero di spostamenti da una cella ad un'altra adiacente, di ciascun AGV.

Questi parametri sono stati raccolti ad ogni timestep della simulazione per ogni singolo AGV per ogni configurazione, così da poter analizzare i risultati che si otterrano secondo diversi punti di vista.

7 Analisi dei risultati

Questa fase si pone l'obiettivo di analizzare i dati raccolti dalla fase precedente di simulazione, con lo scopo finale di determinare quale risulta la configurazione migliore: prima di procedere è indispensabile però dare una definizione di "configurazione migliore".

Sicuramente una configurazione può essere considerata più performante di un'altra se impiega meno tempo per portare a termine la stessa mole di lavoro. Andando però a consideraro solo il tempo impegato si trascurano alcuni aspetti che sono indispensabili per una azienda reale come in questo caso. E' infatti indispensabile trovare anche un giusto compromesso sul numero di AGV, dato che rappresentano un costo non indifferente di acquisto e gestione da parte delle aziende.

Questo numero di AGV ideale si può andare a determinare considerando alcuni dei parametri raccolti nella fase di simulazione: infatti, nel caso in cui ci fosse un valore molto alto per quanto riguarda il parametro Waiting Gate significherebbe che alcuni AGV resi operativi sono rimasti in zona di attesa a lungo, e tutto ciò significa uno spreco di risorse.

Lo scopo di questa fase quindi è proprio quello di individuare quali parametri permettono di dichiarare che una configurazione è migliore rispetto un'altra, tenendo ben presente il contesto lavorativo ed economico in cui questa ricerca è collocata.

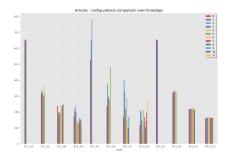
7.1 Dati raccolti dalle simulazioni

In questa sezione sono riportati, descritti e analizzati alcuni dei grafici generati dai dati raccolti durante la fase di simulazione e che sono stati considerati più rilevanti nel raggiungimento dello scopo di questa sezione.

FASE MOLTO IMPORTANTE CHE VA AD ANALIZZARE LE COSE PIUì IMPORTANTI SUI DATI RACCOLTI. POI I GRAFICI E COME VISUALIZZARLI SI GENERANO.. FA NIENTE PER IL MOMENTO

- Conflicts: osservazioni sui conflitti.. dove sono di più, perchè, infieriscono su performance? relativi grafici
- Waiting Gate: osservazioni sulle attese.. dove sono di più, perchè, infieriscono su performance? relativi grafici

• Waiting Gate: osservazioni sulle attese.. dove sono di più, perchè, infieriscono su performance? relativi grafici



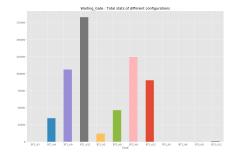


Figure 14: A really Awesome Image Figure 15: A really Awesome Image

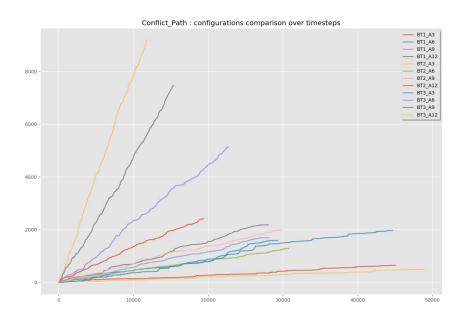


Figure 16: A really Awesome Image

8 Conclusioni

8.1 Lavori e sviluppi futuri

Implementazione algoritmo A* per navigazione Gestione della batteria Gestione di danni o rotture AGV

References

- [1] Tableau software, 2013.
- [2] Python Software Foundation, Python 3.6.7, 2008.
- [3] Inc. GitHub, Open source survey, 2017.
- [4] Massimo Cossentino Carmelo Lodato Salvatore Lopes Patrizia Ribino, Multi agent simulation for decision making in warehouse management., (2006)., ISBN 978-83-60810-39-2978-83-.
- [5] Yael Edan Sigal Berman, Edna Schechtman, Evaluation of automatic guided vehicle systems., (2006)., Contents lists available at ScienceDirect.
- [6] Wikipedia, Sistema complesso wikipedia, l'enciclopedia libera, 2018.
- [7] ______, Sistema multiagente wikipedia, l'enciclopedia libera, 2018.
- [8] _____, Agente intelligente wikipedia, l'enciclopedia libera, 2019.
- [9] Wikipedia contributors, Lee algorithm Wikipedia, the free encyclopedia, 2018, [Online; accessed 4-April-2019].
- [10] _____, Breadth-first search Wikipedia, the free encyclopedia, 2019, [Online; accessed 4-April-2019].
- [11] Chun Wong, Pycxsimulator, 2012.
- [12] Michael Wooldridge, An introduction to multiagent systems., (2002)., ISBN 978-0-471-49691-5.