

## NE449 - Tópicos Especiais em Ecologia II

### Introdução aos Modelos Matemáticos em Ecologia

Marcus A. M. de Aguiar  
Instituto de Física, Universidade Estadual de Campinas

#### Capítulo 4 — Modelos Contínuos

##### Tópicos 4.1 a 4.9

#### 4.1 — Introdução e motivação: crescimento de microorganismos

Os modelos que vimos nos três capítulos anteriores trataram o crescimento de populações de forma discreta, a cada geração. Em alguns casos, no entanto, o número de indivíduos é tão grande que não é necessário sabermos exatamente o tamanho da população. Por exemplo, 1.587.845 indivíduos podem ser descritos como 1.590.000 sem maiores problemas. Nesse caso também é frequente que mortes e nascimentos ocorram de maneira quase constante, de modo que uma descrição da população a cada geração pode não ser adequada.

Modelos a tempo contínuo são construídos genericamente da seguinte forma: suponha que observamos a população em dois instantes de tempo próximos,  $t$  e  $t + \Delta t$ . Se a população cresce a uma taxa constante  $K$ , então podemos escrever

$$N(t + \Delta t) = N(t) + KN(t)\Delta t$$

onde,  $K$  = taxa de reprodução por unidade de tempo  
= número de filhos por indivíduos por unidade de tempo

Dessa forma,

$K\Delta tN(t)$  = número de filhos gerados por toda população no intervalo  $\Delta t$ .

Exemplo:  $K = 3$  filhos/ ano. Se a população é de 1000 indivíduos, calcule o crescimento populacional em 1 mês. Resposta: um mês é 1/12 de um ano. Então,  $KN\Delta t = 3 \times 1000 \times 1/12 = 250$ .

Em um único dia o crescimento médio da população é de  $3 \times 1000 \times 1/365 \cong 8.2$  .

Em uma hora,  $3 \times 1000 \times 1/8760 = 0.34$  .

Esses números devem ser entendidos como médias. É claro que não pode nascer 0.34 indivíduos por hora, mas a cada 3 horas esperamos que um indivíduo tenha nascido.

Nesse espírito, podemos voltar à equação

$$N(t + \Delta t) = N(t) + KN(t)\Delta t$$

e temos o limite de  $\Delta t$  pequeno:

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{N(t + \Delta t) - N(t)}{\Delta t} = KN(t)$$

que é a definição da derivada

$$\boxed{\frac{dN}{dt} = KN}$$

Essa *equação diferencial* expressa uma relação entre  $N(t)$  e sua derivada. Resolver uma equação diferencial significa encontrar a função  $N(t)$  que satisfaz essa relação.

Nesse caso, a solução é simples

$$N(t) = N_0 e^{Kt}$$

pois

$$\frac{dN}{dt} = KN_0 e^{Kt} = KN$$

A população cresce exponencialmente. Quanto tempo leva para que a população dobre de tamanho? Para isso precisamos obter  $\tau_2$  tal que

$$\begin{aligned}
N(t + \tau_2) &= 2N(t) \\
N_0 e^{K(t+\tau_2)} &= 2N_0 e^{Kt} \\
e^{K\tau_2} &= 2 \quad \Rightarrow \quad \boxed{\tau_2 = \frac{\ln 2}{K}}
\end{aligned}$$

Vemos que essa descrição é bastante similar àquela que vimos no capítulo 1 para o crescimento celular (equação (3) da página ??) onde

$$M_n = a^n M_0$$

dava o número de células na geração com taxa de crescimento  $a$ . No modelo contínuo a população é multiplicada por  $a$  a cada intervalo

$$\tau_2 = \frac{\ln a}{K} .$$

As dificuldades em construir e resolver modelos descritos por equações diferenciais são similares àquelas que encontramos nos modelos discretos. Nesse capítulo, vamos abordar esses problemas.

Comentários importantes :

1 – O modelo  $\frac{dN}{dt} = KN$  não pode ser realista, pois a população não pode crescer indefinidamente.

2 – Se a taxa de crescimento varia com o tempo (por sazonalidade ou por outros motivos) então o problema

$$\frac{dN}{dt} = K(t)N(t)$$

tem solução

$$N(t) = N_0 e^{\int_0^t K(s) ds} .$$

Para provar que essa é a solução correta precisamos do “teorema fundamental do cálculo” que diz que

se 
$$F(x) = \int_{x_0}^x f(s) ds$$

então 
$$\frac{dF}{dx} = f(x) \quad .$$

Derivando a solução em relação ao tempo obtemos

$$\begin{aligned} \frac{dN}{dt} &= \frac{d}{dt} \left[ \int_0^t K(s) ds \right] N_0 e^{\int_0^t K(s) ds} \quad . \\ &= K(t)N(t) \end{aligned}$$

O teorema fundamental do cálculo também pode ser usado para resolver diretamente o problema. Para isso, primeiro vemos que se  $f(s) = 1/s$ , então

$$F(x) = \int_{x_0}^x \frac{ds}{s} \quad \text{implica} \quad \frac{dF}{dx} = \frac{1}{x} \quad .$$

A função cuja derivada é  $1/x$  é o logaritmo natural,  $\ln(x)$ . Assim

$$\int_{x_0}^x \frac{ds}{s} = \ln(x) + c$$

onde a constante é ajustada para que a integral se anule para  $x = x_0$ :

$$\ln(x_0) + c = 0 \quad \text{e} \quad c = -\ln(x_0) \quad .$$

Assim,

$$\int_{x_0}^x \frac{ds}{s} = \ln(x) - \ln(x_0) = \ln(x/x_0) \quad .$$

Voltando à equação diferencial, rearranjamos os termos:

$$\frac{dN}{N} = K(t)dt \quad .$$

Vamos agora integrar de 0 à  $t$ . Para evitar confusão com o valor final do tempo,  $t$ , com a variável de integração, trocamos  $t$  por  $s$

$$\int_{N_0}^{N(t)} \frac{dN}{N} = \int_0^t K(s)ds$$

onde

$$N_0 = \text{valor de } N(s) \text{ em } s = 0$$

$$N(t) = \text{valor de } N(s) \text{ em } s = t \quad .$$

Usando o resultado anterior vemos que

$$\ln\left(\frac{N(t)}{N_0}\right) = \int_0^t K(s)ds$$

$$N(t) = N_0 e^{\int_0^t K(s)ds} \quad e$$

3 – Em geral não sabemos como  $K$  varia com o tempo, mas podemos inferir sua dependência com o tamanho da população ou com a quantidade de recursos disponíveis.

4 – Como exemplo vamos supor que  $K$  dependa dos recursos  $C$  da forma

$$K(C) = kC \quad .$$

Os recursos, por sua vez, decrescem com o aumento da população:

$$C(t + \Delta t) - C(t) = -\alpha[N(t + \Delta t) - N(t)]$$

onde  $\alpha$  mede quantos recursos são necessários para aumentar uma unidade da população. Dividindo por  $\Delta t$

$$\frac{C(t+\Delta t)-C(t)}{\Delta t} = -\alpha[N(t+\Delta t)-N(t)]$$

ou

$$\frac{dC}{dt} = -\alpha \frac{dN}{dt} \quad .$$

Dessa forma, geramos um sistema de equações

$$\begin{cases} \frac{dN}{dt} = kCN \\ \frac{dC}{dt} = -\alpha \frac{dN}{dt} \end{cases}$$

Solução – A segunda equação pode ser re-escrita como

$$\frac{d}{dt}(c + \alpha N) = 0$$

ou

$$C(t) + \alpha N(t) = C_0 = \text{constante}$$

e

$$C(t) = C_0 - \alpha N(t) \quad .$$

A primeira equação fica

$$\begin{aligned} \frac{dN}{N} &= k(C_0 - \alpha N)N \\ &= kC_0\left(1 - \frac{\alpha}{C_0}N\right)N \end{aligned}$$

Chamando

$$r = kC_0 = \text{taxa de crescimento}$$

$$B = \frac{C_0}{\alpha} = \text{capacidade de suporte}$$

obtemos

$$\frac{dN}{dt} = r(1 - N/B)N$$

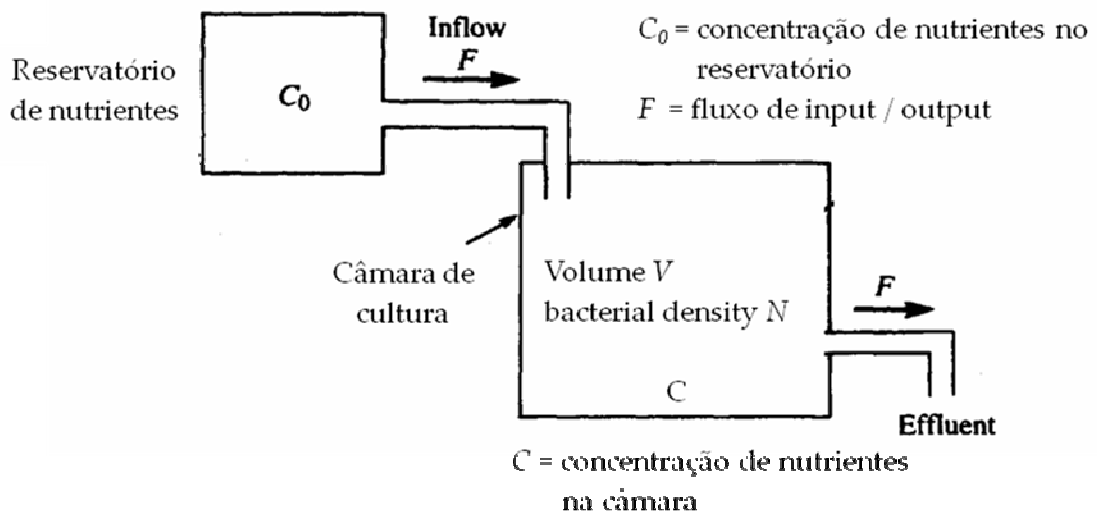
cuja solução é

$$N(t) = \frac{N_0 B}{N_0 + (B - N_0)e^{-rt}}$$

Esse é o modelo logístico contínuo que encontramos no capítulo 2, página ?? . Exercício: mostre que a solução está certa.

#### 4.2 — Cultura de Bactérias em um Quemostato

Como um primeiro exemplo de sistema descrito por equações diferenciais, considere o esquema abaixo de um quemostato



Queremos descrever a densidade de bactérias  $N$  câmara e vamos supor que:

- o fluxo  $F$  é constante;

- a câmara é misturada, de forma que não ocorram variações espaciais importantes;

- os nutrientes serão tratados como uma única substância, que pode ser a mais importante da mistura;

- a taxa de crescimento das bactérias depende da concentração de nutrientes,  $k = K(C)$  .

### 4.3 — Formulando um Modelo

Vamos escrever nossas equações em duas etapas. Em primeiro lugar fazemos

$$\underbrace{\frac{dN}{dt}}_{\text{variação da densidade na câmara}} = \underbrace{KN}_{\text{reprodução}} - \underbrace{FN}_{\text{fluxo que deixa a câmara}}$$

$$\underbrace{\frac{dC}{dt}}_{\text{variação da concentração de nutrientes na câmara}} = \underbrace{-\alpha KN}_{\text{parte consumida na reprodução}} - \underbrace{FC}_{\text{fluxo que sai}} + \underbrace{FC_0}_{\text{fluxo que entra}}$$

Apesar dessas equações descreverem a dinâmica de forma satisfatória, elas não estão corretas. O erro está na dimensão dos diversos elementos, que devem coincidir nas equações.

Vamos olhar a dimensão das quantidades envolvidas:



$$C, C_0 = \frac{\text{massa}}{\text{volume}}$$

$$N = \frac{\text{n}^\circ \text{ de bactérias}}{\text{volume}}$$

$$F = \frac{\text{volume}}{\text{tempo}}$$

$$\alpha = \text{massa}$$

$$K = \frac{1}{\text{tempo}}$$

Assim,  $\frac{dN}{dt}$  e  $KN$  tem unidade de  $\frac{1}{\text{volume} * \text{tempo}}$  mas  $FN$  é  $\frac{\text{volume}}{\text{tempo}} \times \frac{1}{\text{volume}} = \frac{1}{\text{tempo}}$ . O termo correto é  $\frac{FN}{V}$ , não  $FN$ . Isso é porque queremos calcular como a densidade varia, e não o número total de bactérias.

Da mesma forma,  $\frac{dC}{dt}$  e  $\alpha KN$  tem dimensões de  $\frac{\text{massa}}{\text{volume} * \text{tempo}}$ , mas  $FC$  e  $FC_0$  tem dimensão de  $\frac{\text{massa}}{\text{tempo}}$  e temos de dividir por  $V$  para termos a variação da densidade de nutrientes, não de sua massa total.

As equações corretas são:

$$\frac{dN}{dt} = KN - \frac{FN}{V}$$

$$\frac{dC}{dt} = -\alpha KN - \frac{FC}{V} + \frac{FC_0}{V}$$

#### 4.4 — Taxa de Consumo de Nutrientes com Saturação

Para tornar o modelo um pouco mais realista podemos admitir que o crescimento das bactérias aumenta se a concentração de nutrientes aumenta. No entanto, se a concentração fica muito alta, ocorre uma saturação do crescimento.

Um tipo de mecanismo que incorpora esse efeito é a cinética de Michaelis-Menten:

$$K(C) = K_{\max} \left( \frac{C}{C_n + C} \right)$$

onde  $K_{\max}$  tem dimensão de  $\frac{1}{\text{tempo}}$  e  $C_n$  de  $\frac{\text{massa}}{\text{volume}}$ . Para baixas concentrações, quando  $C \ll C_n$ ,

$$K(C) \approx \frac{K_{\max}}{C_n} C$$

que representa um crescimento linear com inclinação  $\frac{K_{\max}}{C_n}$ .

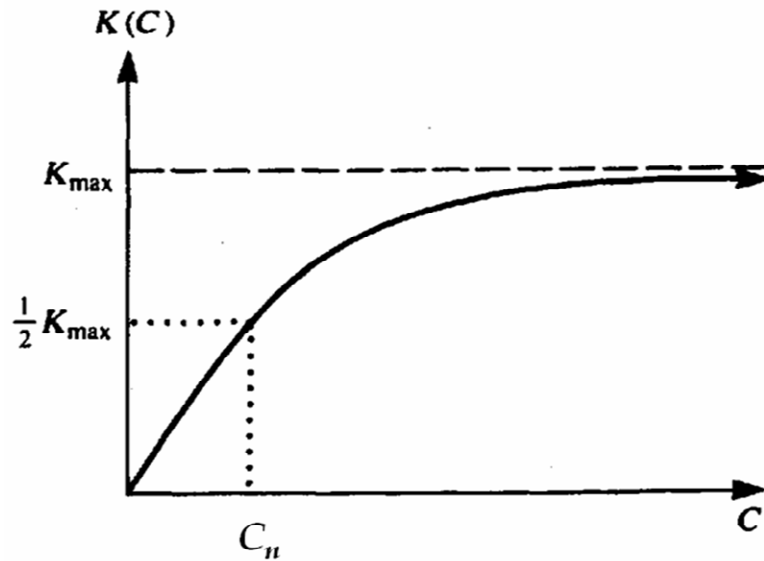
Para altas concentrações, quando  $C \gg C_n$ ,

$$K(C) \approx K_{\max} = \text{constante} .$$

O valor  $C_n$  é tal que, quando  $C = C_n$  obtemos

$$K(C_n) = \frac{K_{\max}}{2} .$$

O gráfico abaixo ilustra o comportamento geral de  $K(C)$



As equações completas ficam então

$$\frac{dN}{dt} = \left( \frac{K_{\max}}{C_n + C} \right) CN - \frac{FN}{V}$$

$$\frac{dC}{dt} = -\frac{\alpha K_{\max}}{C_n + C} CN - \frac{FC}{V} + \frac{FC_0}{V}$$

que tem 2 variáveis ( $N$  e  $C$ ) e 6 parâmetros ( $K_{\max}$ ,  $C_n$ ,  $F$ ,  $V$ ,  $\alpha$ ,  $C_0$ ). Veremos a seguir que nem todos são de fato independentes.

#### 4.5 — Análise Dimensional

Como vimos nos capítulos anteriores, é sempre conveniente escolher unidades de medida que simplifiquem as equações e que ressaltem as quantidades importantes.

Vamos ilustrar o procedimento com as equações do quemostato. Vamos definir

$$N = N' \hat{N}$$

$$C = C' \hat{C}$$

$$t = t' \tau$$

onde  $N'$ ,  $C'$  e  $t'$  são variáveis adimensionais e  $\hat{N}$ ,  $\hat{C}$  e  $\tau$  são as unidades. Por exemplo,  $\hat{N} = 10^5$  células por litro. Então, se  $N' = 3$  sabemos que existem 300.000 células por litro.

Substituindo nas equações obtemos

$$\frac{\hat{N}}{\tau} \frac{dN'}{dt'} = \frac{K_{\max}}{C_n + C' \hat{C}} C' N' \hat{C} \hat{N} - \frac{FN'}{V} \hat{N}$$

$$\frac{\hat{C}}{\tau} \frac{dC'}{dt'} = \frac{-\alpha K_{\max}}{C_n + C' \hat{C}} C' N' \hat{C} \hat{N} - \frac{FC'}{V} \hat{C} + \frac{FC_0}{V}$$

ou

$$\frac{dN'}{dt'} = \frac{\tau K_{\max}}{C_n / \hat{C} + C'} C' N' - \frac{\tau FN'}{V}$$

$$\frac{dC'}{dt'} = \frac{-\alpha \tau K_{\max} \hat{N} / \hat{C}}{C_n / \hat{C} + C'} C' N' - \frac{\tau FC'}{V} + \frac{\tau F C_0}{V \hat{C}}$$

Vamos agora escolher  $\hat{C}$ ,  $\hat{N}$  e  $\tau$  de forma a simplificar essas equações:

$$\hat{C} = C_n$$

$$\tau = V/F$$

$$\hat{N} = \frac{\hat{C}}{\alpha \tau K_{\max}} = \frac{C_n}{\alpha \tau K_{\max}}$$

Com isso

$$\tau K_{\max} = \frac{VK_{\max}}{F} \equiv \alpha_1$$

$$\frac{\tau F C_0}{V \hat{C}} = \frac{C_0}{C} \equiv \alpha_2$$

e

$$\frac{dN'}{dt'} = \alpha_1 \left( \frac{C'}{1+C'} \right) N' - N'$$

$$\frac{dC'}{dt'} = - \left( \frac{C'}{1+C'} \right) N' - C' + \alpha_2$$

O que mostra que a dinâmica depende apenas de 2 parâmetros livres,  $\alpha_1$  e  $\alpha_2$ . Mudando os 6 parâmetros iniciais de forma a manter  $\alpha_1$  e  $\alpha_2$  fixos não altera o comportamento do sistema, mas apenas muda as escalas.

Vamos omitir as linhas em  $N'$  e  $C'$  para não carregar demais a notação.

#### 4.6 — Soluções Estacionárias

Impondo as condições  $dN/dt = 0$  e  $dC/dt = 0$  podemos obter as soluções estacionárias do problema:

$$\frac{dN}{dt} = \alpha_1 \frac{C}{1+C} N - N \equiv 0$$

$$\frac{dC}{dt} = - \frac{C}{1+C} N - C + \alpha_2 \equiv 0$$

Uma “solução trivial” é

$$N = 0$$

$$C = \alpha_2$$

que chamamos de  $(N_1, C_1)$  com  $N_1 = 0$  e  $C_1 = \alpha_2$ .

Se  $N \neq 0$  podemos cancelar  $N$  na primeira equação e obter

$$\frac{\alpha_1 C}{1+C} - 1 = 0$$

$$\alpha_1 C = 1 + C \quad \rightarrow \quad C = \frac{1}{\alpha_1 - 1} \equiv C_2$$

Substituindo na segunda equação obtemos

$$\frac{CN}{1+C} = \alpha_2 - C$$

$$CN = (1+C)(\alpha_2 - C)$$

Como

$$N = \frac{1+C_2}{C_2} = \left(1 + \frac{1}{\alpha_1 - 1}\right)(\alpha_1 - 1) = \alpha_1(\alpha_1 - 1) \quad ,$$

$$N_2 = \alpha_1(\alpha_1 - 1) \left( \alpha_2 - \frac{1}{\alpha_1 - 1} \right)$$

As duas soluções estacionárias possíveis são:

1.

$$(N_1, C_1) = (0, \alpha_2) \quad \rightarrow \quad \text{zero bactérias}$$

$$\text{nutrientes } C = \alpha_2 \hat{C} = \frac{C_0}{C_n} C_n = ??$$

2.

$$(N_2, C_2) = \left( \alpha_1(\alpha_1 - 1) \left( \alpha_2 - \frac{1}{\alpha_1 - 1} \right), \frac{1}{\alpha_1 - 1} \right)$$

onde  $\alpha_1 > 1$  e  $\alpha_2 > \frac{1}{\alpha_1 - 1}$  para que  $N_2$  e  $C_2$  sejam positivos.

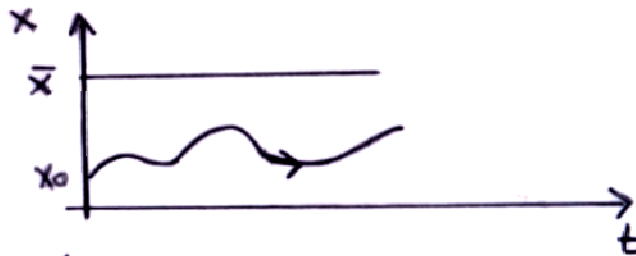
#### 4.7 — Estabilidade e Linearização

O estudo da estabilidade de soluções estacionárias de equações diferenciais é bastante similar ao estudo da estabilidade de pontos fixos em sistemas discretos.

Vamos começar com um problema de uma única variável  $x$  dado por

$$\frac{dx}{dt} = f(x) \quad .$$

Uma condição inicial arbitrária  $x_0$  dá origem a uma trajetória  $x(t)$  com  $x(0) = x_0$ . Um ponto estacionário  $\bar{x}$  é onde  $f(\bar{x}) = 0$  e a “trajetória” resultante não muda,  $x(t) = \bar{x}$  para todo  $t$ :



Queremos ver o comportamento do sistema nas vizinhanças de  $\bar{x}$ . Para isso fazemos

$$x(t) = \bar{x} + x(t)$$

onde  $x(t)$  é pequeno.

Substituindo na equação diferencial obtemos

$$\frac{d}{dt}(\bar{x} + x(t)) = f(\bar{x} + x)$$

ou

$$\frac{dx}{dt} \approx f(\bar{x}) + \frac{\partial f}{\partial x}(\bar{x})x = \frac{\partial f}{\partial x}(\bar{x})x$$

pois  $f(\bar{x}) = 0$ . Chamando

$$\alpha \equiv \frac{\partial f}{\partial x}(\bar{x})$$

obtemos

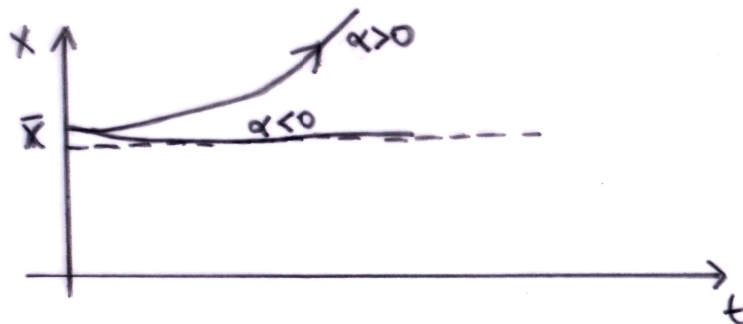
$$\frac{dx}{dt} = \alpha x$$

cuja solução é

$$x(t) = x_0 e^{\alpha t}.$$

Assim, a solução estacionária  $\bar{x}$  será

$$\begin{cases} \text{Estável} & \text{se} & \alpha = \frac{\partial f}{\partial x}(\bar{x}) < 0 \\ \text{Instável} & \text{se} & \alpha = \frac{\partial f}{\partial x}(\bar{x}) > 0 \end{cases}$$



Quando o problema envolve mais de uma equação diferencial a análise da estabilidade fica um pouco mais complicada. Vamos supor que temos um sistema de duas equações, como no caso do quemostato:



$$\frac{dX}{dt} = F(X, Y)$$

$$\frac{dY}{dt} = G(X, Y)$$

Vamos tratar esse problema de duas maneiras. A primeira é mais direta, mas difícil de aplicar em sistemas com mais de duas equações. A segunda maneira pode ser aplicada sempre.

Em ambos os métodos os pontos de equilíbrio devem satisfazer as equações

$$F(\bar{X}, \bar{Y}) = 0$$

$$G(\bar{X}, \bar{Y}) = 0$$

e queremos estudar a dinâmica das vizinhanças de  $\bar{X}$  e  $\bar{Y}$ :

$$X(t) = \bar{X} + x(t)$$

$$Y(t) = \bar{Y} + y(t)$$

Substituindo nas equações precisaremos calcular

$$\begin{aligned} F(X, Y) &= F(\bar{X} + x, \bar{Y} + y) \\ &\cong F(\bar{X}, \bar{Y}) + \frac{\partial F}{\partial x}(\bar{X}, \bar{Y})x + \frac{\partial F}{\partial y}(\bar{X}, \bar{Y})y \\ &= a_{11}x + a_{12}y \end{aligned}$$

onde

$$F(\bar{X}, \bar{Y}) = 0$$

$$a_{11} = \frac{\partial F}{\partial x}(\bar{X}, \bar{Y})$$

$$a_{12} = \frac{\partial F}{\partial y}(\bar{X}, \bar{Y})$$

Da mesma forma

$$G(X, Y) \cong a_{21}x + a_{22}y \quad \text{com}$$

$$a_{21} = \frac{\partial G}{\partial x}(\bar{X}, \bar{Y})$$

$$a_{22} = \frac{\partial G}{\partial y}(\bar{X}, \bar{Y})$$

O sistema de equações se reduz à

$$\frac{dx}{dt} = a_{11}x + a_{12}y$$

$$\frac{dy}{dt} = a_{21}x + a_{22}y$$

e esse procedimento é chamado “linearização” das equações em torno do ponto estacionário.

(I) Redução a uma única equação

Derivando a equação para  $x$  em relação ao tempo obtemos

$$\begin{aligned} \frac{d^2x}{dt^2} &= a_{11} \frac{dx}{dt} + a_{12} \frac{dy}{dt} \\ &= a_{11} \frac{dx}{dt} + a_{12} [a_{21}x + a_{22}y] \\ &= a_{11} \frac{dx}{dt} + a_{12}a_{21}x + a_{12}a_{22} \left[ \frac{dx}{dt} - a_{11}x \right] \frac{1}{a_{12}} \end{aligned}$$

onde usamos as equações para  $y$  e para  $x$  nas linhas 2 e 3. Re-arranjando os termos obtemos

$$\frac{d^2x}{dt^2} - \beta \frac{dx}{dt} + \gamma x = 0$$

onde

$$\begin{aligned}\beta &= a_{11} + a_{22} \\ \gamma &= a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12}\end{aligned}$$

Tenhamos agora uma solução da forma  $x(t) = Ce^{\lambda t}$ :

$$\frac{dx}{dt} = \lambda Ce^{\lambda t} = \lambda x$$

$$\frac{d^2x}{dt^2} = \lambda^2 Ce^{\lambda t} = \lambda^2 x$$

e obtemos

$$\lambda^2 - \beta\lambda + \gamma = 0$$

$$\lambda_{\pm} = \frac{\beta \pm \sqrt{\delta}}{2}$$

onde o discriminante é

$$\delta = \beta^2 - 4\gamma$$

A solução geral é

$$x(t) = C_+ e^{\lambda_+ t} + C_- e^{\lambda_- t}$$

Para que  $(\bar{X}, \bar{Y})$  seja estável a parte real de  $\lambda_-$  e  $\lambda_+$  deve ser negativa. Voltaremos a isso em breve.

Exercício: Obtenha  $y(t)$  usando a solução geral de  $x(t)$  e a equação

$$\frac{dx}{dt} = a_{11}x + a_{12}y$$

(II) Método de Auto-valores e Autovetores

Podemos re-escrever o sistema da página ?? em forma matricial:

$$\frac{d\mathbf{X}}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{X}$$

onde

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}; \quad \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}.$$

A solução  $\mathbf{X}(t)$  pode ser expressa como

$$\mathbf{X}(t) = D_1 \mathbf{v}_1 e^{\lambda_1 t} + D_2 \mathbf{v}_2 e^{\lambda_2 t}$$

onde

$$\begin{aligned} \mathbf{A}\mathbf{v}_1 &= \lambda_1 \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{A}\mathbf{v}_2 &= \lambda_2 \mathbf{v}_2 \end{aligned}$$

$\mathbf{v}_1$  e  $\mathbf{v}_2$  são autovetores de  $\mathbf{A}$ ,  $\lambda_1$  e  $\lambda_2$  seus autovalores, e  $D_1$  e  $D_2$  constantes arbitrárias.

De fato, veja que

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} &= \lambda_1 D_1 \mathbf{v}_1 e^{\lambda_1 t} + \lambda_2 D_2 \mathbf{v}_2 e^{\lambda_2 t} \\ &= \mathbf{A}\mathbf{v}_1 D_1 e^{\lambda_1 t} + \mathbf{A}\mathbf{v}_2 D_2 e^{\lambda_2 t} \\ &= \mathbf{A} [D_1 \mathbf{v}_1 e^{\lambda_1 t} + D_2 \mathbf{v}_2 e^{\lambda_2 t}] = \mathbf{A}\mathbf{X} \end{aligned}$$

Os autovalores de  $\mathbf{A}$  são dados por

$$\det \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

ou

$$\lambda^2 - \beta\lambda + \gamma = 0$$

que é a mesma equação do método I. Então  $\lambda_1 = \lambda_+$ ,  $\lambda_2 = \lambda_-$  e chegamos ao mesmo tipo de resultado. Se o sistema inicial de equações consiste de  $k$  equações diferenciais, teremos uma matriz  $\mathbf{A}_{k \times k}$ , com  $k$  autovalores e autovetores. A solução nesse caso é

$$\mathbf{X}(t) = \sum_{n=1}^k D_n \mathbf{v}_n e^{\lambda_n t}.$$

*Exemplo*

$$\frac{dx_1}{dt} = 3x_1 - x_2$$

$$\frac{dx_2}{dt} = 6x_1 - 4x_2$$

$$A = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 6 & -4 \end{pmatrix}$$

Autovalores:

$$\det \begin{vmatrix} 3 - \lambda & -1 \\ 6 & -4 - \lambda \end{vmatrix} ; \lambda^2 + \lambda - 6 = 0$$

$$\lambda = \frac{1}{2} [-1 \pm \sqrt{1 + 24}] = \frac{1}{2} (-1 \pm 5)$$

$$\lambda_1 = 2 ; \quad \lambda_2 = -3$$

## Autovetores

$$\begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 6 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_{11} \\ v_{12} \end{pmatrix} = 2 \begin{pmatrix} v_{11} \\ v_{12} \end{pmatrix} \quad . \quad \text{Tomando a primeira}$$

equação,  $3v_{11} - v_{12} = 2v_{11}$ , obtemos  $v_{11} = v_{12} \equiv 1$  e  $v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

$$\begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 6 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_{21} \\ v_{22} \end{pmatrix} = -3 \begin{pmatrix} v_{21} \\ v_{22} \end{pmatrix}$$

e  $3v_{21} - v_{22} = -3v_{21}$   $v_{21} = v_{22}/6$ . Escolhendo  $v_{22} = 6$ ,  $v_{21} = 1$  e  $v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 6 \end{pmatrix}$ .

Note que os autovetores estão indefinidos por uma constante multiplicativa. Assim,

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \text{ou} \quad \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} \quad \text{ou} \quad \begin{pmatrix} 743 \\ 743 \end{pmatrix}$$

representam a mesma direção no plano  $x_1 - x_2$ . Em geral, escolhe-se o valor da constante impondo que a norma do vetor seja um. Não vamos nos preocupar com isso agora.

Assim,

$$X(t) = D_1 e^{2t} \mathbf{v}_1 + D_2 e^{-3t} \mathbf{v}_2 \quad \text{ou}$$

$$x_1(t) = D_1 e^{2t} + D_2 e^{-3t}$$

ou

$$x_2(t) = D_1 e^{2t} + 6D_2 e^{-3t} \quad .$$

Se conhecermos  $x_1(0)$  e  $x_2(0)$  podemos determinar  $D_1$  e  $D_2$ .

## 4.8 — Critério de Estabilidade

Vimos na seção anterior que o comportamento de um sistema de equações diferenciais na vizinhança de um ponto de equilíbrio é determinado

pelos auto-valores da chamada matriz Jacobiana (página ??). Para que a solução de equilíbrio seja estável, as pequenas variações ao seu redor devem ir para zero.

No caso de uma única variável, o critério de estabilidade foi dado na página ??.

Para duas variáveis fizemos

$$X(t) = \bar{X} + x(t)$$

$$Y(t) = \bar{Y} + y(t)$$

e vimos que  $x(t)$  e  $y(t)$  podem ser escritas como combinações de  $e^{\lambda_+ t}$  e  $e^{\lambda_- t}$  (páginas ??) onde

$$\lambda_{\pm} = \frac{\beta \pm \sqrt{\beta^2 - 4\gamma}}{2} .$$

Vamos então considerar dois casos:

(I)  $\lambda_-$  e  $\lambda_+$  são reais, portanto  $\beta^2 \geq 4\gamma$ .

(II)  $\lambda_-$  e  $\lambda_+$  são complexo conjugados,  $\lambda_{\pm} = r \pm ic$  com  $r = \beta/2$ ,  $c = \sqrt{4\gamma - \beta^2}$  e  $\beta^2 < 4\gamma$ .

No caso (II), para que as soluções decresçam com o tempo, basta que  $r < 0$ , ou seja, que  $\beta < 0$ . Então:

Se  $\beta^2 < 4\gamma$  e  $\beta < 0$  a solução  $\bar{X}, \bar{Y}$  é estável

No caso (I) devemos ter  $\beta < 0$ , senão  $\lambda_+$  seria necessariamente positiva e a solução  $x(t), y(t)$  cresceriam com o tempo. No entanto, isso não basta, pois  $\beta < 0$  garante  $\lambda_- < 0$  mas não  $\lambda_+$ . Para isso devemos impor que

$$\lambda_+ = \frac{\beta + \sqrt{\beta^2 - 4\gamma}}{2} < 0$$

$$= \frac{-|\beta| + \sqrt{\beta^2 - 4\gamma}}{2} < 0 \quad (\text{pois } \beta < 0)$$

$$|\beta| > \sqrt{\beta^2 - 4\gamma} \quad .$$

Elevando ao quadrado obtemos  $\beta^2 > \beta^2 - 4\gamma$  ou  $\gamma > 0$  .  
Então:

Se  $\beta^2 > 4\gamma$  ,  $\beta < 0$  e  $\gamma > 0$  , a solução  $\bar{X}, \bar{Y}$  é estável

Essas duas condições (I) e (II) podem ser unificadas na seguinte regra geral:

A solução  $\bar{X}, \bar{Y}$  é estável se  $\beta < 0$  e  $\gamma > 0$  .

*Resumo:* Dado o sistema de equações

$$\frac{dX}{dt} = F(X, Y)$$

$$\frac{dY}{dt} = G(X, Y)$$

os pontos de equilíbrio são determinados por

$$F(\bar{X}, \bar{Y}) = 0$$

$$G(\bar{X}, \bar{Y}) = 0$$

Chamando



$$a_{11} = \frac{\partial F}{\partial X}(\bar{X}, \bar{Y})$$

$$a_{12} = \frac{\partial F}{\partial Y}(\bar{X}, \bar{Y})$$

$$a_{21} = \frac{\partial G}{\partial X}(\bar{X}, \bar{Y})$$

$$a_{22} = \frac{\partial G}{\partial Y}(\bar{X}, \bar{Y})$$

o ponto  $(\bar{X}, \bar{Y})$  será estável se

$$\beta = a_{11} + a_{22} < 0 \quad \text{e}$$

$$\gamma = a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12} > 0 .$$

#### 4.9 — Estabilidade do Quemostato

As equações do quemostato são

$$\frac{dN}{dt} = \frac{\alpha_1 C}{1+C} N - N \equiv F(N, C)$$

$$\frac{dC}{dt} = -\frac{C}{1+C} - C + \alpha_2 \equiv G(N, C)$$

Encontramos duas soluções estacionárias (página ??):

- $N_1 = 0$  ,  $C_1 = \alpha_2$
- $N_2 = \alpha_1(\alpha_1 - 1) \left( \alpha_2 - \frac{1}{\alpha_1 - 1} \right)$  ,  $C_2 = \frac{1}{\alpha_1 - 1}$

Se  $\alpha_1 > 1$  e  $\alpha_2 > \frac{1}{\alpha_1 - 1}$  .

As derivadas que precisamos são:

$$\begin{aligned}\frac{\partial F}{\partial N} &= \frac{\alpha_1 C}{1+C} - 1 \\ \frac{\partial F}{\partial C} &= \frac{\alpha_1 N}{(1+C)^2} \\ \frac{\partial G}{\partial N} &= -\frac{C}{1+C} \\ \frac{\partial G}{\partial C} &= -\frac{N}{(1+C)^2} - 1\end{aligned}$$

*Análise da estabilidade de  $(N_1, C_1)$*

$$a_{11} = \frac{\alpha_1 C_1}{1+C_1} = \frac{\alpha_1 \alpha_2}{1+\alpha_2} - 1$$

$$a_{12} = \frac{\alpha_1 N_1}{(1+C_1)^2} = 0$$

$$a_{21} = -\frac{C_1}{1+C_1} = -\frac{\alpha_2}{1+\alpha_2}$$

$$a_{22} = -\frac{N_1}{(1+C_1)^2} - 1 = -1$$

$$\beta = a_{11} + a_{22} = \frac{\alpha_1 \alpha_2}{1+\alpha_2} - 2$$

$$\gamma = a_{11} a_{22} - a_{12} a_{21} = 1 - \frac{\alpha_1 \alpha_2}{1+\alpha_2}$$

$$\beta^2 - 4\gamma = \left( \frac{\alpha_1 \alpha_2}{1+\alpha_2} \right)^2 > 0$$

A condição  $\gamma > 0$  implica em

$$\frac{\alpha_1 \alpha_2}{1 + \alpha_2} < 1$$

$$\alpha_1 \alpha_2 < 1 + \alpha_2$$

$$\alpha_2 (\alpha_1 - 1) < 1$$

$$\boxed{\alpha_2 < \frac{1}{\alpha_1 - 1}}$$

Além disso, usando

$$\frac{\alpha_1 \alpha_2}{1 + \alpha_2} = 1 - \gamma$$

podemos escrever

$$\beta = (1 - \gamma) - 2 = -\gamma - 1$$

e a condição  $\gamma > 0$  já garante que  $\beta < 0$ . Assim,  $(N_1, C_1)$  será estável se

$$\alpha_2 < \frac{1}{\alpha_1 - 1} .$$

Nessas condições a solução  $(N_2, C_2)$  não existe. Quando ela passa a existir  $(N_1, C_1)$  fica instável.

*Análise da estabilidade de  $(N_2, C_2)$*

$$a_{11} = \frac{\alpha_1 C_2}{1 + C_2} - 1 = 0$$

$$a_{12} = \frac{\alpha_1 N_2}{(1 + C_2)^2} = \frac{\alpha_1 (\alpha_1 - 1)^2}{\alpha_1^2} \alpha_1 (\alpha_1 - 1) \left[ \alpha_2 - \frac{1}{\alpha_1 - 1} \right] = (\alpha_1 - 1)^2 [\alpha_2 (\alpha_1 - 1) - 1]$$

$$a_{21} = -\frac{C_2}{1 + C_2} = -\frac{1}{\alpha_1}$$

$$a_{22} = -\frac{N_2}{(1 + C_2)^2} - 1 = -\frac{(\alpha_1 - 1)^2}{\alpha_1} [\alpha_2 (\alpha_1 - 1) - 1] - 1$$

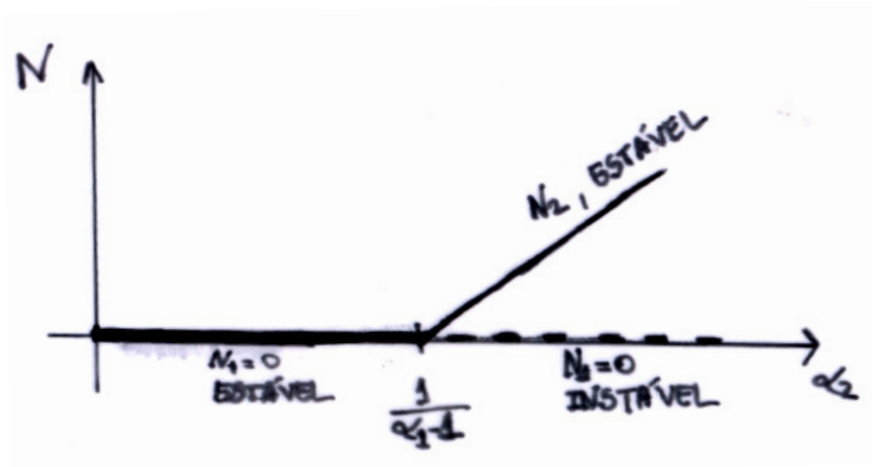
$$\beta = a_{22} = -\frac{(\alpha_1 - 1)^3}{\alpha_1} \left[ \alpha_2 - \frac{1}{\alpha_1 - 1} \right] - 1 < 0 \quad \text{sempre} \quad \text{que} \quad \alpha_1 > 0 \quad \text{e}$$

$\alpha_2 > \frac{1}{\alpha_1 - 1}$ , que são as condições de existência de  $(N_2, C_2)$ .

$$\gamma = \frac{1}{\alpha_1} (\alpha_1 - 1)^3 \left[ \alpha_2 - \frac{1}{\alpha_1 - 1} \right] > 0 \quad \text{nas mesmas condições.}$$

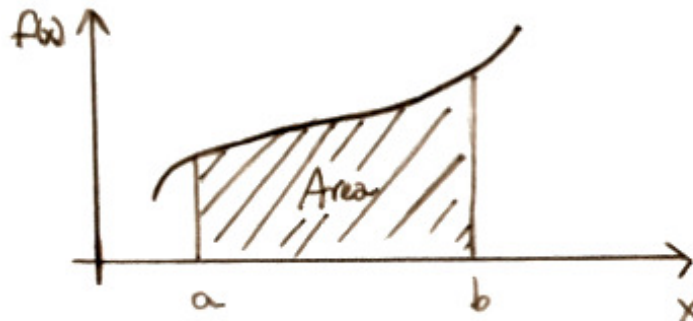
Assim,  $(N_2, C_2)$  é estável sempre que existir.

Podemos ilustrar essa bifurcação em um gráfico de  $N$  versus  $\alpha_2$  para  $\alpha_1 > 1$ . Se  $\alpha_2 < \frac{1}{\alpha_1 - 1}$  apenas a solução  $(N_1, C_1)$  existe, com  $N_1 = 0$ , e é estável. Se  $\alpha_2 > \frac{1}{\alpha_1 - 1}$  a solução  $(N_2, C_2)$  aparece estável e  $(N_1, C_1)$  fica instável:



### Apêndice

Vamos rever brevemente o conceito de integral e sua relação com as derivadas. A integral de uma função  $f(x)$  entre os pontos  $x=a$  e  $x=b$  é a área sob a curva descrita por  $f(x)$ :



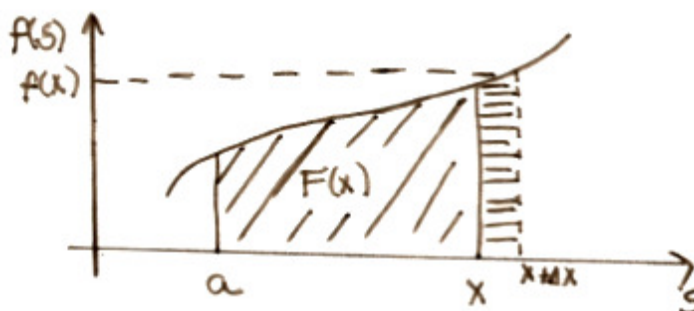
$$\text{Área} = \int_a^b f(x) dx$$

Muitas vezes é útil descrever a área em função do ponto final  $x = b$ . Claramente, se mudamos o ponto final de  $x=b$  para  $x=b+c$ , o valor da área muda.

Vamos então chamar

$$F(x) = \int_a^x f(s) ds \quad .$$

Como o ponto final foi chamado de  $x$ , a variável que descreve o eixo das abscissas foi renomeado para  $s$ :



$$F(x) = \int_a^x f(s) ds \quad .$$

Vamos agora calcular a derivada de  $F(x)$ , a área de  $f(s)$  entre  $a$  e  $x$ , em função de  $x$ :

$$\frac{dF}{dx} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{F(x + \Delta x) - F(x)}{\Delta x} \quad .$$

O numerador é a diferença entre a área entre  $a$  e  $x + \Delta x$  e a área entre  $a$  e  $x$ . Isso dá a área extra achurada na figura acima. Como  $\Delta x$  é pequeno essa área pode ser aproximada por um retângulo de lados  $\Delta x$  e  $f(x)$ :

$$\frac{dF}{dx} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{\Delta x f(x)}{\Delta x} = f(x) \quad .$$

O resultado é conhecido como teorema fundamental do cálculo:

Se

$$F(x) = \int_a^x f(s) ds$$

então

$$\frac{dF}{dx} = f(x)$$

O resultado da integral deve ser tal que sua derivada é a própria função que estamos integrando! Note, no entanto, que o ponto inicial  $s=a$  desapareceu e precisamos recuperá-lo. Para isso basta notar que  $F(a)=0$ , pois a área entre  $a$  e  $a$  é nula.

*Exemplos*

(1)

$$\int_a^x \frac{ds}{s} = \ln(x) - \ln(a) = \ln(x/a)$$

pois  $F(x) - \ln(x) - \ln(a)$  satisfaz

$$\frac{dF}{dx} = \frac{1}{x} \quad \text{e} \quad F(a) = 0$$

(2)

Como  $\frac{d}{dx}(\cos x) = -\sin x$

$$\int_a^x \sin(s) ds = -\cos x + \cos a$$

(3)

Como  $\frac{d}{dx}\left(\frac{1}{x}\right) = -\frac{1}{x^2}$

$$\int_a^x \frac{ds}{s^2} = -\frac{1}{x} + \frac{1}{a}$$

(4)

Dado que  $\frac{d}{dx}(x^4) = 4x^3$

$$\int_a^x s^3 ds = \frac{1}{4}x^4 - \frac{1}{4}a^4$$

Sabendo algumas derivadas podemos calcular várias integrais. Como último exemplo vamos considerar a equação diferencial

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

e reescrevê-la como

$$\frac{BdN}{N(B - N)} = rdt$$

ou ainda

$$\int_{N_0}^{N(t)} \frac{BdN'}{N'(B - N')} = r \int_0^t ds = rt$$



Como  $\frac{B}{N'(B-N')} = \frac{1}{N'} + \frac{1}{B-N'}$  ,

$$\int_{N_0}^{N(t)} \frac{dN'}{N'} + \int_{N_0}^{N(t)} \frac{dN'}{B-N'} = rt \quad \text{e}$$

$$\ln\left(\frac{N(t)}{N_0}\right) - \ln\left(\frac{B-N(t)}{B-N_0}\right) = rt$$

$$\ln\left[\frac{N(t)(B-N_0)}{N_0(B-N(t))}\right] = rt$$

$$N(t)(B-N_0) = e^{rt} N_0 (B-N(t))$$

$$N(t)[(B-N_0) + N_0 e^{rt}] = N_0 B e^{rt}$$

$$N(t) = [(B-N_0)e^{-rt} + N_0] = N_0 B \quad \text{ou}$$

$$N(t) = \frac{N_0 B}{N_0 + (B-N_0)e^{-rt}}$$

que é a solução que escrevemos na página ??.