

# 微积分第21讲：常微分方程的基本概念与一阶微分方程的求解

2021 年 12 月 6 日

微分方程是未知函数和它的导数满足的等式。

微分方程是描述事物变化的重要工具。

Newton第二定律：力决定加速度（瞬间），进而决定运动（长久）。

对 Newton 而言，微分方程可以帮助我们了解自然的规律。

Differential equations were invented by Newton(1642-1727).

Newton considered this invention of his so important that he encoded it as an anagram whose meaning in modern terms can be freely translated as follows: "The laws of nature are expressed by differential equations."

—— Vladimir Igorevich Arnold (12 June 1937 – 3 June 2010),  
Preface to the third edition of Ordinary differential equations, 1984

# 概念

含有未知函数及其导数的等式（组）称为**微分方程（组）**，其中涉及的未知函数导数的最高阶数称为微分方程的**阶**。

如果一个微分方程（组）中所有未知函数都是同一个自变量的一元函数，则称这个微分方程（组）为**常微分方程（组）**。

一般的  $n$  阶常微分方程形如

$$F(x, \mathbf{y}, \mathbf{y}', \dots, \mathbf{y}^{(n)}) = 0,$$

其中  $\mathbf{y}(x) = (y_1(x), \dots, y_m(x))$  是（一组）未知函数。

形如

$$\mathbf{y}^{(n)} = f(x, \mathbf{y}, \mathbf{y}', \dots, \mathbf{y}^{(n-1)})$$

的微分方程称为**显式的微分方程**，否则称为**隐式的微分方程**。

## 概念

称  $y = y(x)$  是微分方程  $F(x, y, y', \dots, y^{(n)}) = 0$  的解, 如果

$$F(x, y(x), y'(x), \dots, y^{(n)}(x)) = 0, \quad \forall x.$$

称  $y = y(x)$  是微分方程初值问题

$$\begin{cases} F(x, y, y', \dots, y^{(n)}) = 0, \\ y(x_0) = \mathbf{C}_0, \\ y'(x_0) = \mathbf{C}_1, \\ \vdots \\ y^{(n-1)}(x_0) = \mathbf{C}_{n-1} \end{cases}$$

的解, 如果它满足上述等式。

称  $y = y(x)$  是  $n$  阶微分方程  $F(x, y, y', \dots, y^{(n)}) = 0$  的通解, 如果它含有  $n$  个任意常数。

# 一阶微分方程

最简单的方程是

$$y' = f(x).$$

如果  $f$  是连续函数，则上述微分方程的通解为  $f$  的不定积分。

对任何  $y_0$  和  $x_0$ ，初值问题

$$y' = f(x), \quad y(x_0) = y_0$$

的解为  $y(x) = y_0 + \int_{x_0}^x f(t)dt$ 。

# 一阶微分方程的几何

场是现代数学和物理学中的重要概念。

一阶微分方程

$$y' = f(x, y)$$

在  $(x, y)$  坐标平面内定义了一个斜率场  $f$  (二维情形), 也叫方向场  $f$  (任意维数), 它在空间每个点处给定一个斜率或一个方向。

称  $(x, y)$  坐标平面内的曲线  $\gamma$  是方向场  $f$  的一条积分曲线, 如果  $\gamma$  在其每个点处与方向为  $f(x, y)$  的直线相切。

易见,  $y = y(x)$  是上述微分方程的解当且仅当  $(x, y(x))$  是方向场  $f$  的积分曲线。

slope field of  $x^2-1$



NATURAL LANGUAGE

MATH INPUT

EXTENDED KEYBOARD

EXAMPLES

UPLOAD

RANDOM

Input interpretation

slope field

$$y'(x) = x^2 - 1$$

Result

Fewer points

More points

Slope field ▾

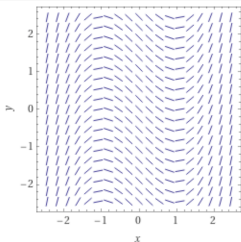


图: 在wolframalpha上画斜率场  $x^2 - 1$

方向场的对称性  $\longrightarrow$  求解的方式

例

对微分方程  $y' = f(x)$ :

- ▶ 方向场  $f(x)$  只与  $x$  有关
- ▶ 方向场  $f(x)$  沿  $y$  轴平移不变 (对称性)
- ▶ 积分曲线沿  $y$  轴后仍是积分曲线
- ▶  $y(x)$  是解  $\Rightarrow y(x) + C$  是解



## 更一般的平面方向场

例

微分方程  $y' = f(x, y)$  可以该写为微分形式

$$f(x, y)dx - dy = 0.$$

更一般的形式为

$$P(x, y)dx + Q(x, y)dy = 0.$$

在点  $(x, y)$  处的一个向量  $\mathbf{v} = (\xi, \eta)$  满足该方程, 如果

$$P(x, y)\xi + Q(x, y)\eta = 0.$$

该方程确定了过点  $(x, y)$  的一条直线, 从而确定了一个方向场。

曲线  $(x(t), y(t))$  是方向场

$$P(x, y)dx + Q(x, y)dy = 0$$

的一条积分曲线, 当且仅当对任意  $t$ , 在点  $(x(t), y(t))$  处, 曲线切向量  $(x'(t), y'(t))$  满足

$$P(x(t), y(t))x'(t) + Q(x(t), y(t))y'(t) = 0.$$

即曲线在其所经之处总是与方向场给定的直线相切。

在平面直角坐标系的每个点  $(x, y)$  处, 给定一个从该点出发的向量  $(P(x, y), Q(x, y))$ , 这样就得了—个平面向量场  $(P, Q)$ 。曲线  $(x(t), y(t))$  是方程  $P(x, y)dx + Q(x, y)dy = 0$  的积分曲线, 当且仅当该曲线在其所经之处总与向量场  $(P, Q)$  正交。因此向量场  $(P, Q)$  确定了一个正交方向场。

directional field  $\{x^2-y^2, x^2+y^2\}$  for x from -50 to 50 and y from -50 to 50

NATURAL LANGUAGE

MATH INPUT

EXTENDED KEYBOARD

EXAMPLES

UPLOAD

RANDOM

Input interpretation

vector field plot

$$(x'(t) = x^2 - y^2, y'(t) = x^2 + y^2)$$

Result

Fewer points

Direction field ▾

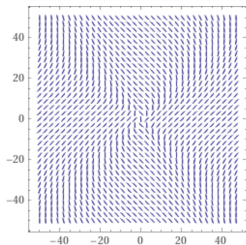


图: 在wolframalpha上画方向场 (directional field)

从方向场-积分曲线的角度理解微分方程,  $x, y$  不再拘泥于自变量-函数值的关系, 积分曲线也不一定是函数图像。

### 例

微分方程  $y' = f(y)$  可以理解为方向场  $dx - \frac{dy}{f(y)} = 0$ ,

也可以解释为微分方程  $\frac{dx}{dy} = \frac{1}{f(y)}$ 。

后者是最简单的微分方程, 可以通过不定积分求得通解。

如果  $F$  是  $f$  的任一原函数, 则它的反函数  $y = F^{-1}(x)$  就是微分方程  $y' = f(y)$  的解。作为  $(x, y)$  平面中的曲线,  $x = F(y)$  和  $y = F^{-1}(x)$  是同一条曲线。虽然我们知道  $F$  的表达式, 但其反函数  $F^{-1}$  的表达式却不易求得。

这个方向场沿平行于  $x$  轴方向平移不变, 所以积分曲线沿平行于  $x$  轴方向平移后得到的曲线  $x = F(y) + C$  仍是积分曲线。

## 可分离变量的一阶微分方程

即形如

$$p(x)dx - q(y)dy = 0$$

的微分方程。

若  $P, Q$  分别是  $p, q$  的原函数, 则上述方程为

$$dP(x) = dQ(y).$$

其通解为

$$P(x) - Q(y) = C, \quad C \text{ 是任意常数.}$$

在几何上, 如果考虑坐标变换  $\xi = P(x), \eta = Q(y)$ , 则  $(x, y)$  坐标平面中的方向场  $p(x)dx - q(y)dy = 0$  就变成  $(\xi, \eta)$  坐标平面中的方向场  $d\xi - d\eta = 0$ , 这是最简单的微分方程。

## 例

$x dx + y dy = 0$  是分离变量方程，它可以写成


$$d\frac{x^2}{2} + d\frac{y^2}{2} = 0,$$

所以它的积分曲线为  $x^2 + y^2 = C$ ， $C$  是任意常数，即所有以原点为中心的圆。

从几何角度看，系数向量场  $(x, y)$  是沿过原点的直线，从点  $(x, y)$  出发的一个向量。上述圆周与这个向量场处处正交，所以这些圆周是微分方程的积分曲线。

vector field  $\{x,y\}$

 NATURAL LANGUAGE

 MATH INPUT

Input interpretation

vector field plot

$(x, y)$

Plot

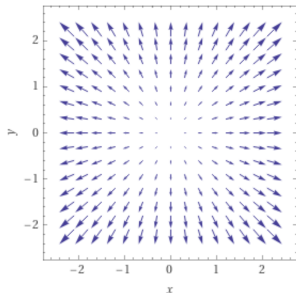


图: 用 Wolframalpha 画向量场  $(x, y)$ , 它与方向场  $x dx + y dy = 0$  正交

## 例 (追逐问题)

四只小狗同时从正方形的四个顶点出发，沿逆时针方向追逐前方那只小狗，任何瞬间它们的速度都相等。求它们的运动轨迹。

解.

设正方形中心在复平面原点， $z(t) = \rho(t)e^{i\theta(t)}$  是其中一只小狗在时刻  $t$  时所处的位置， $v(t)$  为该时刻小狗的速率。

由对称性，它追逐的那只小狗此时位于  $iz(t)$ 。于是

$$z'(t) = v(t) \frac{iz(t) - z(t)}{|iz(t) - z(t)|} = \frac{v(t)(i-1)}{\sqrt{2}} e^{i\theta(t)},$$

另一方面， $z'(t) = [\rho'(t) + \rho(t)i\theta'(t)]e^{i\theta(t)}$ ，从而

$$\rho' = -\frac{v(t)}{\sqrt{2}}, \quad \rho\theta' = \frac{v(t)}{\sqrt{2}}.$$

于是  $\frac{1}{\rho} \frac{d\rho}{d\theta} = \frac{\rho'}{\rho\theta'} = -1$ ，用分离变量解得  $\rho(\theta) = Ce^{-\theta}$ 。 □



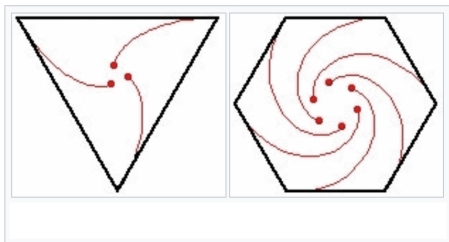
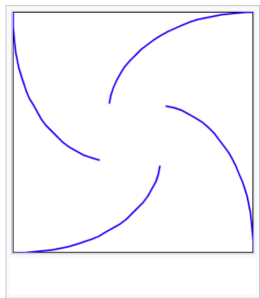


图: 追逐曲线

## 小狗跑的路程

$$\begin{aligned}L &= \int_0^T v(t)dt = \int_0^T \sqrt{\rho'(t)^2 + (\rho(t)\theta'(t))^2}dt \\&= \int_0^T \sqrt{(\rho'_\theta(\theta)\theta'(t))^2 + (\rho(t)\theta'(t))^2}dt \\&= \int_{\theta_0}^{+\infty} \sqrt{\rho'_\theta{}^2 + \rho^2}d\theta \\&= \int_{\theta_0}^{+\infty} \sqrt{(-Ce^{-\theta})^2 + (Ce^{-\theta})^2}d\theta \\&= \sqrt{2}Ce^{\theta_0} = \sqrt{2}\rho(0).\end{aligned}$$

即出发时正方形的边长。

你能对上述结果给一个直接解释吗？

# 齐次方程

形如

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

的方程称为**齐次方程**。

**对称性：**沿从原点出发的射线**伸缩**时，齐次方程的方向场保持**不变**。

取  $p = \frac{y}{x}$ （射线的斜率）为自变量，以  $z = \ln|x|$ （对数使伸缩变为平移）为函数值，则

$$f(p)xdz = \boxed{f(p)dx = dy} = xdp + pdx = xdp + pxdz,$$

从而得到最简微分方程

$$dz = \frac{dp}{f(p) - p}.$$

后者是分离变量方程，其通解为

$$z = \int \frac{dp}{f(p) - p}.$$

对形如

$$\frac{dy}{dx} = f\left(\frac{a_1x + b_1y + c_1}{a_2x + b_2y + c_2}\right).$$

如果

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1 = 0, \\ a_2x + b_2y + c_2 = 0 \end{cases}$$

有解  $(x_0, y_0)$ , 令  $\xi = x - x_0$ ,  $\eta = y - y_0$ , 则

$$\frac{d\eta}{d\xi} = f\left(\frac{a_1\xi + b_1\eta}{a_2\xi + b_2\eta}\right) = f\left(\frac{a_1 + b_1\frac{\eta}{\xi}}{a_2 + b_2\frac{\eta}{\xi}}\right) = g\left(\frac{\eta}{\xi}\right)$$

是齐次方程, 进一步可以变为可分离变量的方程进行求解。

如果

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1 = 0, \\ a_2x + b_2y + c_2 = 0 \end{cases}$$

无解, 则  $(a_1, b_1)$  与  $(a_2, b_2)$  共线, 但  $(a_1, b_1, c_1)$  与  $(a_2, b_2, c_2)$  不共线。此时

$$\frac{a_1x + b_1y + c_1}{a_2x + b_2y + c_2} = k + \frac{c_1 - kc_2}{a_2x + b_2y + c_2}, \quad c_1 - kc_2 \neq 0.$$

此时

$$\frac{dy}{dx} = g(a_2x + b_2y + c_2).$$

令  $p = a_2x + b_2y + c_2$  为自变量, 则

$$dp = a_2dx + b_2dy = a_2dx + b_2g(p)dx$$

从而得到最简微分方程

$$\frac{dp}{a_2 + b_2g(p)} - dx = 0.$$

# 一阶线性方程

形如

$$y' + a(x)y = f(x)$$

的方程。当  $f(x) = 0$  时，它称为**齐次线性方程**；否则称为**非齐次线性方程**，此时  $f$  称为**非齐次项**。

齐次线性方程

$$y' + a(x)y = 0$$

可分离变量

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

解得

$$\ln |y| = - \int a(x)dx,$$

从而齐次方程通解为

$$y = C e^{-\int_{x_0}^x a(t)dt}, \quad (C \text{ 是任意常数})$$

# 常数变易法

常数变易法是处理线性方程的最重要的方法。

对非齐次方程

$$y' + a(x)y = f(x),$$

函数

$$y = C(x)e^{-\int_{x_0}^x a(t)dt}$$

是解当且仅当

$$\left[ (C'(x) - a(x)C(x)) + a(x)C(x) \right] e^{-\int_{x_0}^x a(t)dt} = f(x),$$

即  $C'(x) = f(x)e^{\int_{x_0}^x a(t)dt}$ ，这是最简单的微分方程，积分得到

$$C(x) = C_0 + \int_{x_0}^x f(u)e^{\int_{x_0}^u a(t)dt} du.$$

于是得到原方程通解

$$y = e^{-\int_{x_0}^x a(t)dt} \left[ C_0 + \int_{x_0}^x f(u)e^{\int_{x_0}^u a(t)dt} du \right].$$

# 解的存在性与唯一性

定理 (一阶线性方程解的存在唯一性)

设  $a(x), f(x)$  都是区间  $(\alpha, \beta)$  上的连续函数, 则对于任意  $x_0 \in (\alpha, \beta)$  以及任意  $y_0$ , 方程

$$y' + a(x)y = f(x)$$

都有唯一解满足初始条件  $y(x_0) = y_0$ 。事实上,

$$y(x) = e^{-\int_{x_0}^x a(t)dt} y_0 + e^{-\int_{x_0}^x a(t)dt} \int_{x_0}^x f(u) e^{\int_{x_0}^u a(t)dt} du.$$

掌握方法比记住公式更重要!

## 推论

一阶线性齐次方程的全体解构成一个一维线性空间  $V_0$ ,

即齐次通解 = 一个齐次非零解  $\times$  任一常数;

一阶线性非齐次方程的全体解构成一个基于  $V_0$  的一维仿射空间

$V = y^* + V_0$ , 即非齐次通解 = 齐次通解 + 非齐次特解。



# 线性方程的叠加原理

叠加原理是线性方程最重要的性质。

## 定理

设  $a(x), f(x), g(x)$  连续。若  $u, v$  分别是

$$u' + a(x)u = f(x)$$

和

$$v' + a(x)v = g(x)$$

的解, 则  $\alpha u(x) + \beta v(x)$  是

$$y' + a(x)y = \alpha f(x) + \beta g(x)$$

的解。



例

解方程

$$y' - 3y = e^{2x} + x^2.$$

解.

齐次方程  $y' - 3y = 0$  有非零解  $y = e^{3x}$ , 其通解为  $y = Ce^{3x}$ 。

对非齐次方程  $y' - 3y = e^{2x}$ , 用  $y = Ae^{2x}$  代入, 解得  $A = -1$ , 所以该方程有特解  $y = -e^{2x}$ 。

对非齐次方程  $y' - 3y = x^2$ , 可以凑得一个多项式特解

$$y = -\frac{x^2}{3} - \frac{2x}{9} - \frac{2}{27}.$$

由前述定理结论, 原方程通解为

$$y = Ce^{3x} - e^{2x} - \frac{x^2}{3} - \frac{2x}{9} - \frac{2}{27}.$$

以上特解也可以用常数变易法求得。



下面我们将举几个以微分方程为模型的应用问题。

我们特别指出：

- ▶ 微分方程是建立确定性（即不含随机性因素）数学模型的重要工具。
- ▶ 任何模型都是在特定条件下对实际现象的近似描述，好的模型可以对现象给出合理解释。
- ▶ 任何模型都有其适用条件，不加分析地滥用模型的结论是有害的。
- ▶ 适当的人为假设可以使模型便于研究，但也会带来问题。

## 例 (Ernest Rutherford)

放射性物质衰变

$$\frac{dm}{dt} = -\lambda m$$

其解为

$$m(t) = m(0)e^{-\lambda t},$$

当  $m(T) = m(0)/2$  时解得

$$T = \frac{\ln 2}{\lambda}$$

这就是半衰期 (half-life)。

## 例 (Malthus, 1766-1834)

在环境资源充裕的情况下，种群数量近似服从以下微分方程

$$\frac{dy}{dt} = \lambda y.$$

其解为

$$y(t) = y(t_0)e^{\lambda(t-t_0)}.$$

但当资源不充裕时，这个模型并不符合实际。

例 ( “离离原上草，一岁一枯荣” )

如果增长率随季节波动，可以考虑以下微分方程

$$\frac{dy}{dt} = (\lambda_0 + a \sin(\omega t))y.$$

这是变系数线性齐次微分方程，它的解为

$$y(t) = y_0 e^{\int_{t_0}^t \lambda_0 + a \sin(\omega s) ds} = y_0 e^{\lambda_0(t-t_0) - \frac{a(\cos(\omega t) - \cos(\omega t_0))}{\omega}}.$$

## 例 (周期系数的线性方程)

设  $\lambda(t)$  是连续的周期函数, 周期  $T > 0$ 。

$$\frac{dy}{dt} = \lambda(t)y$$

的解  $y(t)$  是否/何时为  $T$ -周期函数? 当  $t \rightarrow +\infty$  时,  $y(t)$  的状态与函数  $\lambda(t)$  的哪些性质有关?

证明.

$$y(t+T) = y(t)e^{\int_t^{t+T} \lambda(s)dx} = y(t)e^{\int_0^T \lambda(s)dx} = y(t)e^{T\bar{\lambda}},$$

其中  $\bar{\lambda} = \frac{1}{T} \int_0^T \lambda(s)ds$  是  $\lambda$  在一个周期中的平均值。

当  $\bar{\lambda} = 0$  时,  $y(t)$  都是周期函数, 周期为  $T$ 。

记  $m$  和  $M$  是  $|y(t)|$  在区间  $[0, T]$  中的最小值和最大值。

如果  $y(t_0) = 0$ , 则  $y(t) = y(t_0)e^{\int_{t_0}^t \lambda(s)ds} = 0$ 。

对任意  $t > 0$ , 取非负整数  $n$  使得  $nT \leq t < (n+1)T$ , 于是

$$|y(t)| = \left| y(t - nT)e^{n\bar{\lambda}T} \right| \in \left[ me^{n\bar{\lambda}T}, Me^{n\bar{\lambda}T} \right].$$

因此

当  $\bar{\lambda} > 0$  时,  $\lim_{t \rightarrow +\infty} |y(t)| = +\infty$ ;

当  $\bar{\lambda} < 0$  时,  $\lim_{t \rightarrow +\infty} |y(t)| = 0$ 。





## 例 (Newton 冷却定律, 1701)

物体温度  $T$  随时间的变化率与物体温度  $T$  和环境温度  $T_{\text{环境}}$  的差  $T_{\text{环境}} - T$  成正比。

$$\frac{dT}{dt} = \lambda(T_{\text{环境}} - T).$$

齐次方程通解为  $T(t) = Ce^{-\lambda t}$ ;

常数变易法, 令  $T(t) = C(t)e^{-\lambda t}$ , 则  $C'(t)e^{-\lambda t} = \lambda T_{\text{环境}}$ 。

解得

$$C(t) = C_0 + T_{\text{环境}}e^{\lambda t},$$

所以  $T(t) = T_{\text{环境}} + C_0e^{-\lambda t}$ 。(事实上  $T = T_{\text{环境}}$  是原方程的一个特解。这个事实可以帮助我们省去常数变易过程) 所以

$$T(t) = T_{\text{环境}} + (T_0 - T_{\text{环境}})e^{-\lambda t}.$$

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} T(t) = T_{\text{环境}}.$$

## 一些非线性方程

例 (种群Logistic模型, Pierre Franois Verhulst, 1838)

$$y' = \lambda y \left(1 - \frac{y}{N}\right).$$

种群数量增长受资源环境限制。当  $y$  较小时, 种群增长率近似与  $y$  成正比; 随着  $y$  增大, 增长率降低; 当  $y$  接近于  $N$  时, 种群增长率接近零; 当  $y$  大于  $N$  时, 种群增长率为负。

这是一个可分离变量的方程

$$\frac{dy}{y(N-y)} = \frac{\lambda dx}{N},$$

解得

$$\frac{y}{N-y} = \frac{y_0}{N-y_0} e^{\frac{\lambda}{N}(x-x_0)}, \quad y(x) = \frac{Ny_0 e^{\frac{\lambda}{N}(x-x_0)}}{N-y_0 + y_0 e^{\frac{\lambda}{N}(x-x_0)}}.$$

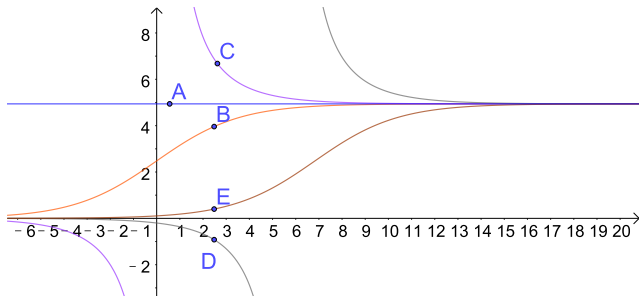


图: Logistic方程的积分曲线

上面的 Logistic 方程是以下 Bernoulli 方程的一个特例。

例 (Bernoulli 方程, Jacob Bernoulli, 1695)

$$y' + a(x)y = f(x)y^\alpha, \quad \alpha \neq 0, 1.$$

它等价于

$$\frac{1}{1-\alpha} \left( \frac{1}{y^{\alpha-1}} \right)' + a(x) \frac{1}{y^{\alpha-1}} = f(x),$$

这是关于  $y^{1-\alpha}$  的一个线性方程。

当  $a(x), f(x)$  都是常值时, Bernoulli 方程是一个可分离变量方程。

在流体力学中, 也有一个著名的 Bernoulli 方程, 那是 Daniel Bernoulli 在 1738 年得到的。Daniel 是 Jacob 的侄子, 即 Jacob 的弟弟 Johann 的儿子。

## 例 (Riccati 方程, Jacopo Francesco Riccati, 1724)

$$y' = a_0(x) + a_1(x)y + a_2(x)y^2.$$

常系数的 Riccati 方程是可分离变量的方程。

如果已知 Riccati 方程的一个特解  $y_1(x)$ , 则可以求得其通解。

令  $y = y_1 + \frac{1}{u}$ , 则

$$\begin{aligned} -\frac{u'}{u^2} &= y' - y_1' = a_1(x)y + a_2(x)y^2 - a_1(x)y_1 - a_2(x)y_1^2 \\ &= a_1(x)\frac{1}{u} + a_2(x)\left(\frac{1}{u} + y_1\right)^2 - a_2(x)y_1^2 \\ &= [a_1(x) + 2a_2(x)y_1(x)]\frac{1}{u} + a_2(x)\frac{1}{u^2}. \end{aligned}$$

从而得到一阶线性方程

$$u' = [a_1(x) + 2a_2(x)y_1(x)]u + a_2(x).$$