

# Appunti dal corso Introduzione ai Sistemi Complessi

Grufoony

4 novembre 2021

## 1 Sistema Complesso

**Definizione 1.1.** *Sistema Complesso è un sistema dinamico composto da sottosistemi interagenti tra loro.*

Per lo studio di un sistema complesso si usa solitamente un approccio olistico, ossia studiando prevalentemente le proprietà macroscopiche del sistema totale, senza considerare i singoli sottosistemi. Un'osservazione importante che va effettuata è che un sistema complesso **prevede**, non descrive. Alcune delle proprietà principali sono:

- **complessità:** presenza di molti d.o.f. (molti sottosistemi)
- **proprietà emergenti:** derivano dal grande numero di sottosistemi. Ad esempio possiamo definire *fluida* un insieme di molte particelle ma la particella singola non può essere fluida.
- **autorganizzazione:** i sistemi complessi sono ibridi, ossia metà stocastici e metà deterministici. Per studiarli devo dare ugual peso a entrambi gli aspetti.

## 2 Distribuzioni

Vediamo ora una serie di distribuzioni e teoremi ad esse legati che ci aiuteranno nell'analisi dei sistemi.

**Definizione 2.1.**

- *Gaussiana*  
$$\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$
- *Esponenziale*  
$$\rho(x) = \frac{1}{k} e^{-\frac{x}{k}}$$
- *Potenza*  
$$\rho(x) \propto \frac{1}{x^a}, \text{ con } a > 0$$

**Definizione 2.2.** *Momenti di una distribuzione:*

$$\langle x^k \rangle = \int_{-\infty}^{+\infty} x^k \rho(x) dx$$

**Teorema 2.1.** *Invarianza di scala:*

se  $\rho(x) \propto \frac{1}{x^a}$  allora posto  $y = \lambda x$  si ha  $\rho(y) = \frac{\lambda^a}{x^a} \propto \frac{1}{y^a}$

**Teorema 2.2.** *Limite centrale:*

Siano  $x_k$  variabili casuali indipendenti, allora:

$$\lim_{N \rightarrow \infty} z = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{k=1}^N x_k = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}}$$

Ora possiamo dare una definizione di probabilità:

**Definizione 2.3.** *Probabilità:*

$$p(x \in [a, b]) = \int_a^b \rho(x) dx$$

**Definizione 2.4.** *Probabilità cumulata:*

$$p(x \leq a) = \int_{-\infty}^a \rho(x) dx$$

### 3 Costruzione di un modello

Punto fondamentale di un sistema complesso è costruire un modello matematico che riesca a riprodurre le sue caratteristiche fondamentali, per poi studiarlo. La prima cosa da definire è l'*ambiente* in cui ci troviamo. Questo può essere neutro o avere caratteristiche, ad esempio una distribuzione di nutrimento (per sistemi biologici). Altro punto fondamentale è definire *spazio e tempo*. Spesso non fa differenza la scelta di spazi e tempi discreti rispetto ai continui, quindi è preferibile assumere una discretizzazione iniziale per poi passare al continuo successivamente. Una volta definito lo spazio bisogna poi decidere le condizioni al contorno, ossia il comportamento ai bordi. Posso a questo punto avere *barriere* di tre tipi:

- **riflettenti**, dove ho un bordo *non* oltrepassabile. Si crea quindi un fenomeno di **attrattività delle pareti**.
- **periodico**, dove ho i bordi coincidenti (esco da una parte e rientro dall'altra). Lo spazio assume in questo caso una forma toroidale.
- **assorbenti**, dove gli oggetti "uscenti" vengono distrutti. In questo caso bisogna di introdurre delle *sorgenti* nel modello per evitare di perdere tutti i soggetti.

Si nota facilmente come più piccolo sia il modello, più importante sia il contributo degli effetti di bordo.

Nella maggior parte dei sistemi non tutti i soggetti hanno le stesse caratteristiche: si definiscono allora **classi** di appartenenza, legate tra loro da relazioni matematiche.

#### 3.1 Random Walk 1D

Il modello più basilare di sistema complesso è sicuramente la random walk su una retta, ossia un punto che ogni istante di tempo decide in maniera casuale se spostarsi a destra o a sinistra. Sia  $p = \frac{1}{2}$  la probabilità di muoversi verso destra (quindi anche a sinistra) di un passo  $\Delta x$ . Si hanno:

- {R}:  $p(t + \Delta t) = x(t) + \Delta x$
- {L}:  $p(t + \Delta t) = x(t) - \Delta x$

Dopo  $n$  passi si ha quindi  $p(n\Delta t) = x_0 + \sum_k \xi_k \Delta x$  con  $\xi(t) = \pm 1$ . Inoltre si può verificare che  $\langle \xi_k \rangle = 0$ ,  $\langle \xi_k^2 \rangle = 1$ ,  $\langle \xi_k \xi_h \rangle = \langle \xi_k \rangle \langle \xi_h \rangle$ ,  $k \neq h$ . Per il teorema del limite centrale si ha:  $\sum_k^n \xi_k \Delta x = \sqrt{n\Delta t} \left( \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_k^n \xi_k \right) \frac{\Delta x}{\sqrt{\Delta t}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi Dt}} e^{-\frac{z^2}{2Dt}}$ , con  $z$  variabile gaussiana. Introducendo il concetto di diffusione:

**Definizione 3.1.** *Diffusione.*  $D = \frac{\Delta x^2}{\Delta t}$

si può descrivere l'evoluzione del sistema come  $x(t) = x_0 + z\sqrt{Dt}$ . Si utilizza  $\sqrt{n}$  per normalizzare in quanto è l'unico esponente non divergente. La varianza della gaussiana cresce nel tempo, infatti calcolando i momenti della distribuzione si trova  $\langle x(t) \rangle = x_0$ ,  $\langle (x(t) - x_0)^2 \rangle = Dt$ . Se la topologia del sistema fosse una circonferenza (e non una retta), si avrebbe un rilassamento esponenziale a una situazione stazionaria.

## 3.2 Random Walk 2D

Volendo espandere il modello di random walk ad uno spazio 2D si nota subito come, essendo ogni asse indipendente dall'altro, si possa semplicemente comporre due gaussiane:

$$(x, y) \simeq \frac{1}{2\pi\Delta t} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\Delta t}} = \rho(x, y, t) \quad (1)$$

Dove la diffusione segue la definizione precedente ed è la stessa in tutte le direzioni. La funzione  $\rho(x, y, t)$  rappresenta di fatto la probabilità che il soggetto in analisi si trovi in un volume  $\Delta x \Delta y$ . Si può riscrivere la relazione precedente in coordinate polari ottenendo:

$$\rho(r, \theta, t) = \frac{r}{2\pi\Delta t} e^{-\frac{r^2}{2\Delta t}} \quad (2)$$

studiando più semplicemente l'allontanamento dall'origine. In particolare, l'allontanamento medio risulta:

$$\langle r \rangle = \int_0^\infty \rho(r, \theta, t) r dr = \sqrt{\frac{\pi}{2}} \Delta t \quad (3)$$

e la densità diminuisce quindi esponenzialmente.

## 3.3 Modello Economico

Si vuole ora costruire un primo modello legato alla realtà simulando, per quanto grossolanamente, l'economia globale.

Supponiamo di avere  $M$  individui con  $n$  soldi ciascuno, che si muovono su una griglia secondo una Random Walk 2D. Ogni qualvolta due individui si trovino sulla stessa

cella questi si scambiano 1 soldo con probabilità  $p = \frac{1}{2}$ . **Caso limite:** se si incontra un povero ( $n = 0$ ), si gioca lo stesso (gioco scorretto) per permettere a tutti di uscire dalla povertà. Il sistema ha quindi i seguenti limiti:

$$\begin{cases} \sum_k n_k = N \\ n_k \geq 0 \end{cases} \quad (4)$$

con  $N$  costante, quindi non si ha creazione/distruzione di denaro. La probabilità di trovare un individuo con  $n$  soldi è:

$$p(n) = \frac{\binom{M+N-2-n}{M-2}}{\binom{M+N-1}{N-1}} \quad (5)$$

e, ponendo  $\bar{n} = \frac{N}{M}$ , si può calcolare:

$$\lim_{M \rightarrow \infty} \frac{1}{\bar{n}} \left(1 - \frac{n}{M}\right)^M = \frac{1}{\bar{n}} e^{-\frac{n}{\bar{n}}} \quad (6)$$

quindi la probabilità segue un decadimento esponenziale.

Il modello prevede quindi:

- molti poveri e pochi ricchi (ma praticamente nessun super-ricco)
- esiste un tempo in cui un povero diventa ricco (e viceversa)
- simile alla distribuzione di energia di Maxwell-Boltzmann
- se chi è ricco pagasse di più si otterrebbe una curva a campana

Tuttavia osservando i dati sperimentali si nota una discrepanza: nella realtà la probabilità sembra seguire una legge a potenza piuttosto che esponenziale.