常微分方程

孙天阳

中国科学技术大学数学科学学院

tysun@mail.ustc.edu.cn

2021年8月5日

目录

	目录	1
1	初等积分法	5
	1.1 一阶线性方程	5
2	存在和唯一性定理	7
	2.1 Picard 存在唯一性定理	7
	2.2 解的延伸	11
	2.3 第一次习题课	13
	2.4 比较定理	14
3	奇解	16
		16
4	高阶微分方程	18
	4.1 解对初值和参数的连续依赖性	18
	4.2 解对初值和参数的连续可微性	20
5	线性微分方程组	21
	5.1 一般理论	21
	5.2 齐次线性微分方程组	22
	5.3 非齐次线性微分方程组	23
	5.4 高阶线性微分方程	24
	5.5 常系数高阶线性微分方程	25
6	幂级数解法	2 6
7	定性理论与分支理论初步	27
	7.1 动力系统、相空间与轨线	27
	7.2 解的稳定性	28
	7.2.1 线性稳定性	28
	7.2.2 Lyapunov 第二办法 (针对非线性方程)	29
	7.3 平面上的动力系统, 奇点与极限环	31

本科水平的微分方程,不管是常微分方程还是偏微分方程,不管是理论研究还是数值求解,大部分内容涉及的是线性微分方程.线性意味着如果 u_1 和 u_2 是方程的解,那么二者的线性组合也是方程的解.反过来说,我们有机会把复杂的解分解为若干简单的解.这个论断本身非常好理解,但却是我们后面许多做法的立足点,值得反复体会.下一个问题是什么样的解是简单的解?我现阶段给出的答案是形如 $e^{\lambda t}$ 的解,也就是简谐的解.为什么?可能是因为它是微分算子的特征函数.

考虑单质量弹簧系统 $m\ddot{x}=-kx$, 假设解 x(t) 形如 $v\mathrm{e}^{\lambda t}$, 其中 v 是与 t 无关的常数, 代入方程得到 $(k+m\lambda^2)v=0$, 有非平凡解当且仅当 $\lambda^2=-k/m$. 可以看到 λ 是一个纯虚数, 设 $\lambda=\mathrm{i}\omega$, 则得到 $(k-m\omega^2)v=0$, 可以将它看作一个广义特征值问题, 称 ω 为特征频率, v=1 为特征向量. 也就是 $\mathrm{e}^{\mathrm{i}\sqrt{k/m}t}$ 和 $\mathrm{e}^{-\mathrm{i}\sqrt{k/m}t}$ 都是解, 转化成实数形式就是说 $\mathrm{cos}(\sqrt{k/m}t)$ 和 $\mathrm{sin}(\sqrt{k/m}t)$ 都是解.

考虑带阻尼的系统 $m\ddot{x} = -kx - c\dot{x}$, 依旧假设解形如 $ve^{\lambda t}$, 代入得到 $(m\lambda^2 + c\lambda + k)v = 0$, 这是一个二次特征值问题. 另一种处理方法是, 设 $z = (x, \dot{x})$, 得到

$$\dot{z} = \begin{pmatrix} \dot{x} \\ \ddot{x} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \dot{x} \\ -\frac{k}{m}x - \frac{c}{m}\dot{x} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{k}{m} & -\frac{c}{m} \end{pmatrix} z = Az$$

这样我们就把一个二阶微分方程转化成了一个一阶微分方程组. 假设解 z(t) 形如 $we^{\lambda t}$, 则 $Aw = \lambda w$, 即 $\lambda \in A$ 的特征值, 计算 A 的特征多项式得到 $m\lambda^2 + c\lambda + k = 0$, 与前面的二次特征值问题相同.

$$\lambda_1 = \frac{-c + \sqrt{c^2 - 4mk}}{2m}, \quad \lambda_2 = \frac{-c - \sqrt{c^2 - 4mk}}{2m}$$

从 $Aw = \lambda w$ 我们可以得到 w 的第二分量等于 λ 倍第一分量, 所以 λ_i 对应的特征向量可以取为 $(1,\lambda_i)$. 这种方法被称为状态空间法, 实际上是更为系统、标准、严格的方法. 如果仍考虑之前的 $(m\lambda^2+c\lambda+k)v=0$, 会发现不论是 λ_1 还是 λ_2 得到的特征向量 v 都是 1, 这从特征向量的语言来说显然是有问题的, 这个问题出在我们隐去了或者说丢掉了不那么发挥作用的 \dot{x} 的分量, 两个 1 实际上来自于 $(1,\lambda_1)$ 和 $(1,\lambda_2)$ 所以是不同的. 我们能安全丢掉 \dot{x} 的分量是因为通过 $1\cdot e^{\lambda_i t}$ 可以还原出所有信息. 包括前面不带阻尼的系统的例子也是, 称 v=1 为特征向量是一种简便的而略带不严格的做法. 根据 c^2-4mk 的正负, 可以将带阻尼的系统分为过阻尼、临界阻尼和欠阻尼三种不同的情形.

- 当 $c^2 4mk > 0$ 时, 为过阻尼, 此时有两个实的负特征值, $x(t) = C_1 e^{\lambda_1 t} + C_2 e^{\lambda_2 t}$.
- $\exists c^2 4mk < 0$ 时, 为欠阻尼, 此时有两个复的特征值,

$$\lambda_{1,2} = -\frac{c}{2m} \pm i \frac{\sqrt{4mk - c^2}}{2m} = -\zeta \omega_n \pm i \omega_d, \quad \omega_n = \sqrt{\frac{k}{m}}, \zeta = \frac{c}{c_{\text{crit}}} = \frac{c}{2\sqrt{mk}}, \omega_d = \omega_n \sqrt{1 - \zeta^2}$$

• 当 $c^2 - 4mk = 0$ 时, 为临界阻尼, 此时有一个二重实特征值 -c/2m, 但没有足够的特征向量

为了对这种没有足够特征向量的情况有一个好的理解, 我们回过头来从另一个角度看 A 有两个独立特征向量的情形, 此时任意时刻 z 可由特征向量线性表出, 即有 $z(t)=c_1(t)P_1+c_2(t)P_2$, 代入到 $\dot{z}=Az$, 得到 $\dot{c}_1(t)P_1+\dot{c}_2(t)P_2=\lambda_1c_1(t)P_1+\lambda_2c_2(t)P_2$, 比较系数得到 $\dot{c}_i=\lambda_ic_i$, 解得 $c_i=C_i\mathrm{e}^{\lambda_it}$, 这样也反过来印证了我们一开始为什么要假设 z(t) 形如 $w\mathrm{e}^{\lambda t}$ 的形式. 根据以上推导, 我们很自然知道没有足够特征向量的时候该怎么做, 即要求助于 Jordan 标准型理论, 寻找广义特征向量作为补充. 在这里, 我们寻找 $(A-\lambda I)P_2=P_1$, 即 $AP_2=\lambda P_2+P_1$. 这样一来我们又有了两个独立的向量,

$$\dot{c}_1(t)P_1 + \dot{c}_2(t)P_2 = (\lambda c_1(t) + c_2(t))P_1 + \lambda c_2(t)P_2 \Longrightarrow c_2(t) = C_2 e^{\lambda t}, \quad c_1(t) = (C_1 + C_2 t)e^{\lambda t}$$

3

 $z(t)=(C_1+C_2t)\mathrm{e}^{\lambda t}P_1+C_2\mathrm{e}^{\lambda t}P_2=C_1\mathrm{e}^{\lambda t}P_1+C_2\mathrm{e}^{\lambda t}(tP_1+P_2)=\mathrm{e}^{\lambda t}(C_1P_1+C_2P_2)+t\mathrm{e}^{\lambda t}C_2P_1$ 当 t=0 时, $z(0)=C_1P_1+C_2P_2$,所以可以看出 C_1,C_2 其实是初始条件 z(0) 在基 P_1,P_2 下的坐标. 第一种观点,关心系统在演化时它在 P_1,P_2 上的分量是如何随时间演化的,可以看出 P_2 方向自己是一个纯粹的指数衰减,而 P_1 方向包含了一个更复杂的带因子 t 的衰减. 这是由 P_2 激发的,是因为 $AP_2=\lambda P_2+P_1$ 而不是 $AP_2=\lambda P_2$ 导致了 $\dot{c}_1(t)=\lambda c_1(t)+c_2(t)$ 而不是 $\dot{c}_1(t)=\lambda c_1(t)$ 所以 c_1 中要有额外的 $t\mathrm{e}^{\lambda t}$ 项. 第二种观点,按照 C_1,C_2 来整理,可以认为是两个基本解,第一个是一个纯粹的沿 P_1 方向的指数衰减,第二个也是一个指数衰减,只不过它的向量初始状态是 P_2 ,随后按照 tP_1+P_2 的规则收敛至 P_1 . 第三种观点,可以看出 $\mathrm{e}^{\lambda t}(C_1P_1+C_2P_2)=\mathrm{e}^{\lambda t}z(0)$ 是它自身的纯指数衰减,而后一项可以写成 $t\mathrm{e}^{\lambda t}C_2P_1=t\mathrm{e}^{\lambda t}(A-\lambda I)z(0)$,我们可以从如下角度去理解, $\dot{z}=Az$ 的解可以简洁地写为 $z(t)=\mathrm{e}^{At}z(0)$,为了计算 e^{At} ,我们需要计算 A 的 Jordan 标准型 $A=PJP^{-1}$,

$$J = \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \lambda I + N, \quad e^{Jt} = e^{\lambda It}e^{Nt}, \quad e^{Nt} = I + Nt + \frac{(Nt)^2}{2!} + \dots = I + Nt$$

$$e^{Jt} = (e^{\lambda t}I)(I + Nt) = e^{\lambda t}(I + Nt) = e^{\lambda t}\begin{pmatrix} 1 & t \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} e^{\lambda t} & te^{\lambda t} \\ 0 & e^{\lambda t} \end{pmatrix}$$

$$e^{At} = P(e^{\lambda t}(I + Nt))P^{-1} = e^{\lambda t}(I + t(PNP^{-1})) = e^{\lambda t}(I + t(P(J - \lambda I)P^{-1})) = e^{\lambda t}(I + t(A - \lambda I))$$

$$e^{At} = e^{\lambda t}I + te^{\lambda t}(A - \lambda I), \quad z(t) = e^{At}z(0) = e^{\lambda t}z(0) + te^{\lambda t}(A - \lambda I)z(0).$$

通过以上讨论, 我们已经对特征模态和特征模态的缺失有了很好的理解, 接下来我们再举一个例子, 研究如下的双质量弹簧系统, 设两个质量块偏离平衡位置的位移分别为 x_1 和 x_2

取向右为正方向, 当 $x_1 > 0$ 时, 左侧的弹簧给左侧质量块向左的拉力, 所以应该是 $-kx_1$, 当 $x_2 > 0$ 时, 右侧的弹簧给右侧质量块向左的推力, 所以应该是 $-kx_2$, 当 $x_2 - x_1 > 0$ 时, 中间的弹簧处于拉伸状态, 给左侧质量块向右的力, 给右侧质量块向左的力. 所以可以列出如下方程组

$$\begin{cases} m \frac{\mathrm{d}^2 x_1}{\mathrm{d}t^2} = -kx_1 + k_c(x_2 - x_1) \\ m \frac{\mathrm{d}^2 x_2}{\mathrm{d}t^2} = -kx_2 - k_c(x_2 - x_1) \end{cases}$$

设 $(x_1, x_2)^T = (v_1, v_2)^T e^{i\omega t}$, 将上式代入到微分方程中, 得到

$$\begin{cases}
-m\omega^2 v_1 = -(k+k_c)v_1 + k_c v_2 \\
-m\omega^2 v_2 = k_c v_1 - (k+k_c)v_2
\end{cases} \iff \begin{pmatrix} k+k_c & -k_c \\ -k_c & k+k_c \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = m\omega^2 \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$$

$$(k + k_c - m\omega^2)^2 - k_c^2 = 0 \Longrightarrow m\omega_1^2 = k, \vec{v}_1 = (1, 1), \quad m\omega_2^2 = k + 2k_c, \vec{v}_2 = (1, -1)$$

系统的第一个固有频率 ω_1 与中间弹簧 k_c 无关, $\vec{v}_1 = (1,1)$ 说明两个质量块的振幅相等, 方向相同, 它们像一个整体一样, 同进同退, 中间弹簧的长度始终没有变化, 既不被压缩也不被拉伸, 系统的行为就好像中间弹簧不存在一样. 系统的第二个固有频率 ω_2 依赖于中间弹簧 k_c , $\vec{v}_2 = (1,-1)$ 意味着两个质量块的振幅相等, 但方向相反. 在这种反向运动中, 中间的弹簧经历了剧烈的压缩和拉伸, 使得系统振荡得非常快, 因此频率更高. 任何这个双质量弹簧系统的自由振动, 无论初始条件如何, 都可以被看作是基本模态按不同比例的叠加.

$$x(t) = (A\cos(\omega_1 t) + B\sin(\omega_1 t))\begin{pmatrix} 1\\1 \end{pmatrix} + (C\cos(\omega_2 t) + D\sin(\omega_2 t))\begin{pmatrix} 1\\-1 \end{pmatrix}$$

目录

通过四个初始条件 $x_1(0), x_1'(0), x_2(0), x_2'(0)$ 可以唯一确定系数 A, B, C, D. 从上面这个例子可以看出, 对特征模态的研究是非常有用的, 它可以让我们理解系统本身, 还可以得到所有自由振动的解.

上面我们直接假设 $e^{i\omega t}$ 而不是更一般的 $e^{\lambda t}$, 实际上相当于我们有经验在这种无阻尼的情形 λ 一定是纯虚数所以设成了 $i\omega$. 上面没有使用特征空间法, 因为对于无阻尼的情形, 只关心位移 x 的话不使用特征空间法也足够了, 我们依然把 $\vec{v}_1 = (1,1)$ 称为特征向量, 上面已经讨论过这是一种简便而略带不严格的做法, 我们自己心里清楚就好了.

再总结一下到现在为止的结论,实际上我们涉及到了两类问题,一个是模态分析,它研究一个系统的特征模态,而不研究某个具体的真实发生的过程,这是在频率域进行求解.另一个是瞬态分析,它研究给定初始状态后,系统的状态随着时间的演化如何,这是在时域进行求解.以上两类问题,有一个共同点,即它们都是自由的,而不是受迫的.二者之间的联系是,想求解系统状态随时间的演化,那么就先将系统的初始状态在模态基下进行分解,再让每个模态的分量按照指数形式独立演化.当然模态缺失的情形需要另作处理.

受迫的意思是, 微分方程或边界条件中存在不依赖于未知函数的非零项, 它可以理解为一个外部的驱动力或者说源项, 这也是我们常说的非齐次问题. 对于非齐次问题, 我们惯常的做法是先考虑相应的齐次问题, 求得通解, 再求一个特解, 那么非齐次问题的解就是通解加上特解. 现在我们假设该外部激励是简谐的, 除了共振的情况外, 可以假设有一个与外部激励同频率的特解, 这同样是因为 eiwt 是微分算子的特征函数. 设

$$L = a_n \frac{d^n}{dt^n} + a_{n-1} \frac{d^{n-1}}{dt^{n-1}} + \dots + a_1 \frac{d}{dt} + a_0, \quad H(s) = a_n s^n + a_{n-1} s^{n-1} + \dots + a_1 s + a_0$$

其中 H(s) 被称为 L 的特征多项式, 它来自于 $L(e^{st}) = H(s)e^{st}$. 考虑 $L(y_p) = F_0e^{i\omega t}$, 设

$$y_p = Pe^{i\omega t} \Longrightarrow L(Pe^{i\omega t}) = PH(i\omega)e^{i\omega t} = F_0e^{i\omega t} \Longrightarrow P = F_0/H(i\omega)$$

共振的情况就是 $H(i\omega) = 0$ 的情况. 这样, 在不共振的情况下, 在时域中的受迫瞬态分析就完成了. 如果想在频域中进行谐响应分析, 需要进一步额外假设通解的时间演化是衰减到 0 的, 这样才能分析在特定频率激励下的最终稳态行为. 谐响应分析就是分析 $F_0/H(i\omega)$ 这个函数.

当发生共振, 也就是 $H(i\omega)=0$ 的情形, 我们使用算子湮灭法来求解. 考虑 $m\ddot{x}+kx=F_0\mathrm{e}^{\mathrm{i}\omega_n t}$ 的例子, 记算子 $L=D^2+\omega_n^2$, 那么原方程可写为 $mLx=F_0\mathrm{e}^{\mathrm{i}\omega_n t}$, 而右侧被算子 L 作用为零, 所以 $mL^2x=0$, 我们得到一个更高阶的齐次方程. 但本来的特征方程的单根 $\pm\mathrm{i}\omega_n$ 此时都变成二重根, 所以此时的解为 $\mathrm{e}^{\mathrm{i}\omega_n t}$, $\mathrm{te}^{\mathrm{i}\omega_n t$

初等积分法

1.1 一阶线性方程

定理 1.1.1 (Gronwall 不等式). 设 $\psi(t)$ 满足

$$\psi(t) \leqslant \alpha(t) + \int_0^t \beta(s)\psi(s)\mathrm{d}s, \forall t \geqslant 0$$
 (1.1)

其中 $\beta(t)$ 非负, 那么

$$\psi(t) \leqslant \alpha(t) + \int_0^t \alpha(s)\beta(s)e^{\int_s^t \beta(r)dr}ds, \forall t \geqslant 0$$
 (1.2)

证明. 首先想到的是考虑等式的情形,

$$\psi(t) = \alpha(t) + \int_0^t \beta(s)\psi(s)ds, \forall t \ge 0$$
(1.3)

希望能在此时推出

$$\psi(t) = \alpha(t) + \int_0^t \alpha(s)\beta(s)e^{\int_s^t \beta(r)dr}ds, \forall t \ge 0$$
(1.4)

对 (1.3) 两侧求导, 移项, 得到一个非齐次线性微分方程

$$\psi'(t) - \beta(t)\psi(t) = \alpha'(t) \tag{1.5}$$

选取它的一个积分因子

$$e^{-\int_0^t \beta(s)ds} \tag{1.6}$$

乘到 (1.5) 的两边, 得到

$$\left(e^{-\int_0^t \beta(s)ds}\psi(t)\right)' = e^{-\int_0^t \beta(s)ds}\alpha'(t)$$
(1.7)

将 (1.7) 两侧从 0 到 t 进行积分, 得

$$e^{-\int_0^t \beta(s)ds} \psi(t) - \psi(0) = \int_0^t e^{-\int_0^s \beta(r)dr} \alpha'(s)ds$$
 (1.8)

$$= \int_0^t e^{-\int_0^s \beta(r) dr} d\alpha(s)$$
 (1.9)

$$= e^{-\int_0^s \beta(r)dr} \alpha(s) \Big|_0^t - \int_0^t \alpha(s) de^{-\int_0^s \beta(r)dr}$$
(1.10)

$$= e^{-\int_0^t \beta(r)dr} \alpha(t) - \alpha(0) + \int_0^t \alpha(s)\beta(s)e^{-\int_0^s \beta(r)dr}ds$$
 (1.11)

在 (1.3) 中令 t=0, 得 $\psi(0)=\alpha(0)$, 所以有

$$e^{-\int_0^t \beta(r)dr} \psi(t) = e^{-\int_0^t \beta(r)dr} \alpha(t) + \int_0^t \alpha(s)\beta(s)e^{-\int_0^s \beta(r)dr}ds$$
(1.12)

$$\psi(t) = \alpha(t) + \int_0^t \alpha(s)\beta(s)e^{\int_s^t \beta(r)dr}ds$$
 (1.13)

等式的情形得证.

对于不等式的情形, 我们希望能照搬上面的证明, 但令人遗憾的是, 我们无法从积分的不等式直接得到微分的不等式.

但幸运的是, 如果记 (1.1) 式右侧的部分为 $\varphi(t)$, 即

$$\varphi(t) = \alpha(t) + \int_0^t \beta(s)\psi(s)ds \tag{1.14}$$

那么我们有

$$\varphi'(t) = \alpha'(t) + \beta(t)\psi(t) \tag{1.15}$$

$$\leq \alpha'(t) + \beta(t)\varphi(t)$$
 (1.16)

能这样放缩是因为我们预先假定了 $\beta(t) \ge 0$.

这样我们就得到了想要的微分的不等式

$$\varphi'(t) - \beta(t)\varphi(t) \leqslant \alpha'(t) \tag{1.17}$$

接下来照搬上面的证明

将 (1.6) 乘到 (1.17) 的两边, 得到

$$\left(e^{-\int_0^t \beta(s)ds}\varphi(t)\right)' \leqslant e^{-\int_0^t \beta(s)ds}\alpha'(t) \tag{1.18}$$

将 (1.18) 两侧从 0 到 t 进行积分, 得

$$e^{-\int_0^t \beta(s)ds} \varphi(t) - \varphi(0) \leqslant \int_0^t e^{-\int_0^s \beta(r)dr} \alpha'(s)ds$$
(1.19)

$$= \int_0^t e^{-\int_0^s \beta(r)dr} d\alpha(s)$$
 (1.20)

$$= e^{-\int_0^s \beta(r)dr} \alpha(s) \Big|_0^t - \int_0^t \alpha(s) de^{-\int_0^s \beta(r)dr}$$
(1.21)

$$= e^{-\int_0^t \beta(r)dr} \alpha(t) - \alpha(0) + \int_0^t \alpha(s)\beta(s)e^{-\int_0^s \beta(r)dr}ds$$
 (1.22)

在 (1.14) 中令 t=0, 得 $\varphi(0)=\alpha(0)$, 所以有

$$e^{-\int_0^t \beta(r)dr} \varphi(t) \leqslant e^{-\int_0^t \beta(r)dr} \alpha(t) + \int_0^t \alpha(s)\beta(s)e^{-\int_0^s \beta(r)dr} ds$$
 (1.23)

$$\varphi(t) \leqslant \alpha(t) + \int_0^t \alpha(s)\beta(s)e^{\int_s^t \beta(r)dr}ds$$
 (1.24)

而我们又有

$$\psi(t) \leqslant \varphi(t) \tag{1.25}$$

故得证! □

存在和唯一性定理

2.1 Picard 存在唯一性定理

$$(E): \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = f(x, y), y(x_0) = y_0$$

矩形区域 $R: |x - x_0| \le a, |y - y_0| \le b$
$$I = [x_0 - h, x_0 + h]$$

$$h = \min\{a, \frac{b}{M}\}, M > \max_{(x, y) \in R^2} |f(x, y)|$$

定理 2.1.1. 若 f 在 R 上连续并且关于 g 满足 Lipschitz 条件, 则 (E) 在 I 上存在唯一解. 证明.Step1 转化为积分方程

$$y(x) = y_0 + \int_{x_0}^x f(x, y(x)) dx$$

一方面, 若 y = y(x) 是 (E) 的解, 则有

$$\frac{dy(x)}{dx} = f(x, y(x)), \forall x \in (x_0 - h, x_0 + h)$$

两边同时关于 x 从 x_0 到 x 积分, 可得

$$y(x) - y(x_0) = \int_{x_0}^x \frac{dy(x)}{dx} dx = \int_{x_0}^x f(x, y) dx$$
$$\Rightarrow y(x) = y_0 + \int_{x_0}^x f(x, y(x)) dx$$

另一方面, 若 y = y(x) 是积分方程在 $(x_0 - h, x_0 + h)$ 上的解, 则 y(x) 可导, 于是

$$\frac{dy(x)}{dx} = f(x, y(x)), y(x_0) = y_0$$

Step 2 构造 Picard 序列 $\{y_n(x)\}$

$$y_{n+1}(x) = y_0 + \int_{x_0}^x f(x, y_n(x)) dx$$

 $y_0(x) = y_0$

要说明 $\forall x \in [x_0 - h, x_0 + h], \forall n \in N_0, (x, y_n(x))$ 在矩形 R 里面, 才能说明序列的定义是好的 $Claim: |y_n(x) - y_0| \leq b$

 $n=1 \text{ BF}, |y_1(x) - y_0| = |\int_{-x}^{x} f(x, y_0) dx| \leq M|x - x_0| < Mh \leq b.$

设 n=k 时断言成立,则当 n=k+1 时,归纳法用在了哪里呢?需注意,只有前一个 $y_k(x)$ 是定义好的,我们才有下一个 y_{k+1} 可言;这里的归纳法并不是说下一个的证明利用到了前一个的成立,而是下一个的存在依赖于前一个的成立.

$$|y_{k+1}(x) - y_0| = |\int_{x_0}^x f(x, y_k(x)) dx| \le |\int_{x_0}^x M dx| = M|x - x_0| < b$$

Step3 Picard 序列的收敛性

$$y_n(x) = \sum_{k=1}^{n} y_k(x) - y_{k-1}(x) + y_0$$

要证 $\{y_n(x)\}$ 收敛, 只要证明级数 $\sum_{k=1}^{\infty}y_k(x)-y_{k-1}(x)$ 绝对收敛感觉这里的各种收敛乱乱的 \dots 先不管了吧... 淑芬学完了再说

要证明级数
$$\sum_{n=0}^{\infty} |y_{n+1}(x) - y_n(x)|$$
 在 I 上一致收敛

$$n = 0, |y_1(x) - y_0(x)| \le M|x - x_0|$$

$$n = 1, |y_{2}(x) - y_{1}(x)| = \left| \int_{x_{0}}^{x} f(x, y_{1}(x)) dx - \int_{x_{0}}^{x} f(x, y_{0}(x)) dx \right|$$

$$\leqslant \left| \int_{x_{0}}^{x} |f(x, y_{1}(x)) - f(x, y_{0}(x))| dx \right|$$

$$\leqslant \left| \int_{x_{0}}^{x} L|y_{1}(x) - y_{0}(x)| dx \right|$$

$$\leqslant \left| \int_{x_{0}}^{x} ML|x - x_{0}| dx \right|$$

$$\leqslant ML \frac{|x - x_{0}|^{2}}{2}$$

$$n = 2, |y_3(x) - y_2(x)| = \left| \int_{x_0}^x f(x, y_2(x)) dx - \int_{x_0}^x f(x, y_1(x)) dx \right|$$

$$\leqslant \left| \int_{x_0}^x |f(x, y_2(x)) - f(x, y_1(x))| dx \right|$$

$$\leqslant \left| \int_{x_0}^x L|y_2(x) - y_1(x)| dx \right|$$

$$\leqslant \left| \int_{x_0}^x ML^2 \frac{|x - x_0|^2}{2} dx \right|$$

$$\leqslant ML^2 \frac{|x - x_0|^3}{3!}$$

Claim:

$$|y_n(x) - y_{n-1}(x)| \le ML^{n-1} \frac{|x - x_0|^n}{n!}$$

用归纳法, 假设 n = k 时结论成立, 则当 n = k + 1 时,

$$|y_{k+1}(x) - y_k(x)| = \left| \int_{x_0}^x f(x, y_k(x)) dx - \int_{x_0}^x f(x, y_{k-1}(x)) dx \right|$$

$$\leqslant \left| \int_{x_0}^x |f(x, y_k(x)) - f(x, y_{k-1}(x))| dx \right|$$

$$\leqslant \left| \int_{x_0}^x L|y_k(x) - y_{k-1}(x)| dx \right|$$

$$\leqslant \left| \int_{x_0}^x ML^n \frac{|x - x_0|^n}{n!} dx \right|$$

$$\leqslant ML^n \frac{|x - x_0|^{n+1}}{(n+1)!}$$

因此,

$$\sum_{n=0}^{\infty} |y_{n+1}(x) - y_n(x)| \leqslant \frac{M}{L} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(L|x - x_0|)^n}{n!} \leqslant \frac{M}{L} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(Lh)^n}{n!} < +\infty$$

因此, $\exists \phi(x)s.t.y_n(x) \to \phi(x)$ 在 I 上一致收敛. 由于 $y_n(x)$ 在 I 上是连续的, 故 $\phi(x)$ 在 I 上也连续.

再由

$$y_{n+1}(x) = y_0 + \int_{x_0}^x f(x, y_n(x)) dx$$

关于n取极限得

$$\phi(x) = y_0 + \int_{x_0}^x f(x, y_n(x)) dx$$

即 $y = \phi(x)$ 是 (E) 在 I 上的解.

Step4 唯一性

令 y=u(x) 和 y=v(x) 是 (E) 的两个不同的解,它们共同的存在区间是 (x_0-d,x_0+d) 令 w(x)=u(x)-v(x),则

$$|u(x) - v(x)| = \left| \int_{x_0}^x |f(x, u(x)) - f(x, v(x))| dx \right|$$

$$\leqslant \int_{x_0}^x L|u(x) - v(x)| dx$$

$$\leqslant Lk|x - x_0|$$

将第三行得到的不等式带入到第二行中, 得到

$$|u(x) - v(x)| \leqslant \int_{x_0}^x L|u(x) - v(x)|dx$$

$$= \int_{x_0}^x L^2 k|x - x_0|dx$$

$$\leqslant \frac{k(L|x - x_0|)^2}{2}$$

重复上述过程可得,

$$|u(x) - v(x)| \leqslant \frac{K(L|x - x_0|)}{n!} \leqslant \frac{k(Ld)^n}{n!} \to 0, \, \, \exists \, n \to \infty$$

由 Gronwell 不等式, $u(x) - v(x) \equiv 0$ on $[x_0 - d, x_0 + d]$

注记. 出现单个 f, 以 M 为界; 出现两个 f 作差, 利用 Lipschitz 条件得到界

注记. 为什么要转化为积分方程? 我们要求微分方程的解必须连续且可导, 而对于积分方程我们只需要要求解连续, 连续且满足积分方程一定可微, 这是一个很大的好处。

对解的正则性的要求降低了

积分号与极限可以换序... 开始触及到知识盲区了...

积分满足一些很显然的很好的估计, 比如

$$\left| \int f(x,y)dx \right| \leqslant \int \left| f(x,y) \right| dx$$

只是说在常微分方程及阶段这个优势不是很明显,在偏微分方程阶段,把微分方程化为积分方程是非 常重要的手段

涉及到估计往往需要积分方程

注记. 现在我只知道 f 在矩形上有定义,现在我假设 y 满足积分方程,(x,y(x)) 是否落到矩形中? $|y(x)-y_0|=||\leqslant|\int_{x_0}^x Mdx|\leqslant M|x-x_0|< M(h-\epsilon)< b-\widetilde{\epsilon}$

注记. 第一步, 构造逼近解; 第二步, 说明极限存在; 第三步, 说明极限就是我们要找的

例 2.1.1 (Ricatti 方程).

$$\frac{dy}{dx} = x^2 + y^2, y(x_0) = y_0$$

先判断关于 y 是否 Lipschitz, 事实上有一个更强的条件, 即 f 关于 y 是否有连续的偏导数, 若有, 关于 y 用中值定理, 得到 f 关于 y 确实 Lipschitz

由 Picard 定理, 存在唯一的积分曲线经过 (x_0, y_0)

定理 2.1.2 (存在性 (Peano 存在定理)). 设函数 f(x,y) 在矩形区域 R 内连续, 则初值问题 (E) 在区间 $|x-x_0| < h$ 上至少存在一个解 y=y(x).

定理 **2.1.3.** 设 f(x,y) 在区域 G 内对 y 满足 Osgood 条件, 则微分方程 (3.9) 在 G 内经过每一点的解是唯一的.

证明. 用反证法, 假设在 G 内存在一个点 (x_0, y_0) , 使得方程 (3.9) 有两个解 $y = y_1(x), y = y_2(x)$ 都 经过这个点, 存在一个 $x_1 \neq x_0$ 使得 $y_1(x_1) \neq y_2(x_1)$. 不妨设 $x_1 > x_0, y_1(x_1) > y_2(x_1)$. 令

$$\bar{x} = \sup\{x_0 \leqslant x < x_1 : y_1(x) = y_2(x)\}$$

. 则

$$y_1(x) > y_2(x), \forall \bar{x} < x \leqslant x_1$$

$$\frac{d(y_1(x) - y_2(x))}{dx} = f(x, y_1(x)) - f(x, y_2(x)) \leqslant F(y_1 - y_2), \forall \bar{x} < x < x_1$$

 $\Leftrightarrow r(x) = y_1(x - y_2(x)), \ \mathbb{M} \ \frac{dr}{dx} \leqslant F(r), \forall \overline{x} < x < x_1$

$$\int_0^{r_1} \frac{dr}{F(r)} \leqslant \frac{\bar{x}}{x_1} dx = x_1 - \bar{x} < +\infty$$

由 Osgood 条件,
$$\frac{0}{r_1} \frac{dr}{F(r)} = +\infty$$
, 矛盾.

2.2 解的延伸

考虑方程

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y)$$

定理 2.2.1. 设 P_0 为区域 G 内任意一点, 并设 Γ 是微分方程(9.18)的经过 P_0 点的任意一条积分曲线, 积分曲线 Γ 将在区域 G 内延伸到边界. 对于任意的含在区域 G 中的有界闭区域 G_1 包含 G_0 ,那么 G_1 可以延伸到 G_1 之外.

证明. 设经过 P_0 的方程的解 Γ 为 $y = \phi(x)$. 设 J 是它的极大存在区间, 只考虑 Γ 在 P_0 右侧的延伸情况. 令 $J^+ = J \cap [x_0, +\infty)$ 是 Γ 在 P_0 右侧的极大存在区间.

- $J^+ = [x_0, +\infty)$, 则 Γ 是延伸到边界的.
- $J^+ = [x_0, x_1], x_1 < +\infty$, 以 $(x_1, \phi(x_1))$ 为中心,作矩形 $|x x_1| \le a, |y y_1| \le b$,由 Peano 存在定理,存在 h > 0 使得(3.18)在 $(x_1 h, x_1 + h)$ 上存在一个解 $y = \phi_1(x)$ 令 $y_1(x)$,则 y_x 是(3.18)在 $x_0 \le x \le x_1 + h$ 上的解

事实上, 当
$$x_0 \leqslant x \leqslant x_1, \phi(x) = \phi(x_0) + \int_{x_0}^{x_1} f(x, \phi(x)) dx$$

特别地,
$$\phi(x_1) = \phi(x_0) + \int_{x_0}^{x_1} f(x,\phi(x)) dx$$

$$\stackrel{\text{def}}{=} x_1 \leqslant x \leqslant x_1 + h, \phi_1(x) = \phi(x_0) + \int_{x_0}^{x_1} f(x, \phi_1(x)) dx$$

$$y_1(x) = \phi(x_1) + \int_{x_1}^x f(x, y_1(x)dx) = \phi(x_0) + \int_{x_0}^x f(x, y_1(x))dx$$

这与 J^+ 是 Γ 的右行极大存在区间矛盾!

• $J^+=[x_0,x_1),x_1<+\infty$ 用反证法,假设存在有界闭集 $G_1\subset G,p\in G_1,\Gamma\subset G_1$. claim: 当 $x\to x_1$ 时, $\lim_{x\to x_1}\varphi(x)$ 存在

$$\forall x_n \to x_1, |\varphi(x_n) - \varphi(x_m)| = |\int_{x_m}^{x_n} \frac{d\varphi}{dx} dx| = |\int_{x_m}^{x_n} f(x, \varphi(x)) dx| \leqslant \max_{(x,y) \in G} |f(x,y)| \leqslant M_1 |x_n - x_m|$$

故 $\{\varphi(x_n)\}$ 是 Cauchy 列

令 $\bar{y} = \lim_{x \to x_1} \varphi(x)$ 令, 则 $\tilde{y}(x)$ 是(3.18)在 $x_0 \leqslant x \leqslant x_1$ 上的解

事实上,
$$\varphi(x) = \varphi(x_0) + \int_{x_0}^{x_1} f(x, \varphi(x)) dx, \forall x_0 \leqslant x \leqslant x_1$$

$$\stackrel{\mbox{\tiny \perp}}{=} x \to x_0$$
 时, $\bar{y} = \varphi(x_0) + \int_{x_0}^{x_1} f(x, \varphi(x) dx) \Leftrightarrow \tilde{y}(x_1) = \varphi(x_0) + \int_{x_0}^{x_1} f(x, \tilde{y}(x)) dx$

例 2.2.1. 试证微分方程

$$\frac{dy}{dx} = x^2 + y^2$$

的任一解的存在区间都是有界的.

证明. 令 $f(x,y) = x^2 + y^2$ 在 R^2 上连续, 且在 R^2 上关于 y 是局部 Lipschitz. 由 Picard 存在唯一性定理, 过任意一点 P_0 存在唯一的积分曲线 Γ , 要证 Γ 的极大存在区间是有界的.

否则, 设 Γ 的极大存在区间 J 是无界的. 不妨设 $(c, +\infty) \subset J$. 事实上, 如果 y = y(x) 是原方程的解, 且 $(-\infty, c) \subset J$ 令 $\hat{y}(x) = -y(-x)$, 则

$$\frac{d\hat{y}}{dx} = \frac{dy}{dx}(-x) = (-x)^2 + (y(-x))^2 = x^2 + (\hat{y}(x))^2$$

则 $\hat{y}(x)$ 也是原方程的解.

设 $x_1 > 0, (x_1, +\infty) \subset J$, 则

$$\frac{dy}{dx} > x_1^2 + y^2, \forall x \in (x_1, +\infty)$$

故

$$\frac{1}{x_1^2 + y^2} \frac{dy}{dx} \leqslant 1$$

$$\frac{d\frac{y}{x_1}}{x_1(1 + \frac{y^2}{x_1^2})} = \frac{1}{x_1} darctan \frac{y}{x_1}$$

$$\frac{1}{x_1} \frac{darctan \frac{y}{x_1}}{dx} \leqslant 1$$

两边同时从 x_1 到 x 积分可得,

$$\frac{\pi}{x_1} \leqslant \frac{1}{x_1} \left(\arctan \frac{y(x)}{x_1} - \arctan \frac{y(x_1)}{x_1} \right) \leqslant x - x_1, \forall x > x_1$$

令 $x \to +\infty$. 则得到矛盾!

例 2.2.2. 在平面上任取一点 $P_0 = (x_0, y_0)$, 试证初值问题

$$\frac{dy}{dx} = (x - y)e^{xy^2}, y(x_0) = y_0$$

的右行解都在区间 $x_0 \leq x < \infty$ 存在.

证明. $f(x,y)=(x-y)e^{xy^2}$ 在 R^2 上连续, 局部 Lip, 由 Picard 定理, 过任意一点 P_0 存在唯一的积分曲线 Γ . 要证 Γ 的右行部分的存在区间是 $[x_0,+\infty)$

若 P_0 在直线 y=x 的上方, 则过 P_0 的积分曲线会下降, 穿过 y=x 到达它的下方. 由延伸定理, Γ 会延伸到 $G=\{(x,y)|x_0\leqslant x<+\infty\}$ 的边界. 由于在 L:y=x 下方与它接近的点, 斜率远小于1, 故 Γ 无法穿过 L 到达它的上方. 故 Γ 一直位于 L 的下方. 因此 Γ 的右行存在区间为 $[x_0,+\infty)$. \square

定理 2.2.2. 设微分方程 $\frac{dy}{dx}=f(x,y)$, 其中函数 f(x,y) 在条形区域 $S:\alpha < x < \beta, -\infty < y < +\infty$ 内连续, 且满足不等式 $f(x,y) \le A(x)|y|+B(x)$, 其中 $A(x) \ge 0$, $B(x) \ge 0$ 在区间 $\alpha < x < \beta$ 上连续, 则方程的每一个解都以区间 $\alpha < x < \beta$ 为最大存在区间.

证明. 设 $P_0 \in S$ 是任意一点. 由于 f(x,y) 在 S 上是连续的, 由 Peano 定理, 一定存在过 P_0 的积分 曲线 Γ . 要证 Γ 的最大存在区间是 (α,β) 只考虑右行解, 要证右行解的最大存在区间是 (x_0,β) .

否则, 存在 $x_0 < \beta_0 < \beta$, 使得右行解的最大存在区间是 $[x_0, \beta_0)$

任取 Γ 上一点 (x_1, y_1) , 在矩形 $R: |x - x_1| \leq a, |y - y_1| \leq b$ 上, f(x, y) 是连续的.

由 Peano 定理, 在 $(x_1 - h, x_1 + h)$ 上存在解, $h = \min\{a, \frac{b}{M}\}$

设在 R 上,A(x), B(x) 的最大值是 A_0 , B_0 , 则 $|f(x,y)| \leq A_0(|y|+b) + B_0$ 取 $M = A_0(|y_1|+b) + B_0 + 1$, 则

$$\frac{b}{M} = \frac{b}{A_0(|y_1| + b) + B_0 + 1} \to \frac{1}{A_0}$$

当 b 充分大时,
$$\frac{b}{M} > \frac{1}{2A_0}$$
 选取 $a = \frac{1}{4A_0}$, 则 $h = \frac{1}{4A_0}$

取 x_1 充分接近 β_0 , 则 Γ 可延伸到 $x_1 + \frac{1}{4A_0} > \beta_0$, 这与 $[x_0, \beta_0)$ 是右行最大存在区间矛盾! \square

2.3 第一次习题课

例 2.3.1.

$$\frac{dy}{dx} \leqslant \frac{f(x)}{g(y)}, g(y) > 0$$

$$g(y)dy \leqslant f(x)dx$$

$$\int_0^y g(t)dt - \int_0^x f(t)dt \leqslant C$$

$$\psi(x) := \int_0^{y(x)} g(t)dt - \int_0^x f(t)dt$$

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

例 2.3.2.

$$\frac{dy}{dx} = x^2 + y^2 \geqslant y^2$$

$$y(0) = 1$$

$$\frac{dy}{y^2} \geqslant dx$$

$$\psi(x) = \frac{1}{y} + x \leqslant \psi(0) = 1$$

$$\dot{\psi}(x) = -\frac{\dot{y}}{y^2} + 1 = -\frac{x^2 + y^2}{y^2} + 1 \leqslant 0$$

注记. 若要证 f=g, 可证 f 和 g 满足相同的方程并且有相同的初值条件

例 2.3.3.

$$\frac{dy}{dx} = f(y)in(x,y) \in R \times [a, a + \epsilon)]$$

其中 f(a)=0, f(y)>0 $in(a,a+\epsilon)$ 当 $|\int_a^{a+\epsilon} \frac{1}{f(y)} dy <\infty|$ 时,有两条过 (x_0,a) 的积分曲线;当 $|\int_a^{a+\epsilon} \frac{1}{f(y)} dy|=\infty$ 时,只有一条

证明. 内容...

2.4 比较定理

定理 2.4.1 (第一比较定理). 假设函数 f(x,y) 和 F(x,y) 都在平面区域 G 内连续, 并且满足不等式 $f < F, \forall (x,y) \in G$, 又设函数 $y = \phi(x)$ 与 $y = \Phi(x)$ 在区间 a < x < b 上分别是初值问题

$$\frac{dy}{dx} = f(x,y), y(x_0) = y_0$$

$$\frac{dy}{dx} = F(x,y), y(x_0) = y_0$$

的解, 其中 $(x_0, y_0) \in G$, 则我们有 $\phi(x) < \Phi(x)$, when $x_0 < x < b$; $\phi(x) > \Phi(x)$, when $a < x < x_0$ 证明. 只证明右行部分.

$$\frac{d\psi}{dx} = F(x, \Phi(x)) - f(x, \phi(x)), \psi(x_0) = 0$$

由于 $F(x_0, \Phi(x_0)) > f(x_0, \phi(x_0))$, 故 $\frac{dy}{dx}(x_0) > 0$, 所以存在 $\sigma > 0$, 使得 $\psi(x) > 0$, $\forall x \in (x_0, x_0 + \sigma)$ 要证的是 $\psi(x) > 0$, $\forall x_0 < x < b$ 否则, 存在 $x_0 + \sigma < x_1 < b$, 使得 $\psi(x_1) = 0$

令
$$\beta = min\{x_0 < x < b | \psi(x) = 0\}$$
, 则 $\psi(\beta) = 0$, 且 $\psi'(\beta) \leqslant 0$

但是,
$$\frac{d\psi}{dx}(\beta) = F(x_1, \Phi(\beta)) - f(x, \phi(\beta)) > 0$$
, 矛盾!

现在考虑初值问题

$$\frac{dy}{dx} = f(x,y), y(x_0) = y_0$$

其中 f(x,y) 在矩形区域 $R:|x-x_0| \le a, |y-y_0| \le b$ 上连续. 令 $M > \max_{(x,y) \in R} |f(x,y)|, h = mina, \frac{b}{M}$,在区间 $[x_0 - h, x_0 + h]$ 上至少存在一个解如果在区间 $[x_0 - h, x_0 + h]$ 上初值问题 E 有两个解 y = Z(x), y = W(x) 使得 E 的任何的解 y = y(x) 都满足 $W(x) \le y(x) \le Z(x), x_0 - h \le x \le x_0 + h$,则称 W(x), Z(x) 分别是初值问题的最小解和最大解

定理 2.4.2. 存在 $0 < \sigma < h$, 使得在区间 $[x_0 - \sigma, x_0 + \sigma]$ 上初值问题存在最大解和最小解.

定理 2.4.3 (Ascoli-Azela). 设在区间 I 上给定一个函数列 $\{f_n(x)\}_1^{\infty}$, 称 $\{f_n(x)\}$ 在 I 上一致有界 是指 $\exists K>0$, 使得 $|f_n(x)|\leqslant K, \forall x\in J, \forall n\geqslant 1$. 称 $\{f_n(x)\}$ 在 I 上等度连续, 如果 $\forall \epsilon>0, \exists \delta$, 使得 $\forall |x_1-x_2|<\delta, |f_n(x_1)-f_n(x_2)|<\epsilon, \forall n=1,2,\cdots$

若 $\{f_n(x)\}$ 在有界闭区间 I 上一致有界, 并且等度连续, 则存在子列 $\{f_{n_k}(x)\}$ 在 I 上一致收敛.

证明. 考虑初值问题

$$(E_m): \frac{dy}{dx} = f(x,y) + \epsilon_m, y(x_0) = y_0$$

$$\epsilon_m > 0, M_m = M + \epsilon_m, h_m = mina, \frac{b}{M_m} \leqslant h$$

若 ϵ_m 单调递减趋于 $0,h_m$ 趋于 h.

则在 $(x_0 - h_m, x_0 + h_m)$ 上存在 (E_m) 的解 $y = \varphi_m(x)$

由于 $\epsilon \to 0$, 故 $h_m \to h$, 因此 $\exists \sigma > 0$, 当 m 充分大时, $\varphi(x)$ 在 $(x_0 - \sigma, x_0 + \sigma)$ 上都存在, 并且

$$\varphi_m(x) = y_0 + \int_{x_0}^x f_m(x, \varphi_m(x)) dx, f_m(x, y) = f(x, y) + \epsilon_m$$

由第一比较定理, 对于 (E) 的任一解 $y = \phi(x)$, 有

$$\varphi_m(x) < \phi(x), x_0 - \sigma < x < x_0$$

$$\varphi_m(x) > \phi(x), x_0 < x < x_0 + \sigma$$

$$|| \leq || + \int_{min}^{max} dx \leq \forall x \in [], \forall m$$

$$|| = || \leq (M+1)||, \forall \epsilon > 0, \exists \delta = \frac{\epsilon}{2(M+1)}, \forall || < \delta, || < \epsilon$$

由 Arzela-Adcoli, 存在子列(仍记为 $\varphi_n(x)$)在 $[x_0-\sigma,x_0+\sigma]$ 上一致收敛到 $y=\Phi(x)$ 令 $m\to\infty,$ 有

$$\Phi(x) = y_0 + \int_{x_0}^x f_m(x, \Phi(x)) dx, \forall x \in [x_0 - \sigma, x_0 + \sigma]$$

且 $\Phi(x)$ 在 $[x_0 - \sigma, x_0 + \sigma]$ 上连续, 因此, $\Phi(x)$ 是 (E) 在 $[x_0 - \sigma, x_0 + \sigma]$ 上的解. 由第一比较定理,(E) 的任意的解 y = y(x), 都有

$$y(x) < \varphi_m(x), x_0 < x \leqslant x_0 + \sigma$$

则有

$$y(x) \leqslant \Phi(x), x_0 < x \leqslant x_0 + \sigma$$

定理 2.4.4. 设函数 f(x,y) 与 F(x,y) 都在平面区域 G 内连续且满足 $f(x,y) \leqslant F(x,y,\forall (x,y)inG)$, 又设函数 $\phi(x)$, $\Phi(x)$ 分别是

$$(E_1): \frac{dy}{dx} = f(x,y), y(x_0) = y_0$$

$$(E_2): \frac{dy}{dx} = F(x,y), y(x_0) = y_0$$

的解 $((x_0,y_0)\in G)$ 并且 $y=\varphi(x)$ 是 (E_1) 的右行最小解和左行最大解,则由如下关系:

$$\varphi(x) \leqslant \Phi(x), x_0 \leqslant x < b$$

$$\varphi(x) \geqslant \Phi(x), a < x \leqslant x_0$$

奇解

3.1 一阶隐式微分方程

 $F(x, y, \frac{dy}{dx}) = 0$

若从 (4.1) 可解出

 $y = f(x, p), p = \frac{dy}{dx}$

对 x 求导,

$$p = f'_{x} + f'_{p} \frac{dp}{dx}$$
$$\frac{dp}{dx} = \frac{p - f'_{x}}{f'_{p}}$$

$$f_{p}'dp + (f_{x}' - p)dx = 0$$

若 (4.3) 可解得通解 p = v(x, C), 则原方程的解为 y = f(x, v(x, C)), C 为任意常数. 若 (4.3) 可解得一个特解 p = w(x), 则原方程的特解为 y = f(x, w(x)). 有时可解 (4.3) 得到 x = v(p, C), 则原方程的通解是 y = f(v(p, C), p), x = v(p, C).

例 3.1.1. 求解克莱罗方程

$$y = xp + f(p)$$

其中 $f''(p) \neq 0$

证明. 对 x 求导, 可得

$$p = p + x \frac{dp}{dx} + f'(p) \frac{dp}{dx} \to (x + f'(p)) \frac{dp}{dx} = 0$$

若 x + f'(p) = 0, 即 x = -f'(p), y = -pf'(p) + f(p), 是特解 若 $\frac{dp}{dx} = 0$, 则得到通解 p = C, 故原方程通解 y = Cx + f(C) 由于 $f''(p) \neq 0$,p 可写成

例 3.1.2. 求解微分方程

$$x(y^{'})^{2} - 2yy^{'} + 9x = 0$$

CHAPTER 3. 奇解

17

证明. 当 p=0 时, 不可能是方程的解当 $p \neq 0$ 时,

$$y = \frac{xp^2 + 9x}{2p} = \frac{xp}{2} + \frac{9x}{2p}$$

两边对 x 求导, 可得

$$p = \frac{p}{2} + \frac{x}{2}\frac{dp}{dx} + \frac{9}{2p} - \frac{9x}{2p^2}\frac{dp}{dx}$$
$$-(\frac{p}{2} - \frac{9}{2p}) + (\frac{x}{2} - \frac{9x}{2p^2})\frac{dp}{dx} = 0$$
$$(\frac{1}{2} - \frac{9}{2p^2})(x\frac{dp}{dx} - p) = 0$$

 $\Rightarrow p = 3$, 原方程特解 y = 3x 若 $x \frac{dp}{dx} - p = 0$, 则 p = Cx 故原方程通解是

$$y = \frac{Cx^2}{2} + \frac{9}{2C}$$

设隐式方程不显含自变量, 即 F(y,p)=0

设 y = g(t), p = h(t) 是 (4.12) 的一个参数表示, 则

$$dx = \frac{1}{p}dy = \frac{g'(t)}{h(t)}dt$$

故

$$x = \int \frac{g'(t)}{h(t)} dt + C$$

于是, 原方程的解为 $\begin{cases} x = \int \frac{g'(t)}{h(t)} dt + C \\ y = g(t) \end{cases}$

例 3.1.3. 求解微分方程

$$y^2 + \left(\frac{dy}{dx}\right)^2 = 1$$

若 p=0, 则 y=1, 是方程的特解

例 3.1.4. 考虑隐式微分方程 F(x,y,p)=0 设 x=f(u,v),y=g(u,v),p=h(u,v) 上述方程的参数 化表示由于 dy = pdx 故

$$g_{u}^{'}du + g_{v}^{'}dv = h(f_{u}^{'}du + f_{v}^{'}dv)$$

因此

$$(g'_{u} - hf'_{u})du + (g'_{v} - hf'_{v})dv = 0$$

若从上式可以解出 u=Q(v,C),那么原方程的通解为 $\begin{cases} x=f(Q(v,C),v) \\ y=g(Q(v,C),v) \end{cases}$ 若从上式可以解出特

解
$$u = S(v)$$
, 则原方程的特解为
$$\begin{cases} x = f(S(v), v) \\ y = g(S(v), v) \end{cases}$$

例 3.1.5. 解微分方程

$$(\frac{dy}{dx})^2 + y - x = 0$$

高阶微分方程

考虑 n 阶微分方程

$$\frac{d^n y}{dx^n} = F(x, y, \cdots, y^{n-1})$$

令

$$y_1 = y, y_2 = \frac{dy_1}{dx}, \dots, y_n = \frac{dy_{n-1}}{dx}$$

$$\frac{dy_n}{dx} = F(x, y_1, \cdots, y_n)$$

原方程可以化为
$$\frac{dy_n}{dx} = F(x,y_1,\cdots,y_n) = \frac{dy_{n-1}}{dx}$$
 原方程可以化为
$$\frac{dy_n}{dx} = F(x,y_1,\cdots,y_n)$$
 一般地,考虑
$$\begin{cases} \frac{dy_1}{dx} = f_1(x,y_1,\cdots,y_n) \\ \frac{dy_1}{dx} = f_1(x,y_1,\cdots,y_n) \\ \dots \\ \frac{dy_1}{dx} = f_1(x,y_1,\cdots,y_n) \end{cases}$$
 所是关于变量 (x,y_1,\cdots,y_n) 在区域 D 上的连续 函数.上式可以写成
$$\frac{dy}{dx} = f(x,y)$$

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y)$$

如果 $f_k(x, y_1, \dots, y_k) = \sum_{i=1}^n a_{ik} y_i + e_k(x)$, 则 f(x, y) = A(x) y + e(x)此时,

$$\frac{dy}{dx} = A(x)y + e(x)$$

若向量函数 $\vec{f}(x,\vec{y})$ 在 $|x-x_0| \leqslant a, |y-y_0| \leqslant b$ 连续, 且 $\vec{f}(x,\vec{y})$ 关于 \vec{y} 满足 Lipschitz 条件: $\exists L>0$, 使得

$$|\vec{f}(x, \vec{y_1}) - \vec{f}(x, \vec{y_2})| \le L|\vec{y_1} - \vec{y_2}|$$

解对初值和参数的连续依赖性 4.1

考虑 $\begin{cases} \frac{d\vec{y}}{dx} = \vec{f}(x, \vec{y}, \lambda) \\ \vec{y}(x_0) = \vec{y}_0 \end{cases}$ 要研究它的解 $y = \varphi(x; x_0, \vec{y}_0, \lambda)$ 对初值 (x_0, \vec{y}_0) 及参数 λ 的连续依 赖性令 $\tilde{x} = x - x_0$, $\tilde{\vec{y}} = \vec{y} - \vec{y}_0$

因此, 只需讨论方程

$$\begin{cases} \frac{dy}{dx} = f(x, y, \lambda) \\ y(0) = 0 \end{cases}$$

关于参数 λ 的连续依赖性.

证明. 1. 等价于

$$y = \int_0^x f(x, y, \lambda) dx$$

2. 定义

 $\varphi(x)$

3. k=0 时, 结论成立

假设 k 时结论成立, 当 k+1 时, $\forall (x_0, \lambda_0) \in D$,

$$\varphi_{k+1}(x,\lambda) - \varphi(x_0,\lambda_0) = \int_0^x f(x,\varphi_k(x,\lambda),\lambda)dx - \int_0^{x_0} f(x,\varphi_k(x,\lambda_0),\lambda)dx$$

$$=$$

定理 **4.1.1.** 设 n 维向量函数 f(x,y) 在 (x,y) 空间内的某个开区域 G 上连续, 而且对 y 满足局部 Lipschitz 条件. 假设 $y=\xi(x)$ 是微分方程

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y)$$

的一个解, 令它的存在区间为 J. 现在区间 J 内任取一个有界闭区间 $a \le x \le b$, 存在常数 $\delta > 0$, 使得对于任何初值 $(x_0, y_0), a \le x_0 \le b, |y_0 - \xi(x_0)| \le \delta$, 柯西问题

$$\frac{dy}{dx} = f(x,y), y(x_0) = y_0$$

的解 $y = \varphi(x, x_0, y_0)$ 也至少在区间 $a \leqslant x \leqslant b$ 存在,并且在闭区域 $D_\delta: a \leqslant x \leqslant b, a \leqslant x_0 \leqslant b, |y_0 - \xi(x_0)| \leqslant \delta$ 上是连续的.

证明. 设f在G上是Lipschitz的,令

$$\eta(x) = y(x) - \xi(x)$$

则

$$\frac{d\eta}{dx} = \frac{dy}{dx} - \frac{d\xi}{dx} = f(x, \eta + \xi) - f(x, \xi)$$
$$\eta(x_0) = y(x_0) - \xi(x_0) = y_0 - \xi(x_0)$$

把研究 y 转化为研究 η

由于 f 是 Lip 的,

$$|g(x,y)| \leq L|\eta|$$

$$|f(x, \eta_1) - g(x, \eta_2)| = |f(x, \eta_1 + \xi) - f(x, \eta_2 + \xi)| \le L|\eta_1 - \eta_2|$$

构造 Picard 序列 { ...

Claim

$$|| \le \frac{(L|x - x_0|)^{k+1}}{(k+1)!} |y_0 - \xi(x_0)|$$

 $|\varphi_k(x)| \le \sigma$

用数学归纳法证明 Claim1

当 k=0 时,

$$\varphi_1(x) - \varphi_0(x) = \left| \int_{x_0}^x \left| \leqslant L|y_0 - \xi(x_0)|dx = L|y_0 - xi(x_0)||x - x_0| \right| \right|$$

结论成立

设 k 时结论成立, 则 k+1 时,

$$|\varphi_{k+1}(x) - \varphi_k(x)| = |\int_{x_0}^x (g(x, \varphi_k(x)) - g(x, \varphi_{k-1}(x))) dx$$

取 $\sigma>0$, 使得 $D=\{(x,y)||y-\xi(x)|\leqslant\sigma\}\subset G$ 由于 f 在 G 上局部 Lipschitz, 则 f 在 D 上关于 y 是 Lipschitz 的. 取 $\delta>0$ 使得 $\delta e^{L|b-a|}=\frac{\sigma}{2}$

4.2 解对初值和参数的连续可微性

定理 **4.2.1.** 设 $f(x,y,\lambda)$ 在区域 $G:|x|\leqslant a,|y|\leqslant b,|\lambda-\lambda_0|\leqslant c$ 上连续, 而且对 y,λ 又连续的偏导数,则 (5.5.2) 的解 $y=\varphi(x,\lambda)$ 在区域 D 上是连续可微的.

线性微分方程组

5.1 一般理论

考虑标准形式的 n 阶线性微分方程组

$$\frac{\mathrm{d}y_i}{\mathrm{d}x} = \sum_{j=1}^n a_{ij}(x)y_j + f_i(x), \quad i = 1, \dots, n, \quad a < x < b$$

其中出现的系数 $a_{ij}(x), f_i(x) \in C(a,b)$. 可改写成矩阵的形式

$$\frac{\mathrm{d}\vec{y}}{\mathrm{d}x} = A(x)\vec{y} + \vec{f}(x), \quad a < x < b$$

要想说明 (a,b) 上的唯一性, 只需说明 (a,b) 中的任意的闭区间的唯一性. $\forall I \subset (a,b)$ 是闭区间,

$$|g(x, y_1) - g(x, y_2)| = |A(x)(y_1 - y_2)| \le L|y_1 - y_2|$$

由 Picard 存在唯一性定理,(6.1) 在 (a,b) 上有唯一解.

5.2 齐次线性微分方程组

考虑标准形式的 n 阶齐次线性微分方程组

$$\frac{\mathrm{d}\vec{y}}{\mathrm{d}x} = A(x)\vec{y}, \quad a < x < b \tag{5.1}$$

记方程的解的全体为S,容易看出S是一个线性空间.

命题 5.2.1. $S \neq n$ 维线性空间.

证明. 任取 $x_0 \in (a,b)$, 定义

$$H_{x_0}: S \longrightarrow \mathbb{R}^n, \quad \vec{y} \longmapsto \vec{y}(x_0)$$

- *H*_{x0} 是线性映射. 显然.
- H_{x_0} 是满射. 任意初值存在解.
- H_{x_0} 是单设. 这样的解是唯一的.

假设已知方程(5.1)的 n 个解 y_1, \dots, y_n , 这 n 个在区间 (a,b) 上的函数的线性无关性等同于任 取 $x_0 \in (a,b)$ 后 n 个数组向量 $y_1(x_0), \dots, y_n(x_0)$ 的线性无关性. 线性代数的知识告诉我们要考察

$$W(x_0) = \begin{vmatrix} y_{11}(x_0) & \cdots & y_{1n}(x_0) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ y_{n1}(x_0) & \cdots & y_{nn}(x_0) \end{vmatrix}.$$

上面的观察告诉我们 W(x) 在 (a,b) 上要么恒为零要么恒不为零.

定理 5.2.1.

$$W(x) = e^{\int_{x_0}^x \operatorname{tr} A(x) dx} W(x_0)$$

5.3 非齐次线性微分方程组

定义 5.3.1. 对应于解组 (6.8), 令矩阵 Y(x)

例 5.3.1. 内容...

证明.

 $\frac{d}{dx}$

由于

故

$$\Phi^{-1}(s) \begin{pmatrix} 0 \\ f(s) \end{pmatrix} = \frac{f(s)}{W(s)} \begin{pmatrix} -\varphi_2(s) \\ \varphi_1(s) \end{pmatrix}$$

5.4 高阶线性微分方程

考虑

$$\frac{d^n y}{dx^n} + a_1(x) \frac{d^{n-1} y}{dx^{n-1}} + \dots + a_n(x) y = f(x), \quad a < x < b$$
 (5.2)

引进新的未知函数

$$y_1 = y, y_2 = \frac{dy}{dx}, \dots, y_n = \frac{d^{n-1}y}{dx^{n-1}}$$

则方程(5.2)等价于如下方程组

$$\frac{\mathrm{d}\vec{y}}{\mathrm{d}x} = A(x)\vec{y} + \vec{f}(x),$$

其中

$$\vec{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_{n-1} \\ y_n \end{pmatrix}, \quad \vec{f}(x) = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ f(x) \end{pmatrix}, \quad A(x) = \begin{pmatrix} 1 \\ & \ddots & \\ & & 1 \\ -a_n & -a_{n-1} & \cdots & -a_1(x) \end{pmatrix}.$$

5.5 常系数高阶线性微分方程

例 5.5.1. 设欧拉方程

$$x^{n}y^{(n)} + a_{1}x^{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_{n-1}xy' + a_{n}y = f(x)$$
(5.3)

其中 a_1, a_2, \cdots, a_n 都是常数,x > 0. 试利用适当的变换把它化成常系数的非齐次线性微分方程.

解. 设 $x = e^t$, 即 $t = \ln x$.

$$\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t} \frac{\mathrm{d}t}{\mathrm{d}x}$$

$$= \frac{1}{x} \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}$$

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}x} \left(\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x}\right) = \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}x} \left(\frac{1}{x} \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}\right)$$

$$= -\frac{1}{x^2} \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t} + \frac{1}{x^2} \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}$$

$$= \frac{1}{x^2} \left(\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} - 1\right) \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}$$

$$= \frac{1}{x^2} \left(\frac{\mathrm{d}^2y}{\mathrm{d}t^2} - \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}\right)$$

$$= -2\frac{1}{x^3} \left(\frac{\mathrm{d}^2y}{\mathrm{d}t^2} - \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}\right) + \frac{1}{x^3} \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} \left(\frac{\mathrm{d}^2y}{\mathrm{d}t^2} - \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}\right)$$

$$= \frac{1}{x^3} \left(\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} - 2\right) \left(\frac{\mathrm{d}^2y}{\mathrm{d}t^2} - \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}\right)$$

$$= \frac{1}{x^3} \left(\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} - 2\right) \left(\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} - 1\right) \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}$$

记

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} =: \mathrm{D}$$

不难由归纳法证明

$$y^{(k)} = \frac{1}{x^k} D(D-1) \cdots (D-k+1)y$$

幂级数解法

定性理论与分支理论初步

7.1 动力系统、相空间与轨线

设 t 时刻质点的位置 $x=(x_1,\cdots,x_n)\in\mathbb{R}^n$, 运动速度 $v=(v_1(x),\cdots,v_n(x))$, 则质点的运动方程为

$$\frac{dx}{dt} = v(x) \tag{7.1}$$

这个方程不显含自变量, 称这样的方程是自治的. 若 v(x) 满足 Picard 定理的条件, 则以 $x(t_0) = x_0$ 有唯一解 $x = \varphi(t; t_0, x_0)$.

注记. 为什么要将之视为 R^n 中的一条曲线而不是 R^{n+1} 中的一条曲线 把 x 取值的的空间 \mathbb{R}^n 称为相空间, 把 (t,x) 所在的空间 \mathbb{R}^{\times} 称为增广相空间

(8.3) 给出了与线速场 u(x) 相吻合的一条"光滑"曲线, 称之为轨线。用箭头在轨线标明对应于时间增加质点的运动方向.

目标: 丛向量场 $v(x) = (v_1(x), \dots, v_n(x))$ 出发获取轨线的集合特征, 或者更进一步, 弄清轨线族的拓扑结构图

拓扑结构中有两个东西特别重要,

- 1. 平衡点: 若 $v(x_0) = 0$, 则称 x_0 为方程7.1的一个平衡点. 对于平衡点我们需要关注它是否是稳定的、渐近稳定的, 如果不稳定, 我们想知道它为什么不稳定
- 2. 闭轨: 若存在方程7.1的非定常的周期运动 $\varphi(t+T;t_0,x_0) = \varphi(t;t_0,x_0), \forall t$, 我们想知道相图中是否存在闭轨, 如果存在, 有多少条

例 7.1.1.
$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = -y + x(x^2 + y^2 - 1) \\ \frac{dy}{dt} = x + y(x^2 + y^2 - 1) \end{cases}$$
 令 $x = r\cos\theta, y = r\sin\theta$ 则???
$$\begin{cases} \frac{dr}{dt} = r(r^2 - 1), r(0) = r_0 \\ \frac{d\theta}{dt} = 1, \theta(0) = \theta_0 \end{cases}$$
 那么我们可以找到平衡点

1.
$$r_0 = 0$$

2. $r_0 \neq 0$

$$r(t) = \frac{1}{\sqrt{1 - (1 - \frac{1}{r_0^2})}e^{2t}}$$

注记. 这个极坐标的变换不保持平衡点???

本例中我们是通过把解解出来之后研究它的相图, 本章的目的是不解它就研究它的相图

称方程7.1为一个动力系统, 其基本性质如下:

1. 积分曲线的平移不变性设 $\varphi(t)$ 是方程7.1的一个积分曲线, 则 $\varphi(t+C)$ 仍然是积分曲线. 注意, 不重合.

$$\frac{d\varphi(t+C)}{dt} = \frac{d\varphi}{dt}(t+C) = v(\varphi(t+C))$$

要去思考一下对于非自治方程为什么就不成立了

2. 经过相空间每一点的轨线是唯一的.

性质一和性质二说明, 每条轨线都是增广相空间中沿 t 轴可平移重合的一族积分曲线在相空间中的投影, 而且只是这族积分曲线的投影.

3. 群的性质, 单参数连续变换群! 好耶

7.2 解的稳定性

考虑

$$\frac{dx}{dt} = f(t, x) \tag{7.2}$$

其中 f(t,x) 对 $x \in G \subset \mathbb{R}^n, t \in (-\infty, +\infty)$ 连续, 且关于 x 满足李氏条件.

定义 7.2.1. 假设(7.2)有一个解 $x = \varphi(t)$ 在 $t_0 \le t < +\infty$ 有定义.

称(7.2)的解 $x = \varphi(t)$ 是 Lyapunov 稳定的,如果对于 $\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, s.t.$ 对于 $\forall x_0$ 满足 $|x_0 - \varphi(t_0)| < \delta$,有 $|x(t; t_0, x_0) - \varphi(t)| < \varepsilon$ 对 $\forall t \geq t_0$ 成立.

称(7.2)的解 $x = \varphi(t)$ 是渐进稳定的,如果 $\exists \delta_1, s.t.$ 对于 $\forall x_0$ 满足 $|x_0 - \varphi(t_0)| < \delta_1$,有 $\lim_{t \to \infty} |x(t; t_0, x_0) - \varphi(t)| = 0$ 成立.

7.2.1 线性稳定性

令

$$y = \tilde{y} + y_*,$$

代入到

$$\frac{dy}{dt} = f(y)$$

则

$$LHS = \frac{d(\tilde{y} + y_*)}{dt} = \frac{d\tilde{y}}{dt}$$

$$RHS = f(\tilde{y} + y_*) = f(y_*) + f'(y_*)\tilde{y} + \left[f(\tilde{y} + y_*) - f(y_*) - f'(y_*)\tilde{y} \right]$$
$$= f'(y_*)\tilde{y} + \left[f(\tilde{y} + y_*) - f'(y_*)\tilde{y} \right]$$

$$= A\tilde{y} + N(\tilde{y})$$

其中 $A = f'(y_*)$ 是常数矩阵, 而 $N(\tilde{y})$ 满足 $\lim_{\tilde{y} \to 0} \frac{|N(\tilde{y})|}{|\tilde{y}|} = 0$.

在(7.2)中,设 x=0 是一个解,令 $f(t,x)=A(t)x+N(t,x),\lim_{|x|\to 0}\frac{|N(t,x)|}{|x|}=0, N(t,0)=0$

A(t) 是 n 阶矩阵, 在 $t \ge t_0$ 上连续

考虑方程

$$\frac{dx}{dt} = A(t)x\tag{7.3}$$

的稳定性. 称它的稳定与不稳定为原方程7.2的线性稳定与不稳定

定理 7.2.1. 在 (7.3) 中, 若 A(t) 是常数矩阵, 则

- 1. 零解是渐近稳定的, 当且仅当 A 的全部特征根有负的实部
- 2. 零解是稳定的, 当且仅当 A 的全部特征根实部非正, 并且实部为零的特征根对应的 Jordan 块是一阶的
- 3. 零解是不稳定的, 当且仅当 A 有实部为正的特征根或 A 有实部为零的特征根且它对应的 Jordan 块是高于一阶的

7.2.2 Lyapunov 第二办法 (针对非线性方程)

考虑自治系统

$$\frac{d\vec{y}}{dt} = f(\vec{y}) \tag{7.4}$$

定理 7.2.2 (Lyapunov 稳定性). 令 \vec{y}_* 是方程 (7.4) 的平衡点, 令 $L:O\to R$ 是包含 \vec{y}_* 的开集 O 上的连续可微函数, 假设

1.
$$L(\vec{y}_*) = 0$$
, $\mathbb{L} L(\vec{y}) > 0, \forall \vec{y} \in O \setminus \{\vec{y}_*\}$

2.

$$\dot{L}(\vec{y}) = \frac{d}{dt} \Big|_{t=0} L \circ \phi_t(\vec{y}) \leqslant 0, \forall \vec{y} \in O \setminus \{\vec{y}_*\}$$

其中 $\phi_t(\vec{y})$ 表示以 \vec{y} 为初值的(7.4)的解.

则 \vec{y}_* 是稳定的, 若再假设 $\dot{L}(\vec{y}) < 0, \forall \vec{y} \in O \setminus \{\vec{y}_*\}$, 则 \vec{y}_* 是渐近稳定的.

证明. 1. ε 充分小, 使得 $B_{\varepsilon}(\vec{y}_*) \subset O$

定义
$$\alpha = \min\{L(\vec{y}) | |\vec{y} - \vec{y}_*| = \varepsilon\}$$

 $u_{\varepsilon} = \{y \in B_{\varepsilon}(y_*) | L(y) < \alpha\}, \ \mathbb{M} \ u_{\varepsilon} \ \mathbb{E}$ 开集, 且 $y_* \in u_{\varepsilon}$

由 $\dot{L} \leq 0$, 若 $y_0 \in u_{\epsilon}$, 则

$$\frac{d}{dt}L(y(t)) \leqslant 0$$

以 y_0 为初值的解一定一直限制在 u_{ϵ} 中,

现在对于 $\forall \varepsilon > 0, \exists \delta$ 使得 $B_{\delta} \subset U_{\epsilon}$, 以 y_0 为初值的解一直在 u_{ϵ} 中,

$$|y(t) - y_*| < \epsilon, \forall t$$

取 δ 使得 $B_{\delta}(y_*) \subset U_{\epsilon}$ 中, 则 y_* 是稳定的.

2. 由稳定性, $|y(t) - y_*| < \epsilon$, $\forall t$, 故 $|y(t)| \le < M$, $\forall t$, 故存在收敛子列 $t_n \to \infty$ 使得 $y(t_n) \to z_0$ 现在要证的是,

$$\lim_{t \to \infty} |y(t) - y_*| = 0$$

现在先证 z_0 就是 y_*

由于 $\dot{L} < 0, L(y(t))$ 严格递减趋于 $L(z_0)$, (L(y(t))) 的极限你是知道存在的,但是你不知道 y(t) 的极限,你只知道 $y(t_n)$ 的极限,但是对于 L 这个极限相同)

令 z(s) 是以 z_0 为初值的解,则有 3,

$$L(z(s)) < L(z_0), \forall s > 0$$

这里不能由 $L(z_0)$ 最小出点东西?

令 $Y_n(s)$ 是以 $y(t_n)$ 为初值的解, 则 $Y_n(s) = y(t_n + s)$

并且我们还知道 $y(t_n) \to z_0, Y_n(s)$ 是以 $y(t_n)$ 的解,z(s) 是以 z_0 为初值的解,由解对初值的连续依赖性,当 n 充分大时, $L(Y_n(s)) = L(y(t_n+s)) < L(z_0), \forall s > 0$,这与 $L(y(t)) > L(z_0)$ 矛盾.于是 y(t) 只能以 y_* 为唯一的极限点??? y(t) 咋就有极限了.

例 7.2.1. 分析方程组 $\begin{cases} \frac{dx}{dt} = (\varepsilon x + 2y)(z+1) \\ \frac{dy}{dt} = (-x + \epsilon y)(z+1) \end{cases}$ 的平衡点的稳定性 $\begin{cases} \frac{dz}{dt} = -z^3 \end{cases}$

证明. $\begin{cases} (\varepsilon x + 2y) = 0 \\ (-x + \epsilon y) = 0 \end{cases} \Rightarrow (0,0,0)$ 是平衡点找线性部分 z = 0

$$(x, y, z) = (0 + \tilde{x}, 0 + \tilde{x}, 0 + \tilde{x})$$

所以直接看线性化方程是什么, $\begin{cases} \frac{dx}{dt} = \epsilon x + 2y \\ \frac{dy}{dt} = -x + \epsilon y \end{cases}$ $\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \epsilon & 2 & 0 \\ -1 & \epsilon & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$

$$det(A - \lambda E) = -\lambda((\lambda - \epsilon)^2 + 2)$$
$$\lambda_1 = 0, \lambda_2 = \epsilon + \sqrt{2}i, \lambda_3 = \epsilon - \sqrt{2}i$$

如果 $\epsilon > 0$, 那么这个系统是线性不稳定的, 进而使不稳定的. 如果 $\epsilon \leq 0$, 虽然是线性稳定的, 但是不知道非线性怎么样.

构造 Lypnouv 函数,

$$L(x, y, z) = ax^2 + by^2 + cz^2$$

我要求一些系数 abc 使得满足应用定理的条件.

$$\dot{L}(x,y,z) = \frac{\partial L}{\partial x}\dot{x} + \frac{\partial L}{\partial x}\dot{x} + \frac{\partial L}{\partial x}\dot{x}$$

$$2ax((\epsilon x + 2y)(z+1)) + 2by(-x + \epsilon y)(z+1)$$

$$\epsilon(2ax^2 + 2by^2)(z+1) + (4a - 2b)xy(z+1) - 2cz^4$$

当 $\epsilon = 0$ 时, 取 a=1,b=2,c=1

$$\dot{L} = -z^4 \le 0$$

 \Rightarrow (0,0,0) 是非线性稳定的.

当 $\epsilon < 0$ 时,

$$\dot{L}(x, y, z) = \varepsilon (2x^2 + 4y^2) - 2z^4 < 0$$

故 (0,0,0) 是渐近稳定的.

7.3 平面上的动力系统, 奇点与极限环

考虑平面上的动力系统

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = X(x,y) \\ \frac{dy}{dt} = Y(x,y) \end{cases}$$

X(x,y),Y(x,y) 是平面上的连续函数。

为什么要考虑平面上的动力系统, 因为对于高维的动力系统, 我们可以两两组合考虑多个平面上的动力系统

消去 t, 得到
$$\frac{dy}{dx} = \frac{Y(x,y)}{X(x,y)}$$

先来考虑线性系统

$$\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

若 A 是非退化的, 则称 (0,0) 为初等奇点, 否则, 称之为高阶奇点. 令 $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix}$ 则原方程变为

$$T\frac{d}{dt}\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = AT\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} \Rightarrow \frac{d}{dt}\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = T^{-1}AT\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix}$$

不妨设 A 是 Jordan 标准形. 即 A 为以下三种之一

1.
$$\begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \mu \end{pmatrix}$$

$$2. \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 1 & \mu \end{pmatrix}$$

3.
$$\begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}$$

1.
$$A = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \mu \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = \lambda x \\ \frac{dy}{dt} = \mu y \end{cases} \Rightarrow \frac{dy}{dx} = \frac{\mu y}{\lambda x} \Rightarrow y = C|x|^{\frac{\mu}{\lambda}}$$

- (a) $\lambda = \mu, y = C|x|$, 还要判断一下稳定性
- (b) λ, μ 同号 $\mathrm{i.}\ |\frac{\mu}{\lambda}| > 1$