

14 Processi a salto

Processo di nascita e morte 14.1, p. 55
 Applicazione a processo con Rate di passaggio . .
 14.2, p. 55

Prendiamo di nuovo l'equazione differenziale CK (4.1) e concentriamoci sulla parte che abbiamo trascurato fino a questo punto: il processo a salti.

14.1 Processo di nascita e morte

Prendiamo un processo con la probabilità di transizione ω :

$$\omega(x|x', t) = t^+(x')\delta_{x,x'+1} + t^-(x')\delta_{x,x+1}.$$

In cui $t^\pm(x')$ sono le probabilità di nascita o di morte per un individuo in x , quindi per la popolazione x si ha:

$$\begin{cases} x \rightarrow x+1 \text{ con prob. } t^+(x) \\ x \rightarrow x-1 \text{ con prob. } t^-(x) \end{cases}.$$

Stiamo valutando come variabile x l'andamento del numero degli individui della popolazione. La probabilità di trovarsi in un certo punto x è quindi data dalla parte discontinua della equazione di Chapman-Kolmogorov:

$$\begin{aligned} \partial_t P(x, t|x', t') = & t^+(x-1)P(x-1, t|x', t') + \\ & + t^-(x+1)P(x+1, t|x', t') + \\ & - (t^+(x) + t^-(x))P(x, t|x', t'). \end{aligned}$$

Proviamo a risolvere questa equazione in modo analogo a quanto fatto per la Fokker-Plank. Cerchiamo la distribuzione di equilibrio:

$$\partial_t P_s(x) = 0.$$

$$\begin{aligned} 0 = & t^+(x-1)P_s(x-1, t|x', t') + \\ & + t^-(x+1)P_s(x+1, t|x', t') + \\ & - (t^+(x) + t^-(x))P_s(x, t|x', t'). \end{aligned}$$

Quindi possiamo scrivere una equazione per la conservazione della corrente:

$$J(x+1) - J(x) = 0 \quad (14.1)$$

In cui la corrente è definita come:

$$J(x) = t^-(x)P_s(x) - t^+(x-1)P_s(x-1) \quad (14.2)$$

Scegliamo le condizioni al contorno: identifichiamo con $x=0$ il primo sito, le condizioni al contorno scelte sono tali per cui la transizione $(x=0) \rightarrow (x=-1)$ è posta nulla. In questo modo si modella un processo di nascita e morte in cui il numero di individui di una specie non può scendere sotto lo zero.

$$t^-(0) = 0.$$

La condizione sul propagatore diventa:

$$P(x, t|x', t') = 0 \quad \text{se } x < 0 \parallel x' < 0.$$

Si hanno quindi delle conseguenze su $J(0)$:

$$J(0) = t^-(0)P_s(0) - t^-(0)P_s(-1) = 0 \quad (14.3)$$

Sfruttando l'identità 14.1 applicata a $(x+1, x)$, $(x, x-1)$, ... fino a $(1, 0)$ si arriva a dimostrare che, per via della 14.3:

$$J(x) - J(0) = 0 \implies J(x) = 0.$$

Questo risultato (oltre a dirci che il sistema presenta il bilancio dettagliato) ci permette di trovare la distribuzione di equilibrio utilizzando la definizione di $J(x)$ (14.2):

$$P_s(x) = \frac{t^+(x-1)}{t^-(x)} P_s(x-1).$$

Risolvendo tale equazione definita per ricorrenza:

$$P_s(x) = P_s(0) \prod_{z=1}^x \frac{t^+(z-1)}{t^-(z)}.$$

14.2 Applicazione a processo con Rate di passaggio

Immaginiamo un processo in cui i rate di passaggio t^\pm possono essere scritti come:

$$\begin{cases} t^+(x) = k_2 a \\ t^-(x) = k_1 x \end{cases}.$$

Stiamo studiando un sistema di popolazioni in cui ho l'equilibrio tra la popolazione X e la popolazione A che ha un rate di nascita fissato $k_2 a$.

La master equation si esprime come:

$$\begin{aligned} \partial_t P(x, t) = & k_2 a P(x-1, t) + \\ & + k_1 (x+1) P(x+1, t) + \\ & - (k_1 x + k_2 a) P(x, t). \end{aligned}$$

Per trovare la distribuzione di equilibrio utilizziamo la funzione generatrice:

$$G(s, t) = \sum_{x=0}^{\infty} s^x P(x, t).$$

Notiamo che vale la seguente:

$$x s^x P(x, t) = s \partial_s s^x P(x, t).$$

Quindi otteniamo una equazione per $G(s, t)$:

$$\begin{aligned} \partial_t G(s, t) = & k_2 a s G(s, t) + k_1 \partial_s G(s, t) + \\ & - k_1 s \partial_s G(s, t) - k_2 a G(s, t) = \\ = & k_2 a (s-1) G(s, t) + k_1 (1-s) \partial_s G(s, t). \end{aligned}$$

Questa equazione alle derivate parziali può essere risolta con il metodo delle caratteristiche. Prima di

applicare il metodo è necessario effettuare il cambio di variabile:

$$\begin{aligned}\phi &= \ln G. \\ \implies \phi_t + k_1(s-1)\phi_s - k_2a(s-1) &= 0.\end{aligned}$$

A questo punto si ottengono le due equazioni differenziali che ci portano alla soluzione:

$$\begin{aligned}dt &= \frac{ds}{k_1(s-1)} \\ \frac{ds}{k_1} &= \frac{d\phi}{k_2a}.\end{aligned}$$

Dalla prima si ottiene:

$$u_1 = t - \frac{\ln(s-1)}{k_1}.$$

dalla seconda invece:

$$u_2 = \frac{s}{k_1} - \frac{\phi}{k_2a} = f(e^{-k_1t}(s-1)) = f(e^{-k_1u_1}).$$

Se ne conclude che

$$\phi = f(e^{-k_1u_1}(s-1)) + \frac{sk_2a}{k_1}.$$

E quindi abbiamo la G :

$$G = \exp\left(\frac{k_2as}{k_1}\right) f(e^{-k_1u_1}(s-1)).$$

Notiamo che all'interno dell'esponenziale abbiamo s mentre nella funzione f compare il termine $(s-1)$. Possiamo allora moltiplicare la G per una costante (essendo f arbitraria) e riscrivere il tutto come:

$$G = \exp\left(\frac{k_2a(s-1)}{k_1}\right) f(e^{-k_1u_1}(s-1)) \quad (14.4)$$

Non sarebbe possibile sostituire $s-1 \rightarrow s$ all'interno di f perché così facendo si sbaglierebbe la dipendenza dal tempo della funzione u_1 (t e $\ln(s-1)$ hanno lo stesso andamento poiché u_1 costante).

Prima di procedere possiamo notare che, per la proprietà di completezza di $P(x, t)$ si ha:

$$G(1, t) = \sum P(x, t) = 1.$$

Questo implica nella 14.4 che:

$$f(0) = 1.$$

Nel metodo delle caratteristiche per trovare la forma della f dobbiamo inserire le condizioni iniziali.

Condizioni iniziali a δ .

supponiamo che nello stato iniziale la popolazione sia N (vuol dire che la probabilità diventa una δ in N):

$$P(x, 0|N, 0) = \delta_{x,N} \implies G(s, 0) = s^N.$$

In cui N è un numero arbitrario. Sostituendo nella 14.4 con $t = 0$ si ottiene:

$$f(s-1) \exp\left(\frac{k_2a}{k_1}(s-1)\right) = s^N.$$

Invertendo l'espressione si ha la f :

$$\begin{aligned}f(s-1) &= s^N \exp\left((s-1)\frac{k_2a}{k_1}\right) = \\ &= \exp\left(-(s-1)\frac{k_2a}{k_1}\right) (s-1+1)^N.\end{aligned}$$

Adesso reintroduciamo questa sempre nella 14.4 ricordando di sostituire, nella f il termine $s-1$ con $(s-1)e^{-k_1t}$.

$$\begin{aligned}G(s, t) &= \exp\left(\frac{k_2a}{k_1}(s-1)\right) ((s-1)e^{-k_1t} + 1)^N. \\ &\quad \cdot \exp\left(-(s-1)e^{-k_1t}\frac{k_2a}{k_1}\right).\end{aligned}$$

Il problema è formalmente risolto, tuttavia non si risale analiticamente al propagatore P tramite questa funzione caratteristica.

La funzione G ci permette comunque di trovare il valor medio della popolazione:

$$\begin{aligned}\langle x \rangle_t &= \partial_s G(s, t)|_{s=1} = \frac{k_2a}{k_1}(1 - e^{-k_1t}) + Ne^{-k_1t} \\ \langle x^2 \rangle_t &= \partial_{s^2}^2 G(s, t)|_{s=1} = \langle x \rangle_t^2 - Ne^{-2k_1t}.\end{aligned}$$

Visto che asintoticamente il sistema presenta una caratteristica tipica della Distribuzione di Poisson: $\sigma^2 \rightarrow \mu$. Inoltre il valore della media per $t \rightarrow \infty$ è quello atteso se si scrive una semplice equazione del moto per la x a stazionarietà:

$$0 = \dot{x} = -k_1x + k_2a \implies x_s = \frac{k_2a}{k_1}.$$

Condizioni iniziali Poissoniane

Supponiamo che la popolazione iniziale avesse una distribuzione di probabilità poissoniana del tipo:

$$P(x, 0) = e^{-a_0} \frac{a_0^x}{x!}.$$

In tal caso la funzione caratteristica all'istante iniziale si può riscrivere tramite lo sviluppo dell'esponenziale:

$$\begin{aligned}G(s, 0) &= \sum s^x P(x, 0) = \\ &= \sum_x (sa_0)^x \frac{e^{-a_0}}{x!} = \\ &= e^{-a_0} e^{sa_0} = e^{a_0(s-1)}.\end{aligned}$$

Con passaggi analoghi a quelli per il caso precedente siamo in grado di trovare la f e reinserirla in $G(s, t)$ ottenendo:

$$\begin{aligned}G(s, t) &= \exp\left((s-1)\frac{k_2a}{k_1}\right) \times \\ &\quad \times \exp\left((s-1)e^{-k_1t}\left(a_0 - \frac{k_2a}{k_1}\right)\right) = \\ &= \exp\left((s-1)\left[a_0e^{-k_1t} + \frac{k_2a}{k_1}(1 - e^{-k_1t})\right]\right).\end{aligned}$$

Notiamo che la struttura della trasformata di una poissoniana è rimasta anche nella $G(s, t)$, solo che a differenza della $G(s, 0)$ il termine a_0 è stato sostituito da un termine $\alpha(t)$ tale che:

$$\alpha(t) = a_0 e^{-k_1 t} + \frac{k_2 a}{k_1} (1 - e^{-k_1 t}).$$

Quindi:

$$G(s, t) = \exp((s - 1)\alpha(t)).$$

Applicando un'antitrasformata possiamo risolvere nello spazio reale:

$$P(x, t) = \frac{e^{-\alpha(t)}}{x!} [\alpha(t)]^x.$$

Quindi la soluzione con queste condizioni iniziali è una poissoniana "traslata".

Si ha che in generale che lavorare con la Master Equation è complicato ma per questo caso specifico siamo stati in grado di ottenere la distribuzione.

Potrebbe essere utile trovare il sistema per passare dalla Master-Equation alla Fokker-Plank in modo da applicare i metodi risolutivi discussi nelle precedenti sezioni.