

Corso di "Biologia dei Sistemi" A.A. 2016/17

Modelli di popolazioni monospecie

Prof. Carlo Cosentino

Dipartimento di Medicina Sperimentale e Clinica Università degli Studi Magna Graecia di Catanzaro tel: 0961-3694051

carlo.cosentino@unicz.it http://bioingegneria.unicz.it/~cosentino http://wpage.unina.it/carcosen

- Lo studio e la modellistica delle dinamiche di popolazioni è uno degli argomenti classici della matematica applicata alla biologia
- ▲ I modelli sono applicabili a una molteplicità di sistemi
 - ♦ Popolazioni umane
 - ♦ Popolazioni animali
 - ♦ Colonie di insetti
 - ♦ Colonie batteriche
 - ♦ Studio di ecosistemi
 - ♦ Colture cellulari
- Lo scopo principale è quello di effettuare predizioni mediante simulazioni

- △ E' un modello della crescita di una popolazione di conigli e risale al 1202
- Un grosso impulso allo studio dei modelli di popolazioni viene dall'ecologia, dove le applicazioni sono molteplici:
 - ♦ Relazione tra specie ed ambiente
 - ♦ Interazione/competizione prede-predatori
 - ♦ Evoluzione di specie resistenti ai pesticidi



L. Fibonacci (1170-1250)



🕏 Popolazioni mono e multispecie

- ▲ La prima classificazione dei sistemi di popolazioni può essere effettuata sulla base delle specie presenti
 - → Popolazione monospecie: tutti gli individui della popolazione sono della stessa specie, ossia hanno le medesime caratteristiche
 - → Popolazione multispecie: gli individui della popolazione hanno caratteristiche differenti e sono accomunabili in sottogruppi in base a tali caratteristiche

- I modelli di popolazione monospecie sono soprattutto utili in studi di laboratorio, ad es. per prevedere la crescita di una coltura batterica
- ▲ Tuttavia, essi possono essere anche applicati a popolazioni multispecie, laddove si vogliano analizzare isolatamente particolari sottosistemi

- \triangle Sia N(t) il numero di individui della specie all'istante t
- ▲ Il secondo passo consiste nell'individuare quali sono i fattori che influenzano il cambiamento dello stato
 - ♦ Nascita
 - ♦ Morte
 - ♦ Migrazione

⁄ G Modello base di p. monospecie

Possiamo quindi scrivere una prima relazione semi-analitica

$$\frac{dN(t)}{dt} = \text{tasso nascita} - \text{tasso morte} + \text{tasso migrazione}$$

- A Si noti che, a rigore, il modello dovrebbe essere discreto, poiché il numero di individui, N, può assumere solo valori interi
- ▲ In pratica N si può assumere reale, in modo da avere un modello continuo le cui dinamiche sono più facili da analizzare
- ♠ Per valori elevati di N la differenza è trascurabile

- Un'equazione di questo tipo si chiama equazione di conservazione della popolazione e si ottiene mediante un bilancio dei flussi entranti ed uscenti, come in molti altri campi dell'ingegneria
- Modelliamo i singoli termini, anche in questo caso non esiste un'unica scelta, e scelte diverse portano a modelli con caratteristiche differenti
- ★ Tipicamente si assume che i tassi di generazione e di degradazione di una specie siano proporzionali al livello di espressione della specie



G Modello di Malthus

▲ Tale ipotesi si traduce nel seguente modello (si trascuri per adesso il tasso di migrazione)

$$\frac{dN(t)}{dt} = bN(t) - dN(t)$$

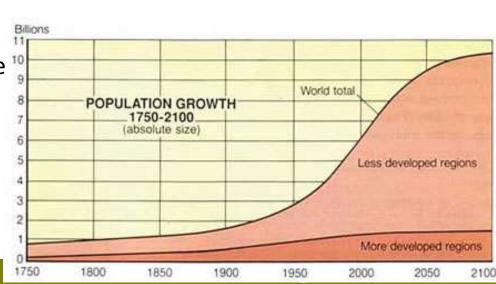


T.R. Malthus (1766-1834)

- dove b e d assumono valori costanti e positivi e rappresentano il coefficiente di crescita e il coefficiente di mortalità rispettivamente.
- △ Otteniamo un'eq. differenziale ordinaria lineare a coefficienti costanti, la cui soluzione si può calcolare analiticamente dato il livello iniziale $N(0)=N_0$

G Analisi del modello di Malthus

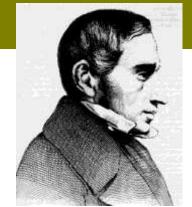
- riangle La soluzione è $N(t) = N_0 e^{(b-d)t}$
- △ Cerchiamo ora di capire se il modello è realistico
- Possiamo avere due casi
 - $*b > d \Rightarrow$ La popolazione cresce indefinitamente
 - $*b < d \Rightarrow$ La popolazione decresce fino ad estinguersi
- ▲ Il modello è troppo semplicistico per risultare realistico
 - Andamento della popolazione mondiale ⇒



- △ Nel 1975 il 18% circa della popolazione viveva in paesi con tasso di nascita al di sotto della soglia di ricambio (ossia 2.1 bambini per donna)
- Nel 1997 la percentuale era salita al 44% e nel 2015 le Nazioni Unite prevedono che salirà al 67%
- △ Ogni giorno avvengono 10⁸ atti sessuali, risultanti in 910000 concepimenti, di cui la metà sono involontari e produrranno 150000 aborti, un terzo dei quali sarà condotto in condizioni non sicure, provocando 500 morti
- ▲ Il modello è chiaramente troppo semplificato!!!



▲ Dall'analisi dei dati sperimentali e di quelli estrapolati si può evidenziare un fenomeno di **saturazione**



P.F. Verhulst (1804-1849)

▲ Il matematico belga Pierre François Verhulst propose il seguente modello, noto anche come equazione logistica

$$\frac{dN(t)}{dt} = r \left(1 - \frac{N(t)}{K}\right) N(t)$$

dove r e K sono costanti positive

△ L'idea di base è che il coefficiente di generazione sia funzione del livello attuale di popolazione, *N*

$$b(t) = r(1 - N(t)/K)$$

- Arr La costante K viene detta **capacità di carico** dell'ambiente ed è generalmente determinata dalle risorse disponibili per il sostentamento degli individui
- Annullando la derivata si trovano i due punti di equilibrio del sistema, N=0 e N=K
 - ♣ L'origine è un equilibrio instabile, come si può vedere linearizzando il sistema in 0 e analizzando gli autovalori
 - *N = K invece è uno stato di equilibrio **asintoticamente stabile**
- \wedge In conclusione, per qualsiasi valore iniziale N_0 , piccolo a piacere, il sistema evolverà sempre verso la condizione N=K.

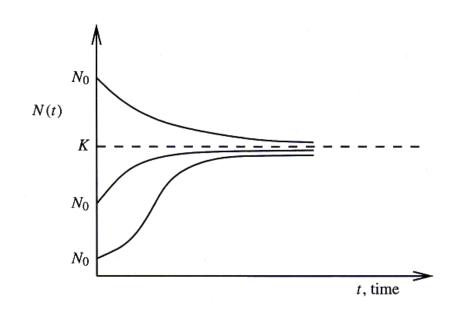


Soluzione analitica del modello di Verhulst

▲ La soluzione analitica è

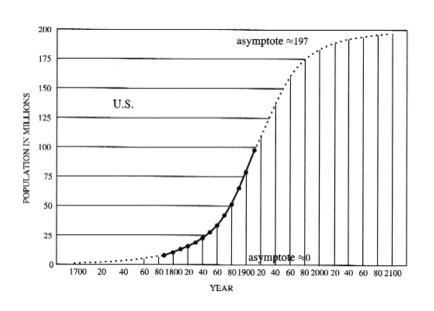
$$N(t) = \frac{N_0 K e^{rt}}{K + N_0 \left(e^{rt} - 1\right)}$$

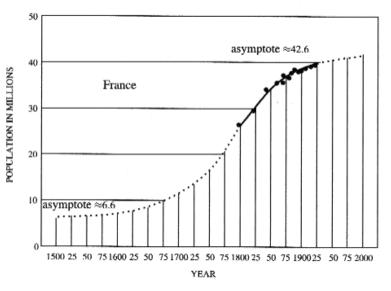
- \triangleq Se $N_0 > K$ ($N_0 < K$) la curva decresce (cresce) in maniera monotona



🕏 Confronto con i dati demografici

 \wedge Ottimizzando i valori di N_0, K, r è possibile interpolare i dati demografici di vari paesi, come ad es. in (Pearl, 1925)





▲ Si noti che l'interpolazione risulta soddisfacente solo su alcuni intervalli, mentre gli altri non coincidono!

- Non è corretto validare un modello interpolando solo una parte dei dati sperimentali!
- ♣ Un possibile approccio potrebbe consistere nell'introduzione di ulteriori termini correttivi e coefficienti nella espressione
- ▲ Tuttavia non conviene complicare il modello solo per ottenere un buon fitting, poiché questo non produce una maggiore comprensione dei meccanismi di base che regolano la dinamica del sistema
- △ Ogni termine matematico va introdotto come traduzione di un'ipotesi di funzionamento derivata dall'osservazione del sistema originario o mediante un ragionamento logico



IMG Esempio di Modello Monospecie

L'evoluzione del parassita dell'abete rosso del Canada (Choristoneura fumiferana) è stata descritta da Ludwig et al. (1978) mediante un modello simile a quello di Verhulst

$$\frac{dN(t)}{dt} = r_B N(t) \left(1 - \frac{N(t)}{K_B} \right) - p(N)$$

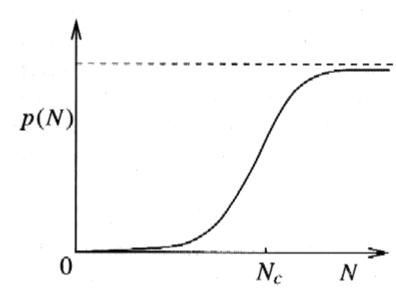
dove r_B è il tasso di nascita e K_B la capacità di carico, che dipende dalla densità di fogliame

 \wedge Il termine p(N) tiene conto della predazione da parte degli uccelli e va definito in maniera opportuna



- riangle Da osservazioni sperimentali, si vede che la predazione tipicamente satura per valori alti di N
- Quando la popolazione è bassa, invece, gli uccelli si spostano in altre zone, e quindi la predazione è molto bassa
- $^{\wedge}$ Il passaggio da una condizione all'altra è abbastanza brusco, e avviene in prossimità di un valore di soglia, N_c
 - Un andamento del genere può essere modellato come

$$p(N) = \frac{BN^2}{\left(A^2 + N^2\right)}$$





Modello Completo di Parassita dell'Abete Rosso

 \land Assumendo la suddetta relazione per p(N), otteniamo

$$\frac{dN}{dt} = r_B N \left(1 - \frac{N}{K_B} \right) - \frac{BN^2}{A^2 + N^2}$$

- $\, riangle \,$ Il parametro A rappresenta la soglia, N_c , mentre B è il tasso di predazione nella condizione di saturazione
- $\, riangle \,$ II modello comprende quattro parametri: $r_{\scriptscriptstyle B}$, $K_{\scriptscriptstyle B}$, A, B
- A Possiamo ridurre il numero di parametri da analizzare adimensionalizzando il modello

MG Adimensionalizzazione

△ Nel caso in esame, applicando le trasformazioni

$$u = \frac{N}{A}, \quad r = \frac{Ar_B}{B}, \quad q = \frac{K_B}{A}, \quad \tau = \frac{Bt}{A}$$

si arriva al modello adimensionalizzato

$$\frac{du}{d\tau} = ru\left(1 - \frac{u}{q}\right) - \frac{u^2}{1 + u^2}$$

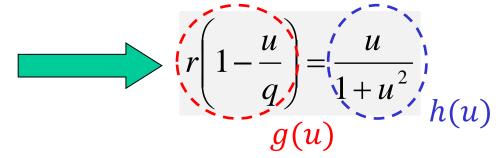
- Si è scelto di prendere come livello unitario la soglia, A
- $^{\wedge}$ Il tempo, t, e il tasso di nascita, r_B , sono stati scalati della quantità A/B e B/A, rispettivamente
- Le variabili vanno divise per quantità della stessa dimensione (es. t [tempo] diviso A/B [#]/[tempo $^{-1}$]=[tempo])

- Non bisogna preoccuparsi dell'unità di misura
- △ Si può dire subito se un valore è grande (>>1) o piccolo (<<1)
- △ Si riduce il numero di parametri da considerare per l'analisi del modello
- ≜ Dato un modello, esso si può adimensionalizzare in più modi, scegliendo diverse relazioni di trasformazione
- L'importante è scegliere dei valori di riferimento per normalizzare e rendere tutte le variabili adimensionali

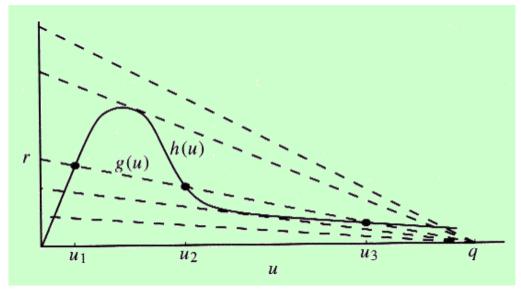


riangle Per trovare i punti di equilibrio annulliamo la derivata di u

$$\frac{du}{d\tau} = ru\left(1 - \frac{u}{q}\right) - \frac{u^2}{1 + u^2} = 0$$



Le intersezioni sono i punti di equilibrio: possono essere 1 o 3 a seconda del valore dei parametri r e q





Metodo indiretto di stabilità di Lyapunov

▲ Dato un sistema

$$\dot{x} = f(x)$$

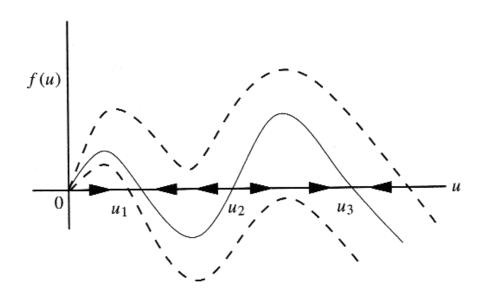
sia x_e un punto di equilibrio, ossia $f(x_e) = 0$.

≜ Costruiamo il sistema linearizzato

$$\delta \dot{x} = \frac{\partial f}{\partial x} \bigg|_{x=x_e} \delta x, \quad \delta x := (x - x_e)$$

 $\t riangle$ Il teorema di Lyapunov ci dice che il punto di equilibrio x_e è (localmente) asintoticamente stabile per il sistema nonlineare se lo è anche per il sistema lineare

- A Per determinare la stabilità dei punti di equilibrio bisogna tracciare l'andamento di f(u)=g(u)-h(u) (infatti du/d τ =f(u))
- Arr L'equilibrio è stabile solo se la df/du è negativa nell'intorno di quel punto, quindi l'origine e il punto u_2 sono instabili, mentre u_1 e u_3 sono asintoticamente stabili
- ▲ Infatti, se u aumenta la derivata negativa tende a riportare lo stato all'equilibrio



- riangle Il punto u_1 corrisponde al livello minimo di popolazione di insetti, u_3 a quello di infestazione della foresta
- Il tempo di riforestazione per gli abeti è tra i 50 e i 100 anni
- ▲ Si deduce che un modello completo dovrebbe comprendere anche la dinamica delle piante (modello multispecie)
- Modelli molto complessi (con più di 80 tra variabili e parametri) sono stati elaborati (Hassell et al. 1999) per portare in conto anche altri fattori

- Una delle semplificazioni implicitamente considerate nei modelli precedenti consiste nel considerare istantanei gli effetti di un dato tasso di nascita
- Nella realtà, il tasso di nascita attuale si ripercuoterà sulla crescita della popolazione dopo un certo periodo di tempo, dipendente dal periodo di gestazione e dal raggiungimento della maturità riproduttiva
- ▲ Un modello più realistico, quindi, dovrebbe essere del tipo

$$\frac{dN(t)}{dt} = f(N(t), N(t-T))$$

MG Eq. logistica con ritardo

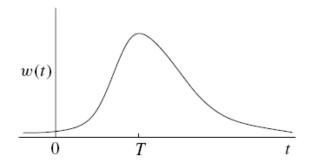
Un'estensione in tal senso dell'equazione logistica è

$$\frac{dN(t)}{dt} = rN(t) \left(1 - \frac{N(t-T)}{K} \right)$$

- \wedge In questo modo il tasso di nascita attuale dipende dal livello di popolazione all'istante t-T
- ♣ In realtà, un modello più accurato dovrebbe basarsi su una media pesata della storia passata, ad es.

$$\frac{dN(t)}{dt} = rN(t) \left(1 - \frac{1}{K} \int_{-\infty}^{t} w(t - s) N(s) ds \right)$$

dove w(t) è una opportuna funzione di peso

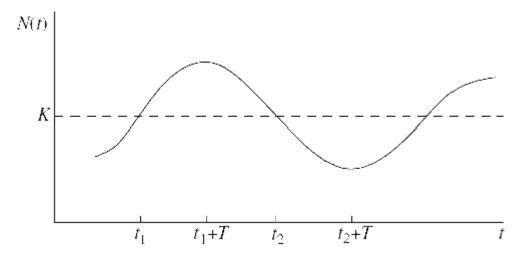




J Modelli con andamento periodico

- ▲ L'introduzione del ritardo può cambiare profondamente il comportamento del sistema
- ▲ In particolare, i modelli con ritardo possono esibire una risposta oscillatoria permanente, ad es. per l'eq. logistica con ritardo

$$\frac{dN(t)}{dt} = rN(t) \left(1 - \frac{N(t-T)}{K} \right)$$



riangle Il periodo è dell'ordine di 4T (si può dedurre da considerazioni qualitative sull'equazione)

- ▲ I modelli con ritardo <u>possono</u> esibire dei cicli limite, ossia delle traiettorie periodiche attrattive
- ▲ Se, a seguito di una perturbazione, la traiettoria devia dal ciclo limite stabile, essa tende a ritornarvi al cessare della perturbazione
- ➢ Vi sono molti sistemi biologici che esibiscono cicli limite
- Una proprietà importante è che un modello monospecie senza ritardo non può mai esibire un ciclo limite



🖫 Raccolto di popolazione monospecie

- Uno dei possibili utilizzi dei modelli monospecie consiste nel determinare la strategia ottima di raccolto
- \wedge Lo sfruttamento della popolazione influisce sul livello di equilibrio, portandolo dalla capacità di carico, K, ad un livello più basso, N_h
- $^{\wedge}$ L'obiettivo è quello di lavorare nel punto N_h in cui il tasso di nascita è più grande, in modo da massimizzare lo sfruttamento della popolazione



G Ottimizzazione del raccolto

▲ Si consideri il modello

$$\frac{dN}{dt} = rN\left(1 - \frac{N}{K}\right) - EN = f(N)$$
 EN: tasso di sfruttamento

dove si suppone che il raccolto sia proporzionale a N per un fattore E, che dà una misura dell'intensità di sfruttamento

Annullando f(N) troviamo il nuovo stato di equilibrio, Nh(E), e il livello di resa del raccolto per unità di tempo, Y(E)

$$N_h(E) = K\left(1 - \frac{E}{r}\right) > 0$$
 if $E < r$ \longrightarrow $Y(E) = EN_h(E) = EK\left(1 - \frac{E}{r}\right)$



G Ottimizzazione del raccolto

- riangle Se E>r, chiaramente la popolazione è destinata ad estinguersi
- riangle Supponiamo E < r e troviamo il massimo tasso di sfruttamento Y(E) e lo stato di equilibrio corrispondente

$$Y_M = Y(E)|_{E=r/2} = \frac{rK}{4}$$
 $N_h|_{Y_M} = \frac{K}{2}$

Analizziamo la stabilità linearizzando nel punto di equilibrio

$$\left. \frac{d(N-N_h)}{dt} \approx \frac{df}{dN} \right|_{N_h} (N-N_h) = (E-r)(N-N_h)$$

S Ottimizzazione del raccolto

riangle Possiamo analizzare graficamente il comportamento del punto di equilibrio al variare di E

