

POLITECNICO DI TORINO

Corso di Laurea
in Ingegneria Matematica

Tesi di Laurea Magistrale

**Modellizzazione della distribuzione della
popolazione tra città su reti spaziali mediante la
teoria cinetica dei sistemi multiagente**



Relatori

prof. Andrea Tosin
prof. Nome Cognome

firma dei relatori

.....
.....

Candidato

Valerio Taralli

firma del candidato

.....

Anno Accademico 2025-2026

Ai miei genitori,
Elisabetta e Marco

INDICE

1	Introduzione	5
2	Teorie cinetiche dei sistemi multiagente	7
2.1	Descrizione cinetica classica	7
2.2	Descrizione cinetica retale	7
2.2.1	Impostazione	7
2.2.2	Algoritmi d'interazione	8
2.2.3	Interazioni azione-reazione	8
2.3	Derivazione dell'equazioni cinetiche	9
2.4	Nesso discreto-continuo	9
2.4.1	Ipotesi semplificative	9
2.4.2	Analisi della 1° IS	10
2.4.3	Analisi della 2° IS	10
2.4.4	Analisi della 1°, 2° e 3° IS	11
3	Simulazioni	13
4	Conclusioni	15

¹

1

INTRODUZIONE

2

TEORIE CINETICHE DEI SISTEMI MULTIAGENTE

2.1 DESCRIZIONE CINETICA CLASSICA

2.2 DESCRIZIONE CINETICA RETALE

2.2.1 Impostazione

La popolazione degli agenti evolve a causa delle interazioni con altri agenti connessi. Seguendo la teoria cinetica collisionale, l'ipotesi fondamentale ipotizzata è che solo le interazioni binarie siano rilevanti: le interazioni fra tre o più agenti possono essere trascurate.

Dopodiché, sia $X \in \mathcal{J}$ la posizione di un agente sul grafo $\mathcal{G} = (\mathcal{J}, \mathcal{E})$, ove \mathcal{J} è l'insieme dei vertici mentre \mathcal{E} dei lati di \mathcal{G} . Si assume che il grafico sia statico, ovvero che le connessioni tra agenti non varia nel tempo.

Si consideri, allora, un generico agente rappresentativo, il cui stato microscopico è descritto dal processo stocastico $(X, S_t)_{t \geq 0}$; la funzione $S_t : \Omega \rightarrow \mathcal{P}$ è una variabile aleatoria da uno spazio astratto Ω allo spazio delle popolazioni \mathcal{P} e indica la popolazione dell'agente al tempo $t \geq 0$. Tale variabile aleatoria evolve nel tempo per le interazioni binarie con altri agenti mediate dalle connessioni descritte da \mathcal{E} , definendo così un processo stocastico $\{S_t, t \in [0, +\infty)\}$.

Nel complesso di descrive statisticamente lo stato microscopico X, S_t dell'agente mediante una probabilità di misura $f = f(x, s, t)$, discreta in $x \in \mathcal{J}$ e continua in $s \in \mathcal{P}$. Pertanto si può dare alla f la seguente forma

$$f(x, s, t) = \frac{1}{N} \sum_{i \in \mathcal{J}} f_i(s, t) \otimes \delta(x - i), \quad (1)$$

ove $N \equiv |\mathcal{J}|$ è il numero totale d'agenti/vertici del grafo mentre $\delta(\cdot)$ denota la delta di Dirac centrata all'origine; d'altra parte

$$f_i = f_i(s, t) : \mathcal{P} \times [0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}_+$$

è la densità di probabilità della taglia S_t dell'agente $X = i$.

Logicamente si richiede

$$\int_{\mathcal{P}} f_i(s, t) ds = 1, \quad \forall t \geq 0, \forall i \in \mathcal{J},$$

che implica coerentemente

$$\int_{\mathcal{J}} \int_{\mathcal{P}} f(x, s, t) ds dx = 1 \quad \forall t \geq 0$$

28 **2.2.2 Algoritmi d'interazione**

29 Un algoritmo d'interazione è una regola che descrive come gli agenti intera-
 30 giscono a coppie e modificano di conseguenza il loro stato nel tempo; nel det-
 31 taglio, in un dato passo temporale $\Delta t > 0$ si assume che un agente $(X, S_t) \in$
 32 $\mathcal{J} \times \mathcal{P}$ cambi la sua popolazione a $S_{t+\Delta t} \in \mathcal{P}$ a seguito di un interazione con
 33 un altro agente $(X^*, S_t^*) \in \mathcal{J} \times \mathcal{P}$ secondo il successivo schema

$$S_{t+\Delta t} = (1-\Theta)S_t + \Theta S'_t, \quad (2)$$

34 ove $\Theta \in [0,1]$ è una variabile aleatoria che tiene in considerazione qualora l'in-
 35 terazione tra i due agenti effettivamente si manifesti ($\Theta=1$) o no ($\Theta=0$);
 36 d'altro canto $S'_t \in \mathcal{P}$ è la nuova popolazione ottenuta dall'agente (X, V_t) in
 37 seguito a un'interazione avvenuta.

38 Con maggiore dettaglio si pone

$$\Theta \sim \text{Bernoulli}(A(X, X^*), \Delta t), \quad (3)$$

39 il che significa che la probabilità che un'interazione avvenga è proporzio-
 40 niale al passo temporale d'interazione Δt mediante un nucleo d'interazione
 41 $A(X, X^*) = 1$, che contiene le informazioni sui lati del grafo, e quindi alle
 42 connessioni tra gli agenti, ponendo

$$A(X, X^*) = \begin{cases} 1 & \text{se } (X, X^*) \in \mathcal{E}, \\ 0 & \text{se } (X, X^*) \notin \mathcal{E}, \end{cases}$$

43 dove la coppia ordinata (X, X^*) denota il lato dal vertice X al vertice X^* ,
 44 per coerenza è necessario imporre $\Delta t \leq 1$ che impone un limite superiore
 45 al massimo passo temporale ammissibile, seppure tale condizione sia molto
 46 facile da verificare nella pratica.

47 La popolazione postinterazione è una variabile aleatoria $S'_t : \Omega \rightarrow \mathcal{P}$ dipen-
 48 dente in generale dagli stati preinterazione V_t, V_t^* degli agenti integranti:

$$V'_t(\omega) = \Psi(S_t(\omega), S_t^*(\omega), \omega), \quad \omega \in \Omega, \quad (4)$$

49 in cui $\Psi : \mathcal{P}^2 \times \Omega \rightarrow \mathcal{P}$ è funzione nota potenzialmente stocastica.

50 [...]

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \int_{\mathcal{P}} \varphi f_i ds = & \frac{1}{2N} \sum_{j \in \mathcal{J}} A(i, j) \int_{\mathcal{P}^2} (\varphi' - \varphi) f_i f_j^* ds ds_* \\ & + \frac{1}{2N} \sum_{j \in \mathcal{J}} A(j, i) \int_{\mathcal{P}^2} (\varphi'_* - \varphi_*) f_j f_i^* ds ds_*, \quad \forall i \in \mathcal{J}, \end{aligned} \quad (5)$$

51 ove gli argomenti di tutte le funzioni sono stati sottintesi, vale a dire

$$f_i \equiv f_i(s, t) \quad \forall i \in \mathcal{J}, \quad \varphi \equiv \varphi(s), \quad \varphi_* \equiv \varphi(s_*) \quad \text{e} \quad \varphi' \equiv \varphi(s').$$

52 **2.2.3 Interazioni azione-reazione**

53 Nel contesto delle città è chiaro che qualora una città-nodo interagisca con
 54 un'altra entrambe debbano variare il loro stato.

55 Sia S la città interagente e S^* quella subente, allora in un grafo diretto si
 56 può distinguere il senso d'interazione: quella *in avanti* avviene sse $(S, S^*) \in \mathcal{E}$
 57 mentre quella *in indietro* sse $(S^*, S) \in \mathcal{E}$; tuttavia questa distinzione è inutile
 58 in questo caso di grafo diretto con matrice d'adiacenza simmetrica. Pertanto
 59 l'agente (X^*, S_t^*) aggiorna la sua popolazione attraverso una regola analoga
 60 a quella dell'agente (X, S_t) :

$$S_{t+\Delta t}^* = (1 - \Theta)S_t^* + \Theta S_t^{*/}, \quad (6)$$

61 ove si osserva che la Θ è la stessa della (2) la cui legge dipende da $A(X, X^*)$
 62 ma non da $A(X^*, X)$; tale dettaglio è da tenere in considerazione nel caso
 63 in cui la matrice di adiacenza non sia simmetrica, ma in questo caso di
 64 simmetria non è rilevante. L'opinione postinterazione

$$S'_t(\omega) = \Psi_*(S_t^*(\omega), S_t(\omega), \omega), \quad \omega \in \Omega,$$

65 è definita mediante una funzione $\Psi_* : \mathcal{P}^2 \times \Omega \rightarrow \mathcal{P}$ potenzialmente diversa da
 66 Ψ .

67 Questo tipo d'interazione, prendendo come riferimento [1, § 2.2.1] sarà
 68 identificato come azione-reazione, e riassunto dall'algoritmo

$$[\text{AR}] = \begin{cases} S_{t+\Delta t} = (1 - \Theta)S_t + \Theta S'_t, \\ S_{t+\Delta t}^* = (1 - \Theta)S_t^* + \Theta S_t^{*/}. \end{cases} \quad (7)$$

69 Si conclude questa sezione osservando che gli agenti (X, S_t) , (X^*, S_t^*) sono
 70 campionati casualmente e uniformemente a ogni passo temporale.

71 2.3 DERIVAZIONE DELL'EQUAZIONI CINETICHE

72 2.4 NESSO DISCRETO-CONTINUO

73 È d'interesse esplorare il legame presente tra la (5) coll'equazione classica di
 74 Boltzmann **sss**.

75 2.4.1 Ipotesi semplificative

76 A questo scopo si possono fare tre principali ipotesi semplificative da applicare alla (5):

78 1° IS Si presuppone che il grafo sia completamente connesso e quindi che la
 79 matrice d'adiacenza sia unitaria $A \equiv I$.

80 2° IS Si assume che gli agenti siano indistinguibili:

$$f_i(s, t) = f_j(s, t) = f(s, t) \quad \forall i, j \in \mathcal{J}, \quad (8)$$

81 3° IS Si ipotizza che le interazioni siano simmetriche:

$$s' = \Psi(s, s_*) = \Psi_*(s_*, s), \quad \text{ove } s_* = \Psi_*(s, s_*). \quad (9)$$

82 2.4.2 Analisi della 1° IS

83 Con tal'ipotesi la (5) diventa

$$\frac{d}{dt} \int_{\mathcal{P}} \varphi f_i ds = \frac{1}{2N} \left[\sum_{j \in \mathcal{J}} \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi' - \varphi \rangle f_i f_j^* ds ds_* + \sum_{j \in \mathcal{J}} \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi'_* - \varphi_* \rangle f_j f_i^* ds ds_* \right],$$

84 e valutando la distribuzione marginale della (1) rispetto agli indici

$$F(s, t) \equiv \int_{\mathcal{J}} f(x, s, t) dx = \frac{1}{N} \sum_{i \in \mathcal{J}} f_i(s, t) \otimes \int_{\mathcal{J}} \delta(x - i) dx = \frac{1}{N} \sum_{i \in \mathcal{J}} f_i(s, t), \quad (10)$$

85 che corrisponde a una media tra le distribuzioni dei singoli agenti, si ricava

$$\frac{d}{dt} \int_{\mathcal{P}} \varphi f_i ds = \frac{1}{2} \left[\int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi' - \varphi \rangle f_i F^* ds ds_* + \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi'_* - \varphi_* \rangle F f_i^* ds ds_* \right];$$

86 mediando ora rispetto a tutti gli agenti, si ha

$$\frac{d}{dt} \int_{\mathcal{P}} \varphi F ds = \frac{1}{2} \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi' - \varphi + \varphi'_* - \varphi_* \rangle FF^* ds ds_*, \quad (11)$$

87 la quale è formalmente analoga a quella classica di Boltzmann **sss**. Ciò
88 significa che con tal'ipotesi semplificativa, nonostante gli agenti siano di-
89 stinti, questi si possono vedere come indistinguibili purché si consideri la
90 distribuzione media (10).

91 Tale risultato è anche confermato a livello pratico nell'algoritmo 1 ove una
92 matrice d'adiacenza unitaria porta ad avere un algoritmo del tutto analogo a
93 quello classico; pertanto l'unica distribuzione che può calcolare 1 è proprio
94 quella media F.

95 2.4.3 Analisi della 2° IS

96 La previa discussione suggerisce di studiare anche il caso in cui gli agenti
97 siano effettivamente indistinguibili; tuttavia, prima di affrontarlo assieme
98 alla prima ipotesi risulta interessante analizzare tale ipotesi isolatamente.
99 Pertanto la (5) diventa

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \int_{\mathcal{P}} \varphi f ds &= \frac{1}{2N} \sum_{j \in \mathcal{J}} A(i, j) \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi' - \varphi \rangle ff^* ds ds_* \\ &\quad + \frac{1}{2N} \sum_{j \in \mathcal{J}} A(j, i) \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi'_* - \varphi_* \rangle ff^* ds ds_*, \end{aligned}$$

100 che sommata su tutti gli indici porta a

$$\frac{d}{dt} \int_{\mathcal{P}} \varphi f ds = \frac{1}{2N^2} \sum_{i, j \in \mathcal{J}} A(i, j) \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi' - \varphi + \varphi'_* - \varphi_* \rangle ff^* ds ds_*,$$

101 e definendo $L \equiv \sum_{i, j \in \mathcal{J}} A(i, j)$ si arriva a

$$\frac{d}{dt} \int_{\mathcal{P}} \varphi f ds = \frac{L}{N^2} \left[\frac{1}{2} \sum_{i, j \in \mathcal{J}} A(i, j) \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi' - \varphi + \varphi'_* - \varphi_* \rangle ff^* ds ds_* \right]. \quad (12)$$

Algorithm 1 Algoritmo di Monte Carlo per equazioni di tipo su un grafo

Require: adjacency matrix \mathbf{M} ; initial state $V_0 \in \mathcal{O}^N$; time step $\Delta t > 0$; final time $T > 0$

- 1: $\tilde{V} \leftarrow V_0$
- 2: $t \leftarrow 1$
- 3: **for** $t < T$ **do**
- 4: $\langle \varphi \rangle(t) \leftarrow \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \varphi(\tilde{V}(i))$
- 5: $V \leftarrow \tilde{V}$
- 6: $P \leftarrow$ random permutation of $\{1, \dots, N\}$
- 7: $p_1 \leftarrow (P(1), \dots, P(N/2))$
- 8: $p_2 \leftarrow (P(N/2+1), \dots, P(N))$
- 9: $i \leftarrow 1$
- 10: **for** $i < N/2$ **do**
- 11: $\Theta \sim \text{Bernoulli}(B(p_1(i), p_2(i)) \Delta t)$
- 12: $\tilde{V}(p_1(i)) \leftarrow V(p_1(i))(1 - \Theta) + \Psi(V(p_1(i)), V(p_2(i)))\Theta$
- 13: $\tilde{V}(p_2(i)) \leftarrow V(p_2(i))(1 - \Theta) + \Psi_*(V(p_2(i)), V(p_1(i)))\Theta$
- 14: $i \leftarrow i + 1$
- 15: **end for**
- 16: $t \leftarrow t + \Delta t$
- 17: **end for**

In questo contesto il rapporto $L/N^2 \in [0, 1]$ rappresenta topologicamente simile è la rete a una completamente connessa¹; d'altra parte l'equazione è analoga a quella classica di Boltzmann **sss**.

Dunque l'indistinguibilità degli agenti ha una notevole conseguenza sulla (5), riassumendo l'effetto complessivo del grafo al solo coefficiente L/N^2 che quindi ne rappresenta gli ultimi bagliori prima di una sua totale scomparsa per la **1° IS**.

2.4.4 Analisi della **1°, 2° e 3° IS**

Visto che vale **1° IS** si può partire dalla (11) nella quale la distribuzione media (10) diventa per **2° IS**

$$F(s, t) = \frac{1}{N} \sum_{i \in \mathcal{I}} f_i(s, t) \stackrel{2^\circ}{=} \frac{1}{N} \sum_{i \in \mathcal{I}} f(s, t) = f(s, t),$$

ossia la F coincide con quella di tutti gli agenti², essendo questi, appunto, indistinguibili.

In tal modo la (11) diventa

$$\frac{d}{dt} \int_{\mathcal{P}} \varphi f ds = \frac{1}{2} \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi' - \varphi + \varphi'_* - \varphi_* \rangle f f^* ds ds_*,$$

¹ Difatti L è interpretabile come il numero di lati presenti in un grafo diretto e che ha come limite superiore proprio N^2 , ossia il numero totale di coppie [e quindi lati] dati N nodi.

² Si noti anche che la perdita della dipendenza della distribuzione media dal numero di nodi N è coerente colla situazione in cui $N \rightarrow \infty$, condizione fondamentale analoga a casi classici come lo studio del gas nel quale $N \gg 1$ ben approssima il limite.

115 che unita all 3° IS porta all'equivalenza (mediante il cambio di variabili $s_* = s$
116 e $s = s_*$)

$$\int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi'_* - \varphi_* \rangle f f_* ds ds_* = \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi' - \varphi \rangle f f^* ds ds_*,$$

117 e quindi a

$$\frac{d}{dt} \int_{\mathcal{P}} \varphi f ds = \int_{\mathcal{P}^2} \langle \varphi' - \varphi \rangle f f^* ds ds_*,$$

118 che equivale alla formula classica di Boltzmann con interazioni simmetri-

119 che ~~sss~~ usata classicamente per modellizzare la distribuzione dell'energia

120 cinetica tra una popolazione di particelle di un gas.

3 | SIMULAZIONI

123

BIBLIOGRAFIA

124

125

126

127

- [1] Marco Nurisso, Matteo Raviola e Andrea Tosin. «Network-based kinetic models: Emergence of a statistical description of the graph topology». In: *European Journal of Applied Mathematics* (2024), pp. 1–22. doi: [10.1017/S0956792524000020](https://doi.org/10.1017/S0956792524000020).