



# 变分法与最优控制方法

谭 忠

厦门大学数学科学学院



# 目录

- 1 引子
- 2 源头问题与当今应用
- 3 变分思想与建模方法
- 4 案例分析



## 1 引子

过去遇到的问题：

**求函数的极值**



但有时在现象或事件中  
需要寻求对那些  
自变量也是函数的  
特殊函数求极值



即这种特殊函数是  
“函数的函数”，  
称为泛函，  
求泛函的极值问题  
称为变分问题.



求解这类变分问题的方法  
称为**变分法**，  
其理论形成了  
一门数学分支  
称为**变分学**



## 2 源头问题与当今应用

确定某一函数

$$z = f(x)$$

的极值问题



是催生微积分  
产生和发展的  
源头问题之一，  
而确定一个  
泛函的极值问题，





则是催生变分学

诞生和发展的

源头问题。

历史上曾经出现了

许多有名的

变分问题。



## 一、催生变分学产生的源头问题

### 例8.1、最速降线问题

(brachistochrone)

约翰·伯努利

1696年提出了

一个难题：



“设在垂直平面内  
有任意两点，  
一个质点  
受地心引力的作用，



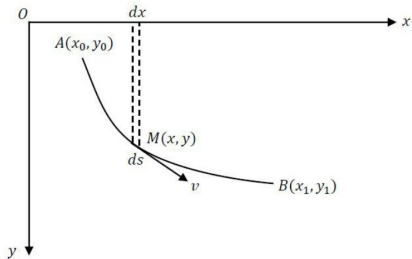
自较高点下滑  
至较低点，  
不计摩擦，  
问沿什么曲线下滑，  
时间最短？”



以此挑战  
全欧洲的数学家.  
这就是著名的  
“最速降线”问题.



# 源头问题与当今应用





它比通常的求函数的  
极大极小值不同，  
它是要求出  
一个未知函数(曲线)，  
来满足所给的条件.



这问题的新颖  
和别出心裁  
引起了广泛注意，





罗比塔、  
雅可比·伯努利、  
莱布尼茨和牛顿  
都得到了解答。



后来欧拉和  
拉格朗日  
建立了这一类  
问题的普遍解法，



从而确立了  
数学的一个分支  
—变分学.



## 例8.2、最小旋转面问题

设有一正值函数

$$y = y(x) > 0,$$

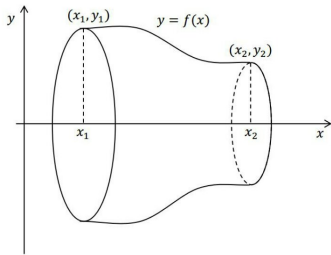
它所代表的曲线



通过 $(x_1, y_1)$ ,  
 $(x_2, y_2)$ 两点,  
当这条曲线  
绕 $x$ 轴旋转的时候,  
得一旋转面,



# 源头问题与当今应用





求使旋转面的  
面积最小的  
那个函数  
 $y = y(x)$ .



## 例8.3、悬索形状问题

(The Hanging Chain Problem)

1690年，约翰·伯努利

的哥哥雅可比·伯努利





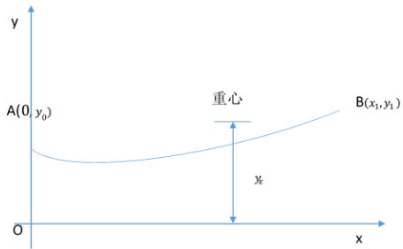
提出了如下问题  
向数学界征解，  
即，固定项链的两端，  
在重力场中  
让它自然垂下，



问项链的曲线  
方程是什么。  
这就是著名的  
悬链线问题



# 源头问题与当今应用





在大自然中，  
除了悬垂的项链外，  
我们还可以观察到  
吊桥上方的悬垂钢索，



挂着水珠的蜘蛛网，  
以及两根电线杆之间  
所架设的电线，  
这些都是悬链线。



伽利略更早  
注意到悬链线，  
他猜测悬链线  
是抛物线，  
但实际上不是。



1646年，惠更斯17岁，  
经由物理的论证，  
得知伽利略的  
猜测不对，  
但他也求不出答案。



到1691年，  
即雅可比·伯努利  
提出悬链线  
问题的第二年，





莱布尼兹、  
惠更斯（已62岁）  
约翰·伯努利  
各自得到了正确答案，  
所用方法就是  
诞生不久的微积分。



## 例8.4、费马(Fermat)原理

费马原理说：

通过介质的光路，

使光线通过

这一段光路

所需时间为最小值.



这里涉及折射率，  
即光在真空中的  
传播速度  
与光在该介质中的  
传播速度之比。



材料的折射率越高，  
使入射光发生  
折射的能力越强。  
设光在某种  
介质中的速度为 $v$ ，



由于真空中的  
光速为 $c$ ,  
所以这种介质的  
绝对折射率公式:  
$$n = c/v.$$



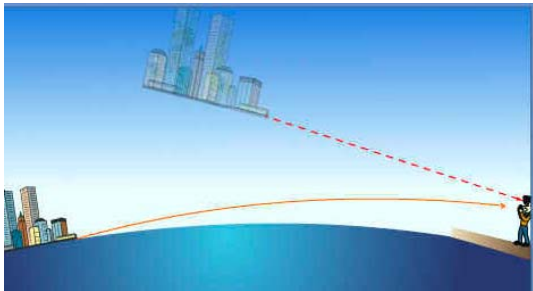
比如海市蜃楼  
是一种因光的折射  
而形成的自然现象，  
它也简称蜃景，



是地球上物体  
反射的光  
经大气折射  
而形成的虚像.



# 源头问题与当今应用







## 例8.5、测地线 (Geodesic line) 问题

设  $\varphi(x, y, z) = 0$

是一已知曲面,

求在该曲面上



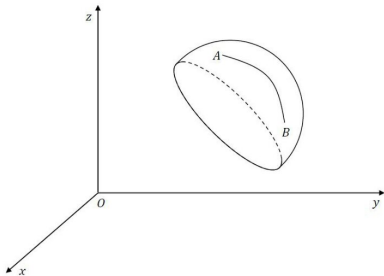
所给两点 $(A, B)$ 间  
长度最短的曲线。  
这个最短曲线  
叫测地线。



球面上两点的  
测地线即为通过  
两点的大圆。  
这是一个典型的  
变分问题，



# 源头问题与当今应用





这个问题已经  
在1697年  
约翰·伯努利所解决.  
但这一类问题  
的普遍理论



直到1744年  
通过欧拉以及  
1762年拉格朗日  
的努力才解决的.



## 例8.6、等周问题

(isoperimetric problem)

在长度一定的

封闭曲线中，

什么曲线

所围成面积最大.



该问题在古希腊时  
已有答案：圆，  
但它的变分特性  
直到1744年  
才被欧拉察觉出来.





以上所有例子均  
来自于物理现象.  
另一类来源  
是几何问题.



如1760年的  
Lagrange的  
极小曲面方程和  
1755 年的  
蒙日(Monge)-  
安培(Ampere)方程.



## 例8.7、极小曲面问题

以空间中一条

简单的闭曲线为界

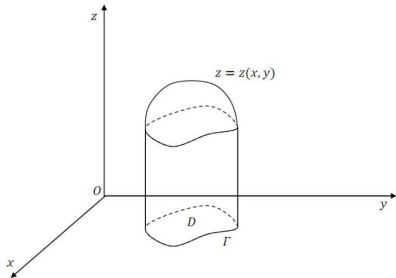
张成的曲面中

有没有一个

面积最小的曲面？



# 源头问题与当今应用





背景问题

极小曲面(Plateau)问题

比利时物理学家

普拉托(Plateau)

在1873年写了一本书



书中指出将具有  
闭曲线形状的金属丝  
浸到甘油溶液  
或肥皂水中，  
然后把金属丝取出来，



那么肥皂水  
以金属丝为边界  
张成的具有  
最小面积的曲面  
形状的肥皂薄膜.



于是，为了研究  
由一条空间闭曲线  
所围的极小曲面问题，  
数学家们找到了  
新的源动力。





这个问题称为  
**普拉托(Plateau)问题**,  
由此导致了解的  
存在性、正则性和  
解的性质的研究.



谢 谢!



## 二、变分学在当今世界的应用

变分法

在最优化问题中

发挥着重要作用。



人们在处理  
实际问题时，  
都希望获得  
最佳的处理结果。



如何获取最佳  
处理结果的问题  
称为**最优化问题**.



针对最优化问题，  
如何选取满足要求的  
方案和具体措施，  
使所得结果最佳的方法  
称为最优化方法。



最优化问题

大体分为两类，

一类是求函数的极值；

另一类是本章的

求泛函的极值.



求函数极值的方法  
称为**数学规划**，  
包括**线性规划**  
和**非线性规划**。





求函数极值  
问题又被称为  
**静态最优化问题.**



求泛函极值问题  
需要应用变分法  
最小(大)值原理  
或动态规划来处理,



这一类问题称为  
动态最优化问题，  
通常称为  
最优控制问题。



例8.8 物体在液体中  
作直线运动时，  
它所受到的阻力  
与运动速度的  
平方成正比.



现假设该物体  
要在规定的  
时间 $[0, t_f]$ 内,  
从起点 $x(0) = 0$   
到达终点 $x(t_f) = S$ ,



且终点速度

不受限制.

问该物体采用

什么运动方式 $x(t)$ ,

它所消耗的能量最少?



消耗的能量  
等于克服阻力  
所作的功，  
为速度的平方  
乘一个比例常数，



由于该常数  
在求极值过程中  
不起作用.

因此，目标函数为





$$\min J = \int_0^{t_f} \dot{x}^2(t) dt$$

约束(边界)条件为

$$x(0) = 0,$$

$$x(t_f) = S$$



该例的目标函数的  
自变量是表示  
物体运动方式的  
时间函数.



静态最优化和  
动态最优化问题  
并无截然的界限，  
但在数学基础上  
分属两个不同范畴，



静态最优化问题  
属于运筹学范畴，  
而动态最优化问题  
属于变分学范畴，  
其理论框架不同。



最优化问题的  
三个基本要素是  
目标函数、  
约束条件  
和求解方法.



**目标函数：**

就是用数学方法

描述处理问题

所能够达到

结果的函数，



该函数的自变量是  
表示可供选择的方案  
及具体措施的  
一些参数或函数，  
最佳结果表现为  
目标函数取极值。



在处理实际问题时，  
通常会受到  
诸多因素的限制，  
这些限制的数学描述  
称为**最优化问题的约束条件**。





求解方法是  
使目标函数取极值,  
所得结果称为  
最优解.



## 例8.9：火箭飞行问题

设有一质量为 $m$ 的

火箭作水平飞行，



用 $s(t)$ 表示飞行距离,

其升力 $L$

与重力 $mg$ 相平衡,

$g$  为重力加速度



空气阻力 $R$  与

火箭飞行速度

$$v = \frac{ds}{dt}$$

及升力 $L$

有以下关系：



$$R = av^2 + bL^2$$

式中,  $a > 0$ ,

$b > 0$ 为常数。

试求火箭飞行  
的最大距离。



**例8.10：产品价格**

**最佳调整**

物价管理部门

根据市场预测和

经济协调发展的需要，



决定将A产品的  
价格 $p(t)$  由现在的  
 $p_0 = 70$ 元调整到  
 $p_1 = 100$  元,



便要求各公司  
自行在一年内  
完成这一  
调价任务.





某公司经营  
 $A$ 产品多年,  
知道 $A$ 产品的  
销售量 $S$ 与其价格 $p$   
以及价格的变化率



$p'$  的关系,  
利用这种关系  
为使得总利润最大,  
如何制定最佳  
调价方案?



## 例8.11：升降机的 最速降落问题

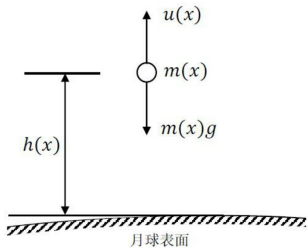
设有一升降机 $w$ ,

其质量为 $m$ 。

如下图所示



# 源头问题与当今应用





它一方面  
受重力的作用，  
其值为 $mg$   
( $g$ 为重力加速度)，



另一方面受控制器  
作用力的作用，  
其值为 $u(x)$ ，  
并且 $u(x)$ 满足



下列不等式

$$u(x) \leq u_M$$

其中 $u_M$ 为

大于 $mg$ 的常数。



设 $y(x)$ 是升降机 $W$   
离地面的高度。

$\dot{y}(x)$ 是  
升降机 $W$  垂直  
运动的速度.





假定在初始时刻

$x_0$  时,

升降机 $W$

离地面的高度



与垂直运动的速度  
分别为

$$y(x_0) = y_{10}$$

$$\dot{y}(x_0) = y_{20}$$



问：如何选择  
控制作用 $u(x)$ 的  
变化规律  
使得升降机 $W$   
最快地到达地面，



并且要求到达  
地面的速度为零，  
即要求  $y(x_f) = 0$   
和  $\dot{y}(x_f) = 0$ 。



例8.12：登月舱的  
月球软着陆问题  
为了使宇宙飞船  
登月舱在月球表面



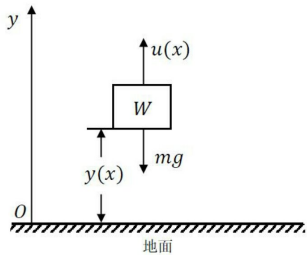
实现软着陆，  
即落到月球  
表面的速度为零，



需要选择发动机  
推力的变化规律，  
以便使燃料  
消耗量为最少。  
如下图所示，



# 源头问题与当今应用







设登月舱的  
质量为 $m(t)$ ,  
它离月球表面的  
高变为 $h(t)$ ,



垂直运动速度为 $v(t)$ ,  
发动机的推力为 $u(t)$ ,  
月球表面的引力  
加速度为常数 $g$ ,



设登月舱自身的  
质量为 $M_1$ ,  
所携带的燃料  
质量为 $M_2$ ,



初始高度为 $h_0$ ,

初始的垂直速度为 $v_0$ ,

登月舱自某时刻

$t_0 = 0$ 开始

进入登月着陆过程,



问如何选择  
发动机推力的  
变化规律，  
以使燃料  
消耗量为最少。

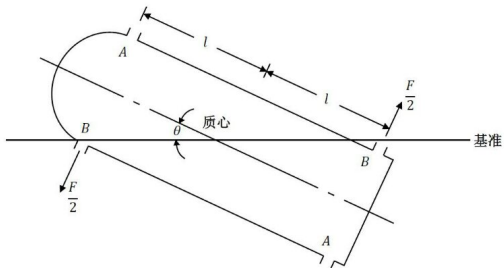


## 例8.13：姿态控制问题

下图是人造卫星  
姿态控制示意图。



# 源头问题与当今应用





小喷嘴喷出燃料时  
产生的反作用力  
可以使卫星体旋转  
并进入要求的姿态。





用 $A$ 和 $B$ 表示的  
两组斜对称配置的  
喷嘴是成对工作的。



如果在某时刻 $t_0$   
卫星体偏离要求的姿态  
一个 $\theta(t_0)$ 角，  
并且正以 $\dot{\theta}(t_0)$ 的  
角速度继续偏离。



要求从 $t_0$ 时刻起  
加上适当的控制力，  
使卫星经过最短时间  
重新回到要求的姿态。



如果用  $t_f$   
表示终端时间,  
则要求  $\theta(t_f) = 0$ ,  
 $\dot{\theta}(t_f) = 0$ ,



并且使

$$J = t_f - t_0$$

最小。

这就是上述姿态



最优控制问题的  
性能泛函(指标)。  
这是一个  
最短时间问题。



在姿态控制问题中  
还可以从  
另外一种观点  
对控制系统提出要求，



例如要求  
在控制过程中  
消耗燃料最少。





反作用力 $F$

是由于从小喷嘴

喷射出高速燃料

(推进剂)产生的,



其大小与  
单位时间里  
喷射出燃料的  
数量成正比。



若由  $A$  喷射出时  
 $F$  为正,  
则由  $B$  喷射出时  
 $F$  为负。



但是，单位时间里  
消耗的燃料总是正的，  
它与 $F$ 的绝对值  
成正比，  
因而与 $u(t)$ 的  
绝对值也成正比。



于是，最省燃料问题的  
性能泛函可以定义为

$$J = \int_{t_0}^{t_f} |u(t)| dt$$

达到最小。

这是一个最少燃料问题。



如果在要求  
少消耗燃料的同时，  
还要兼顾时间也要短，  
那么，性能泛函  
可以定义为

$$J[u(t)] = \int_{t_0}^{t_f} [\rho + |u(t)|] dt$$



式中权系数

$\rho$ 的大小

表示了燃料同时间的  
相对重要性。



若要求动作快，  
则加大 $\rho$ ；  
若强调省燃料，  
则减小 $\rho$ 。





基于性能指标的  
最优控制问题，  
称为燃料-时间问题。



许多现实问题  
都可以应用  
变分法建模解决.



谢 谢!



## 3 变分思想与建模方法

### 一、变分模型的构建

#### 泛函的定义



回顾函数的定义：

如果对于变量 $x$

的某一区域中

的每一 $x$ 值，

$y$ 有一值与之对应，



或者数 $y$ 对应于  
 $x$ 的关系成立,  
则称变量 $y$ 是  
变量 $x$ 的函数,  
即 $y = y(x)$ .



具有某种共同  
性质的函数  
构成的集合  
称为函数类  
(Function Class).



例如，在例8.1中，  
所有的平面曲线  
都通过点A和B，  
而过点A和B就是  
这个函数集合  
所具有的共同性质。





已经学过的

常见函数类有:

在开区间 $(x_0, x_1)$ 内

连续的函数集,



称为在区间  
 $(x_0, x_1)$ 上的  
连续函数类,  
记为 $C(x_0, x_1)$ .



在闭区间 $[x_0, x_1]$ 上  
连续的函数集,  
称为在区间 $[x_0, x_1]$ 上的  
连续函数类,



记为  $C[x_0, x_1]$ ,

其中函数在区间的

左端点右连续,

在区间的右端点左连续.



在开区间  $(x_0, x_1)$  内  
 $n$  阶连续可微的函数集,  
称为在区间  $(x_0, x_1)$  上  
 $n$  阶连续可微的函数类,  
记为  $C^n(x_0, x_1)$ ,



并约定

$$C^0(x_0, x_1) = C(x_0, x_1).$$

如果对于每个 $n$ ,

都有 $y(x) \in C^n(x_0, x_1)$ ,



那么 $y(x)$

称为无穷可微函数,

记作 $y(x) \in C^\infty(x_0, x_1)$ .



在闭区间 $[x_0, x_1]$ 上  
 $n$ 阶连续可微的函数集,  
称为区间 $[x_0, x_1]$ 上  
 $n$ 阶连续可微的函数类,  
记为 $C^n[x_0, x_1]$ ,





其中函数的 $n$ 阶导数  
在区间端点单边连续,  
并约定

$$C^0[x_0, x_1] = C[x_0, x_1].$$



对于记号 $C$ 和 $C^n$ ,  
同样也适用于多元函数,  
只要把上述区间  
换成函数所依赖的区域.



泛函的定义：

设 $S$ 为一函数集合，

若对于每一个函数

$$y(x) \in S,$$

有一个实数 $J$ 与之对应，



则称 $J$ 是对应  
在 $S$  上的泛函,  
记作 $J(y(x))$ .  
 $S$  称为 $J$  的  
容许函数集.



即泛函就是  
“函数的函数”。

函数是变量  
和变量的关系，  
泛函是变量  
与函数的关系



如果一个函数类中的  
某个函数能够  
使某个泛函取得极值  
或可能取得极值，



则该函数类  
称为变分问题的  
**容许函数类**  
(Admissible Function Class)。



容许函数类

对应的曲线(曲面)

称为容许曲线(曲面)类(或族)。





函数类中能使  
泛函取得极值  
或可能取得  
极值的函数(或曲线)



称为极值函数，  
或极值曲线，  
也称为变分问题的解。



如果可取曲线类的端点  
预先给出且为定值，  
则所求泛函极值的问题  
称为固定端点的

变分问题(Variational Problem with Fixed end point)。



比如：在 $C([a, b])$ 上

考虑积分

$$J[y(x)] = \int_a^b y(x) dx$$

任取一个在 $C([a, b])$ 上



连续的函数 $y(x)$   
有唯一确定的值  
与它对应,  
 $J$ 可视为 $y(x)$ 的函数,  
因此是泛函。



再比如：给定函数 $y(x)$ ,

$$x_1 \leq x \leq x_2,$$

在 $x = x_a (x_1 \leq x_a \leq x_2)$ 时的值

$$J = y(x)|_{x=x_a}$$

为一泛函。



因为当函数  
 $y(x)$  给定后,  
 $y(x_a)$  是一确定的值。



比如：考察函数的  
不定积分

$$J = \int_0^x y(\tau) d\tau$$

因为当函数 $y(x)$ 给定后，





上面的不定积分  
仍是一个函数，  
而不等于某个确定的值。  
因此不是泛函。



变分法中有三类基本问题，  
即拉格朗日(Lagrange)问题、  
马耶耳(Mayer)问题  
和波尔札(Bolza) 问题。



这三类问题  
在最优控制问题中  
都会遇到，  
它们之间的主要区别  
在于性能泛函的形式不同。



(1)拉格朗日问题

拉格朗日问题的

性能泛函表示为：

$$J[y(x)] = \int_{x_0}^{x_f} F[x, y(x), y'(x)] dx$$



这里  $F[x, y(x), y'(x)]$

是三个独立变量

$x, y(x), y'(x)$

在区间  $[x_0, x_f]$  上的



已知函数，  
且二阶连续可微。  
在例8.13中的  
最小燃料问题  
就是拉格朗日问题。



(2) 马耶耳问题

马耶耳问题的

泛函表示为

$$J[y(x)] = \Phi_1(x_f, y(x_f)) - \Phi_2(x_0, y(x_0))$$



在例8.13中的  
最短时间控制问题  
就是马耶耳问题的特例。





## (3) 波尔札问题

波尔札问题的

性能泛函是

$$J[y(x)] = \Phi_1(x_f, y(x_f)) - \Phi_2(x_0, y(x_0)) \\ + \int_{x_0}^{x_f} F[x, y(x), y'(x)] dx$$



在例8.13中，  
如果在要求  
少消耗燃料的同时，  
还要兼顾时间也要短，



那么，性能泛函  
就是波尔札  
问题的一个实例。



从上面的分析可以看出，  
拉格朗日问题的  
性能泛函是一个积分，  
马耶耳问题的



性能泛函是  
关于初始时间、  
初始状态  
和终端时间、  
终端状态的某个函数，



而波尔札问题的  
性能泛函  
则是两者之和。



可见，波尔札问题  
具有更一般的形式。

但是，在这3类问题之间  
常可互相转化。



比如，把泛函

$$J = x_f - x_0$$

改写成

$$J = \int_{x_0}^{x_f} dx$$





谢 谢!



## 二、固定边界变分模型的构建

### (1) 最简泛函的变分模型的构建

具有一个一元函数的

泛函的变分模型

称为最简泛函

的变分模型，



建立这样的变分模型

只用到一元微积分.

$$F[x, y(x), y'(x)]$$

是三个独立变量

$$x, y(x), y'(x)$$



在区间 $[x_1, x_2]$ 上  
的已知函数，  
且二阶连续可微，



则泛函

$$J[y(x)] = \int_{x_1}^{x_2} F[x, y(x), y'(x)] dx \quad (2.1)$$

称为最简单的积分型泛函，

简称最简泛函。



因对 $F$  的积分  
得到的 $J[y(x)]$ 值  
取决于函数 $y(x)$ 的形式,  
故 $J[y(x)]$ 是 $y(x)$ 的泛函,  
也称为变分积分。



$J[y(x)]$ 不仅仅  
只是 $y(x)$  的函数,  
还是 $x$  和 $y'(x)$ 的函数,



但是只要求出了

$y(x)$ ,  $y'(x)$

也能求出来了,

于是只需写成

$J[y(x)]$ 的形式。





下面就前面源头问题，  
应用微积分思想  
建立变分模型。



## 例8.1、最速降线问题建模

设 $A$ 和 $B$ 是

铅直平面上

不在同一

铅直线上的两点，



在所有连结  $A$   
和  $B$  的平面曲线中,  
求一曲线,  
使质点仅受重力作用,



初速度为零时，  
沿此曲线从 $A$ 点  
滑行至 $B$ 点  
的时间最短。



## 【问题分析】

显然，最快的路线  
决不是连结A，B  
两点的直线段.



当然，这条直线段  
在A，B两点间的  
路程最短，  
但沿这条直线  
自由下落时，



运动速率的增长  
是比较慢的.  
如果我们取一条  
较陡的路程,



则虽然路程是加长了，  
但在路程相当  
大的一部分中，  
物体的运动速率较大，  
所需时间反而较少。





## 【模型构建】

在过 $A$ 和 $B$ 两点的  
铅直平面上  
建立坐标系，



将 $A$ 点取为  
坐标原点,  
 $B$ 点取为  
 $B(x_1, y_1)$ ,



根据能量守恒定律，  
质点在  $A$  点的势能  
将转化为动能  
设在曲线  $y(x)$  上  
任一点处的速度  $\frac{ds}{dt}$



动能与势能守恒有( $s$ 为弧长)

$$\frac{1}{2}m \left(\frac{ds}{dt}\right)^2 = mgy$$

弧长微元可以表示为:

$$ds = \sqrt{1 + y'^2(x)}dx$$



代入动能势能守恒式得

$$dt = \sqrt{\frac{1+y'^2}{2gy}} dx$$

于是质点滑行时间

应表为 $y(x)$ 的泛函

$$J(y(x)) = \int_0^{x_1} \sqrt{\frac{1+y'^2}{2gy}} dx.$$



## 例8.2、最小旋转面问题建模

设有一正值函数

$$y = y(x) > 0,$$

它所代表的曲线

通过 $(x_1, y_1), (x_2, y_2)$ 两点,



当这条曲线  
绕 $x$  轴旋转的时候,  
得一旋转面,  
求使旋转面的面积最小的  
那个函数 $y = y(x)$ .



## 【问题分析】

在 $y = y(x)$ 上

对 $[x_1, x_2]$ 分割,

对应于 $y = y(x)$ 上

有弧长微元为 $\Delta S_i$ ,

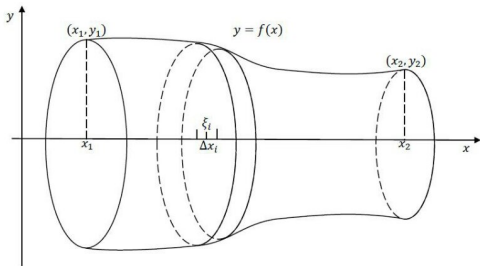




它旋转一周可看成是  
长为 $2\pi y(\xi_i)$ ,  
高为 $\Delta s_i$ 的  
长方形带状物体。



# 变分思想与建模方法





因此，微元面积为

$$2\pi y(\xi_i)\Delta x_i$$

将所有微元面积

累积求和取极限可得。



即在 $y(x_1) = y_1$ ,  
 $y(x_2) = y_2$ 的端点条件下  
求使泛函

$$S = \int_{x_1}^{x_2} 2\pi y \sqrt{1 + \left(\frac{dy}{dx}\right)^2} dx \quad (1.9)$$

最小的函数 $y(x)$ .



## 例8.3、悬索形状问题建模

求长度已知的

均匀悬索的

悬线形状.



## 【问题分析】

悬线形状是由  
悬线达到最低位能的  
要求来决定的，  
而悬线的位能  
则由悬线的重心决定。



## 【模型构建】

设悬线各点的

铅垂线坐标为 $y(x)$ ,

并通过 $A(0, y_0)$ ,

$B(x_1, y_1)$ 两点,



悬线长度为

$$L = \int_0^{x_1} \sqrt{1 + \left(\frac{dy}{dx}\right)^2} dx \quad (1.11)$$

悬索重心高度为

$$\begin{aligned} y_c &= \frac{1}{L} \int_0^L y ds \\ &= \frac{1}{L} \int_0^{x_1} y \sqrt{1 + \left(\frac{dy}{dx}\right)^2} dx \quad (1.12) \end{aligned}$$





问题变为：

在通过  $y(0) = y_0$ ,

$y(x_1) = y_1$  两点,

并满足 (1.11) 式的

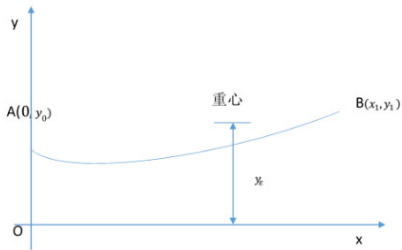
一切曲线  $y = y(x)$  中,



求使 (1.12) 式中的  
 $y_c$  为极小的  
函数  $y = y(x)$ ,  
这是一个端点  
已定不变的条件变分命题.



## 悬索的形状和坐标





归纳起来，  
可把最简单的  
边界已定不变的  
变分命题写为：



在通过 $y(x_1) = y_1$ ,

$$y(x_2) = y_2$$

两点的条件下,

选取 $y(x)$ ,



使泛函

$$J = \int_{x_1}^{x_2} F[x, y(x), y'(x)] dx$$

为极值。其中  $y'(x) = \frac{dy}{dx}$ ,

$F(x, y, y')$  为一

已知的  $x, y, y'$  的函数,



$F(x, y, y')$ 还有一些可微的条件。  
 $y(x)$ 也视所处理的问题的不同  
而有一些可微的条件，



它是在变分法的  
发展过程中，  
欧拉和拉格朗日  
所最先处理的变分命题。





## 例8.4、费马(Fermat)原理建模

通过介质的光路，

使光线通过

这一段光路

所需时间为最小值。



以二维空间为例。

设介质的折光率为 $u(x, y)$ ,

而光线通过

介质的速度



$v(x, y) = \frac{c}{u(x, y)}$ ,  
其中 $c$ 为真空光速,  
从原点 $(0,0)$   
到 $(x,y)$ 点的  
光行时间为



$$\begin{aligned} T &= \int_0^t \frac{ds}{v} \\ &= \frac{1}{c} \int_0^{x_1} u(x, y) \sqrt{1 + \left(\frac{dy}{dx}\right)^2} dx \quad (1.10) \end{aligned}$$

其中  $y = y(x)$

为待定的光线

通过的路线。



费马定理成为：

“求 $y(x)$ ,

使(1.10) 式中的

泛函 $T$ 成为最小值”.



## (2) 具有高阶导数的变分模型

上述泛函还可以

推广为包括 $y(x)$ 的

高阶导数

$y''(x), y'''(x), y^{(n)}(x)$ 等.



例如对泛函

$$J = \int_{x_1}^{x_2} F[x, y(x), y'(x), y''(x), \dots, y^{(n)}(x)] dx$$

的变分问题,

在这样的变分问题中,

边界条件可如下



$$y(x_1) = y_1,$$

$$y'(x_1) = y'_1,$$

$$y''(x_1) = y''_1,$$

.....

$$y^{(n-1)}(x_1) = y_1^{(n-1)}$$





$$y(x_2) = y_2,$$

$$y'(x_2) = y'_2,$$

$$y''(x_2) = y''_2,$$

.....

$$y^{(n-1)}(x_2) = y_2^{(n-1)}$$



亦即在边界点上  
不仅给出函数的值,  
而且还给出  
 $(n - 1)$ 阶以下的导数值.



(3)具有多个一元函数的变分模型

还可以推广到

泛函有两个或

多个函数的情况。



如泛函形式为

$$J = \int_{x_1}^{x_2} F(x, y, y', \dots, y^{(n)}; z, z', z'', \dots, z^{(n)}) dx$$



(4)具有多元函数的变分模型  
也可以推广到  
含有多个自变量  
的函数的泛函。



这时，泛函是一个重积分，  
例如二个自变量的泛函为

$$J = \int \int_{\Omega} F(x, y, z, \frac{\partial z}{\partial x}, \frac{\partial z}{\partial y}) dx dy$$

所有函数  $z(x, y)$



在域 $\Omega$ 的边界 $\partial\Omega$ 上  
的值已给出，  
即所有容许曲面  
都要经过 $\partial\Omega$ 。



## 例8.7、极小曲面问题建模

考虑平面上

有界区域 $\Omega$ ,





在边界 $\partial\Omega$ 上

给定空间闭曲线

$$l : \begin{cases} x = x(s) \\ y = y(s) \\ u = \varphi(s) \end{cases} \quad (0 \leq s \leq s_0)$$



这里  $x = x(s)$ ,

$y = y(s)$

为平面曲线

$\partial\Omega$  的方程.



求一张定义

在 $\bar{\Omega}$ 上

的曲面 $S$ ，使得

(1)  $S$ 以 $l$ 为界

(2)  $S$ 的表面积最小.



换言之，在所有  
定义在 $\bar{\Omega}$ 上  
并以 $l$ 为  
周界的曲面中，



要寻求一张曲面，  
使它的表面积最小。  
即给定函数集合

$$M_\varphi = \{v | v \in C^1(\bar{\Omega}), v|_{\partial\Omega} = \varphi\}$$



求  $u \in M_\varphi$ , 使得

$$J(u) = \text{Min} J(v) \quad (1.13)$$

其中

$$J(v) = \iint_{\Omega} \sqrt{1 + v_x^2 + v_y^2} dx dy$$



$J$ 是一个  
从 $M_\varphi$ 到  
实数轴的函数

$$J : M_\varphi \rightarrow \mathbb{R}$$



这里 $J(v)$ 称为  
定义在函数集合  
 $M_\varphi$ 上的泛函.





$u$ 是泛函 $J(v)$   
在集合 $M_\varphi$ 上  
达到极小值的“点”，



谢 谢!



## 三、可动边界变分模型的构建

前面在研究泛函的

极值问题时，

都假设其积分限

固定不变，



即其容许曲线

都通过A,B这两个固定端点。

但在许多实际问题中，



泛函的积分限

既可以固定，

也可以变动。



如果泛函的  
积分限可变，  
或积分区域  
固定而缺少边界条件，



则这样的变分问题  
称为**可动边界的变分问题**。  
当泛函的容许曲线  
在边界上的值  
没有明显给出时，



这样的变分问题  
称为无约束变分问题。

设泛函

$$J[y(x)] = \int_{x_0}^{x_1} F(x, y, y') dx$$

其可取曲线  $y = y(x) \in C^2$  函数,





且两个端点 $A(x_0, y_0)$ ,

$B(x_1, y_1)$

分别在两个给定的



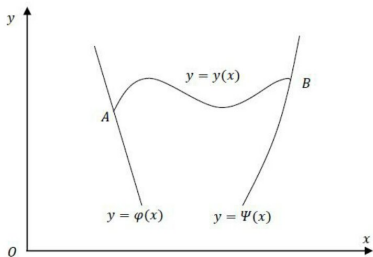
$C^2$ 函数  $y = \varphi(x)$

与  $y = \psi(x)$  上移动,

见下图,



# 变分思想与建模方法





这个泛函称为  
可动边界的最简泛函。



## 四、条件极值变分模型的构建

在自然科学

和工程技术中

所遇到的变分问题，

有时要求极值函数



除满足给定的  
边界条件外，  
还要满足一定的  
附加约束条件，



这就是泛函的

条件极值问题。

在泛函所依赖的函数上

附加某些约束条件



来求泛函的极值问题  
称为条件极值的  
变分问题。





泛函的条件极值的  
计算方法  
与函数的条件极值的  
计算方法类似，



可用拉格朗日  
乘数法来实现，  
这就是，选一个新的泛函，  
使原泛函的



条件极值问题  
转化为与之等价的  
无条件极值问题。



## 例8.5、测地线(Geodesic line)问题建模

设 $\varphi(x, y, z) = 0$

是一已知曲面,

求曲面 $\varphi(x, y, z) = 0$ 上



所给两点

$A(x_0, y_0, z_0),$

$B(x_1, y_1, z_1)$ 间

长度最短的曲线 $C$ 。

这个最短曲线叫测地线。



## 【问题分析】

设这条曲线的  
方程可以写成

$$y = y(x), z = z(x),$$

$$x_0 \leq x \leq x_1$$



式中,  $y(x)$ ,  $z(x)$   
是连续可微函数,  
因为曲线



在曲面 $\varphi(x, y, z) = 0$ 上,

所以 $y(x), z(x)$

满足约束条件

$$\varphi(x, y(x), z(x)) = 0$$





## 【模型构建】

在曲面上 $A(x_0, y_0, z_0)$

和 $B(x_1, y_1, z_1)$

两点间的曲线

弧长微元



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

长度为

$$L = \int_{x_0}^{x_1} \sqrt{1 + \left(\frac{dy}{dx}\right)^2 + \left(\frac{dz}{dx}\right)^2} dx \quad (1.5)$$

于是，变分模型可写成：



在满足  $\varphi(x, y, z) = 0$   
的一切  $y = y(x)$ ,  
 $z = z(x)$  的函数中,



选取一对 $y(x), z(x)$ ,  
使(1.5)式中的  
泛函 $L$ 为最小。



例8.6、等周问题(isoperimetric problem)建模  
在长度一定的  
封闭曲线中，  
什么曲线所围成  
面积最大.



## 【问题分析】

将所给曲线

用参数形式表达为

$$x = x(s), y = y(s),$$



因为这条曲线是封闭的,

所以 $x(s_0) = x(s_1)$ ,

$y(s_0) = y(s_1)$ ,

这条曲线的周长为:

$$L = \int_{s_0}^{s_1} \sqrt{\left(\frac{dx}{ds}\right)^2 + \left(\frac{dy}{ds}\right)^2} ds \quad (1.7)$$



## 【模型构建】

根据格林公式，  
其所围成面积  
 $S$ 为：





$$\begin{aligned} S &= \int \int_R dx dy \\ &= \frac{1}{2} \oint_C (x dy - y dx) \\ &= \frac{1}{2} \int_{s_0}^{s_1} \left( x \frac{dy}{ds} - y \frac{dx}{ds} \right) \quad (1.8) \end{aligned}$$



等周问题于是可写成：

在满足 $x(s_0) = x(s_1)$ ,

$y(s_0) = y(s_1)$

和 (1.7) 式条件的



一切  $x = x(s)$ ,  
 $y = y(s)$  的函数中  
选取一对  
 $x = x(s)$ ,



$y = y(s)$ 函数,  
使(1.8)式中的  
泛函 $S$ 为最大.



同时，其边界（这里是端点）  
也已固定不变；  
而且它是两个函数

$$x = x(s), y = y(s)$$

所确定的泛函。



谢 谢!



## 变分学的基本概念

### 1、函数的连续和泛函的连续

如果对于变量

$x$  的微小改变,



有相对应的函数  
 $y(x)$ 的微小改变,  
则就说函数 $y(x)$   
是连续的,





亦即是说：

如果对于一个

任给的正数 $\varepsilon$ ，

可以找到一个 $\delta$ ，



当 $|x - x_1| < \delta$  时,  
能使 $|y(x) - y(x_1)| < \varepsilon$ ,  
就说 $y(x)$ 在 $x = x_1$  处连续.



对于泛函也有  
类似的定义.  
为了研究泛函的  
连续与极值,  
需引入函数的距离  
和邻域的概念.



设函数 $y(x)$ ,  
 $y_0(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上  
有连续的 $n$ 阶导数,  
则这两个函数



0到n阶导数之差的  
绝对值中最大的那个数

$$d_n[y(x), y_0(x)]$$

$$= \max_{0 \leq i \leq n} \max_{a \leq x \leq b} |y^{(i)}(x) - y_0^{(i)}(x)|$$



称为函数 $y(x)$ ,  $y_0(x)$

在区间 $[a, b]$ 上的

$n$ 阶距离

或 $n$ 级距离.



特别，当 $n = 0$ 时

$$d_0[y(x), y_0(x)]$$

$$= \max_{a \leq x \leq b} |y^{(0)}(x) - y_0^{(0)}(x)|$$

$$= \max_{a \leq x \leq b} |y(x) - y_0(x)|$$



称为函数 $y(x)$ ,  $y_0(x)$

在区间 $[a, b]$ 上的

零阶距离或零级距离.

显然, 两条曲线

重合的充要条件





是两条曲线间的  
零阶距离等于零.

当 $n=1$ 时

$$d_1[y(x), y_0(x)] \\ = \max_{0 \leq i \leq 1} \max_{a \leq x \leq b} |y^{(i)}(x) - y_0^{(i)}(x)|$$



称为函数 $y(x)$ ,  $y_0(x)$

在区间 $[a, b]$ 上的

一阶距离

或一级距离.



设已知函数 $y_0(x)$   
在区间 $[a, b]$ 上  
有连续的 $n$ 阶导数,  
则所有与函数 $y_0(x)$   
在区间 $[a, b]$ 上的



$n$  级距离小于  
正数 $\delta$ 的  
函数 $y(x)$ 所组成的集合  
称为函数 $y_0(x)$



在区间 $[a, b]$ 上的

$n$ 级 $\delta$ 邻域,

记为 $N_n[\delta, y_0(x)]$ , 即

$$N_n[\delta, y_0(x)]$$

$$= \{y(x) | y(x) \in C^n[a, b], d_n[y(x), y_0(x)] < \delta\}$$



根据上述定义，  
函数 $y_0(x)$ 的  
 $n$ 级 $\delta$ 邻域内的



任一函数 $y(x)$

应在所讨论的区间内

同时满足下列不等式：

$$|y(x) - y_0(x)| < \delta,$$



$$|y'(x) - y_0'(x)| < \delta, \dots\dots$$

$$|y^{(n)}(x) - y_0^{(n)}(x)| < \delta$$

函数 $y_0(x)$ 的

零级 $\delta$ 邻域





由所有满足

$|y(x) - y_0(x)| < \delta$  的

函数  $y(x)$  所组成。

而函数  $y_0(x)$  的

一级  $\delta$  邻域



则由所有满足

$$|y(x) - y_0(x)| < \delta,$$

$$|y'(x) - y'_0(x)| < \delta \text{ 的}$$

函数 $y(x)$ 所组成。



所以 $y_0(x)$ 的  
一级 $\delta$ 邻域  
是 $y_0(x)$  的  
零级 $\delta$ 邻域的一部分。



若  $y(x) \in N_n[\delta, y_0(x)]$ ,  
则  $y(x)$  与  $y_0(x)$   
称为具有  $n$  阶的  
 $\delta$  接近度。



设函数  $y(x) \in F = C^n[a, b]$ ,  
 $J[y(x)]$  是定义域  
为  $F$  的泛函。



若对于任意给定的  
一个正数 $\varepsilon$ ,  
总可以找到一个 $\delta > 0$ ,



只要  $d_n[y(x), y_0(x)] < \delta$ ,  
即  $y(x) \in N_n[\delta, y_0(x)] \subset F$   
都有  
 $|J[y(x)] - J[y_0(x)]| < \varepsilon$   
成立,



则  $J[y(x)]$   
称为在函数  $y_0(x)$  处  
具有  $n$  阶  $\delta$  接近度的  
连续泛函。





谢 谢!



## 2、函数的微分和泛函的变分

函数的微分

有两个定义，



一个通常的定义，  
对函数  $y = y(x)$   
定义域中的一点  $x_0$ ，  
若存在一个  
只与  $x_0$  有关，



而与 $\Delta x$

无关的数 $A(x_0)$ ,

使得当 $\Delta x \rightarrow 0$ ,



函数的增量

$$\Delta y = y(x_0 + \Delta x) - y(x_0)$$

可以展开为

线性项和非线性项



$$\Delta y = A(x_0)\Delta x + o(\Delta x)$$

于是，就称 $y(x)$ 是可微的，

此时， $\Delta x$

称为自变量的微分，

记为 $dx$ 。



而将 $\Delta y$

线性主要部分

就称为因变量（函数）的微分，



记为

$$dy = A(x)\Delta x = y'(x)\Delta x$$

这是因为根据定义,

$$A(x) = y'(x)$$





是函数的导数，而且

$$\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{\Delta y}{\Delta x} = y'(x)$$

所以，函数的微分

是函数增量的主部，



这个主部

对于 $\Delta x$ 来说是线性的.

同样, 设 $\varepsilon$ 为一小参数,

并将 $y(x + \varepsilon \Delta x)$



对 $\varepsilon$ 求导数,

即得:

$$\begin{aligned} & \frac{\partial}{\partial \varepsilon} y(x + \varepsilon \Delta x) \\ &= y'(x + \varepsilon \Delta x) \Delta x \end{aligned}$$

当 $\varepsilon$ 趋近于零时,



$$\frac{\partial}{\partial \varepsilon} y(x + \varepsilon \Delta x) \big|_{\varepsilon \rightarrow 0}$$

$$= y'(x) \Delta x = dy(x)$$

这就证明了  $y(x + \varepsilon \Delta x)$

在  $\varepsilon = 0$  处



对 $\varepsilon$ 的导数  
就等于 $y(x)$   
在 $x$ 处的微分.  
这是函数微分的  
第二种定义.



泛函的变分

也有类似的两个定义：

对于 $y(x)$ 在

$y_0(x)$ 的增量记为



$$\delta y(x) = y(x) - y_0(x)$$

也称为函数的变分。

由它所引起的

泛函的增量，定义为



$$\Delta J = J[y(x) + \delta y(x)] - J[y(x)]$$

可以展开为

线性的泛函项

和非线性的泛函项





$$\begin{aligned}\Delta J = & L[y(x), \delta y(x)] \\ & + r[(y(x), \delta y(x))]\end{aligned}\quad (2.8)$$

其中  $L[y(x), \delta y(x)]$

对  $\delta y(x)$  说来

是线性的泛函项，即



$$\begin{aligned} &L[y(x), C\delta y(x)] \\ &= CL[y(x), \delta y(x)], \end{aligned}$$

$c$ 是任意常数



$$\begin{aligned} & L[y(x), \delta y(x) + \delta y_1(x)] \\ &= L[y(x), \delta y(x)] \\ &+ L[y(x), \delta y_1(x)] \end{aligned}$$



例：典型的线性泛函有

$$J[y(x)] = \int_{x_1}^{x_2} [p(x)y(x) + q(x)y'(x)]dx$$



例：内积

$$(f, g) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f g dx$$



例：  $J[y(x)] = \int_{x_1}^{x_2} y^3(x) dx$

不是线性泛函。



(2.8)式中的 $r(y(x), \delta y(x))$   
是 $\delta y(x)$ 的  
高阶无穷小项。  
于是(2.8)式中  
泛函增量 $\Delta J$



对于 $\delta y(x)$ 说  
是线性主要部分,  
即 $L[y(x), \delta y(x)]$ ,  
就叫做泛函 $J[y(x)]$   
在 $y(x)$ 上的一阶变分,





用 $\delta J[y(x)]$

或 $\delta J$ 来表示.

$$\delta J = L[y(x), \delta y(x)].$$



所以，泛函的变分  
是泛函增量的  
线性主部，



而且这个主部  
对于变分 $\delta y(x)$   
来说是线性的.



同样也有拉格朗日的

泛函变分定义：

泛函变分

是 $J[y(x) + \varepsilon \delta y(x)]$ 对 $\varepsilon$



的导数在 $\varepsilon = 0$ 时的值.

因为根据(2.8) 式, 我们有

$$\begin{aligned} & J[y(x) + \varepsilon \delta y(x)] \\ &= J[y(x)] + L[y(x) + \varepsilon \delta y(x)] \\ &+ r(y(x), \varepsilon \delta y(x)) \end{aligned}$$



而且根据 $L$

和 $r$ 的性质

$$\begin{aligned} & L[y(x), \varepsilon \delta y(x)] \\ &= \varepsilon L[y(x), \delta y(x)] \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} & \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{r(y(x), \varepsilon \delta y(x))}{\varepsilon} \\ &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{r(y(x), \varepsilon \delta y(x))}{\varepsilon \delta y(x)} \delta y(x) = 0 \end{aligned}$$



于是有

$$\begin{aligned} & \frac{\partial}{\partial \varepsilon} J[y(x) + \varepsilon \delta y(x)] \\ &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{J[y(x) + \varepsilon \delta y(x)] - J[y(x)]}{\varepsilon} \end{aligned}$$





$$\begin{aligned} &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{L[y(x), \varepsilon \delta y(x)] + r(y(x), \varepsilon \delta y(x))}{\varepsilon} \\ &= L[y(x) + \delta y(x)] \\ &= \delta J[y(x)] \end{aligned}$$



就证明了拉格朗日的  
泛函变分定义为

$$\delta J = \left. \frac{\partial}{\partial \varepsilon} J[y(x) + \varepsilon \delta y(x)] \right|_{\varepsilon \rightarrow 0} \quad (2.9)$$



通常我们应用  
这个定义来  
求泛函的一阶变分。



例：试求泛函

$$J[y(x)] = y^2(x_0) + \int_{x_1}^{x_2} (xy + y'^2(x)) dx$$

的变分。



解：根据变分的定义

$$\begin{aligned} & J[y(x) + \varepsilon \delta y] \\ &= [y(x_0) + \varepsilon \delta y(x_0)]^2 \\ &+ \int_{x_1}^{x_2} [x(y + \varepsilon \delta y) + (y' + \varepsilon \delta y')^2] dx \end{aligned}$$



于是

$$\begin{aligned} & \frac{\partial J[y(x) + \varepsilon \delta y]}{\partial \varepsilon} \\ &= 2[y(x_0) + \varepsilon \delta y(x_0)]\delta y(x_0) \\ &+ \int_{x_1}^{x_2} [x\delta y + 2(y' + \varepsilon \delta y')\delta y'] dx \end{aligned}$$



因此有

$$\begin{aligned}\delta J &= \left. \frac{\partial J[y(x) + \varepsilon \delta y]}{\partial \varepsilon} \right|_{\varepsilon=0} \\ &= 2y(x_0)\delta y(x_0) \\ &\quad + \int_{x_1}^{x_2} (x\delta y + 2y'\delta y')dx\end{aligned}$$



谢 谢!





## 3、极值与变分

如果函数 $y(x)$

在 $x = x_0$ 的附近的

任意点上的值

都不大（小）于 $y(x_0)$ ,



也即 $dy = y(x) - y(x_0) \leq 0 (\geq 0)$ 时,  
则称函数 $y(x)$   
在 $x = x_0$  上  
达到极大 (极小)。



若在 $x_0$ 处可导，则

$$dy = 0$$

对于泛函 $J[y(x)]$ 而言，  
也有相类似的定义：



设  $J[y(x)]$  为  
在某一容许函数类  
 $F = \{y(x)\}$  中  
定义的泛函,



$y_0(x)$ 为 $F$ 中的一个函数。

如果对于 $F$ 中

任一函数 $y(x)$ ，都有

$$\Delta J = J[y(x)] - J[y_0(x)] \geq 0 \text{ 或 } \leq 0$$



则泛函 $J[y(x)]$   
称为在 $y_0(x)$ 上  
取得绝对极小值  
或绝对极大值。



绝对极小值与  
绝对极大值统称为  
绝对极值(Absolute Extremum)。



如果函数 $y(x)$   
仅限于 $y_0(x)$ 的  
某个邻域，且有

$$\Delta J = J[y(x)] - J[y_0(x)] \geq 0 \text{ 或 } \leq 0$$





则泛函 $J[y(x)]$ 称为  
在 $y_0(x)$ 上  
取得**相对极小值**  
或**相对极大值**。



相对极小值与  
相对极大值统称为  
相对极值(Relative Extremum)。



利用变分的表达式 (2.9)

可以得到泛函极值

与变分的关系.

若  $J[y(x)]$  在  $y_0(x)$



达到极值（极大或极小），则

$$\delta J[y_0(t)] = 0 \quad (2.10)$$

这是因为

对任意给定的 $\delta y$ ,



$$J(y_0 + \varepsilon \delta y)$$

是 $\varepsilon$ 的函数,

该函数在 $\varepsilon = 0$ 处

达到极值.



根据函数极值的  
必要条件知

$$\frac{\partial}{\partial \varepsilon} J(y_0(x) + \varepsilon \delta y(x))|_{\varepsilon=0} = 0$$



于是由 (2.9) 式  
直接得到 (2.10) 式.  
若泛函  $J[y(x)]$   
在  $y = y(x)$  上达到极值,



则在它在  $y = y(x)$  上的  
变分  $\delta J$  等于零。

泛函的变分  $\delta J$   
等于零





称为泛函极值的  
必要条件，  
也称为泛函 $J[y(x)]$ 的  
欧拉方程。



谢 谢!



## 4 变分问题的求解

变分问题的求解

有两种方法，

一种是归结为

求解对应的欧拉方程的

边值问题，



称为变分问题的间接方法。

但由于只有  
一些特殊情形的  
欧拉方程  
才求得出精确解，



因此需要另外的  
求解方法，  
这就形成了  
变分问题的直接方法。



# 变分问题的求解



1900年8月，  
著名数学家  
希尔伯特  
在巴黎举行的



# 变分问题的求解



第二届国际  
数学家大会上，  
提出了23个  
重大数学问题，



# 变分问题的求解

---



其中最后一个问题  
就是关于变分问题的  
直接求解问题，





# 变分问题的求解



是指不通过  
求解欧拉方程而  
直接从泛函出发，  
求出使泛函取得  
极值的近似表达式。



## 一、变分问题的间接方法

为了后面的推导，

我们先给出

下面的预备定理：



变分法的基本预备定理：

如果函数 $F(x)$

在线段 $(x_1, x_2)$ 上连续，

且对于只满足



# 变分问题的求解



某些一般条件的  
任意选定的函数  
 $\delta y(x)$ , 有



# 变分问题的求解



$$\int_{x_1}^{x_2} F(x) \delta y(x) dx = 0 \quad (2.10)$$

则在线段  $(x_1, x_2)$  上, 有

$$F(x) = 0$$



$\delta y(x)$ 一般条件为：

(1) 一阶或若干阶可微分；

(2) 在线段 $(x_1, x_2)$

的端点处为0；



# 变分问题的求解



$$(3) \quad |\delta y(x)| < \varepsilon ,$$

$$\text{或} |\delta y(x)|$$

$$\text{及} |\delta y'(x)| < \varepsilon \text{等。}$$



# 变分问题的求解



证明 用反证法,  
假设  $F(x)$  在点  $x = \bar{x}$  处  
不等于零,





则我们可以选取区域

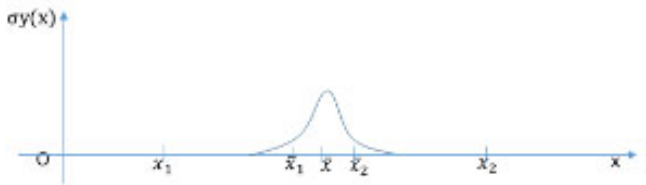
$$\overline{x_1} \leq \overline{x} \leq \overline{x_2},$$

使得在这个区域内,

$F(x)$ 正负号不变。



# 变分问题的求解





如图，选取函数 $\delta y(x)$ ,

使当 $x_1 \leq x \leq \overline{x_1}$

$\overline{x_2} \leq x \leq x_2$

有 $\delta y(x) = 0$ ,



当 $\overline{x_1} \leq x \leq \overline{x_2}$ 时

有 $\delta y(x) = k(x - \overline{x_1})^{2n}(\overline{x_2} - x)^{2n}$ ,

这个函数 $\delta y(x)$

在 $(x_2, x_1)$ 内,



除 $x = \bar{x}$ 附近

即 $\bar{x}_1 \leq \bar{x} \leq \bar{x}_2$ 外,

都等于零。满足

(1) 到处

都 $2n - 1$ 阶可导;



# 变分问题的求解



(2) 在  $(x_1, x_2)$  的端点  
都等于零；

(3) 如果选取一个  
很小的  $k$ ,



则一定能使

$$| \delta y(x) | < \varepsilon,$$

或  $| \delta y(x) |$

及  $| \delta y'(x) | < \varepsilon$

得到满足。



于是又

$$\begin{aligned} & \int_{x_1}^{x_2} F(x) \delta y(x) dx \\ &= \int_{\overline{x_1}}^{\overline{x_2}} F(x) k(x - \overline{x_1})^{2n} (\overline{x_2} - x)^{2n} dx \neq 0 \end{aligned}$$

这和 (2.10) 式的条件矛盾,





# 变分问题的求解

---



因此 $F(x)$   
在 $x = \bar{x}$ 处  
一定等于零,



但 $x = \bar{x}$ 是任意选取的，  
所以 $F(x)$   
到处都等于零。



# 变分问题的求解



即  $F(x) = 0, x_1 < x < x_2$

这就证明了变分法的  
基本预备定理。



# 变分问题的求解

---



对于多变量的问题，  
也有类似的  
变分预备定理。



# 变分问题的求解

---



例如：如果  $F(x, y)$   
在  $(x, y)$  平面内  
 $S$  域中连续，



# 变分问题的求解



设  $\delta z(x, y)$

在  $S$  域的边界上为零,

$$|\delta z| \leq \varepsilon, |\delta z'_x| < \varepsilon, |\delta z'_y| < \varepsilon$$

还满足连续性

及一阶或若干阶的可微性,



# 变分问题的求解



对于这样选取的

$\delta z(x, y)$  而言, 有

$$\int \int_S F(x, y) \delta z(x, y) dx dy = 0$$



则在域 $S$ 内

$$F(x, y) \equiv 0$$

其证明方法

和单变量的

$F(x)$ 很相似。





谢 谢!



## 5 端点固定的最简泛函的欧拉方程

求泛函

$$J = \int_{x_1}^{x_2} F(x, y(x), y'(x)) dx \quad (2.14)$$

的极值,



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



一般是用  
泛函极值的  
必要条件



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



去寻找一条曲线 $y(x)$ ,  
使给定的二阶连续  
可微函数 $F$   
沿该曲线的积分  
达到极值.



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



常称这条曲线  
为极值曲线（或轨线），  
记为 $y^*$ .



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



## 1、端点固定的情况

现在研究

最简单的泛函式的

极值问题

所得到的欧拉方程，



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



其中能够确定  
泛函的极值曲线  
 $y = y(x)$ 的边界  
是已定不变的,



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



而且 $y(x_1) = y_1$ ,

$y(x_2) = y_2$ ,

函数 $F(x, y, y')$

将认为是三阶可微的。





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



首先让我们  
用拉格朗日法  
求泛函变分

$$J[y + \varepsilon \delta y] = \int_{x_1}^{x_2} F[x, y + \varepsilon \delta y, y' + \varepsilon \delta y'] dx$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



于是有

$$\begin{aligned} & \frac{\partial}{\partial \varepsilon} J[y + \varepsilon \delta y] \\ &= \int_{x_1}^{x_2} \left\{ \frac{\partial}{\partial y} F[x, y + \varepsilon \delta y, y' + \varepsilon \delta y'] \delta y \right. \\ & \quad \left. + \frac{\partial}{\partial y'} F[x, y + \varepsilon \delta y, y' + \varepsilon \delta y'] \delta y' \right\} dx \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



让 $\varepsilon \rightarrow 0$ ,得

$$\begin{aligned}\delta J &= \frac{\partial}{\partial \varepsilon} J[y + \varepsilon \delta y] \big|_{\varepsilon \rightarrow 0} \\ &= \int_{x_1}^{x_2} \left[ \frac{\partial F}{\partial y} \delta y + \frac{\partial F}{\partial y'} \delta y' \right] dx \quad (2.15)\end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



其中

$$\frac{\partial F}{\partial y} = \frac{\partial}{\partial y} F(x, y, y')$$

$$\frac{\partial F}{\partial y'} = \frac{\partial}{\partial y'} F(x, y, y')$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



而且

$$\begin{aligned} & \int_{x_1}^{x_2} \frac{\partial F}{\partial y'} \delta y' dx \\ &= \int_{x_1}^{x_2} \left\{ \frac{d}{dx} \left[ \frac{\partial F}{\partial y'} \delta y \right] - \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial y'} \right) \delta y \right\} dx \quad (2.16) \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



所以，得

$$\delta J = \left. \frac{\partial F}{\partial y'} \delta y \right|_{x_1}^{x_2} + \int_{x_1}^{x_2} \left\{ \frac{\partial F}{\partial y} - \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial y'} \right) \right\} \delta y dx = 0 \quad (2.15)$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



但是  $\delta y(x_2) = \delta y(x_1) = 0$ ,

这是固定的

边界条件, 所以得

$$\int_{x_1}^{x_2} \frac{\partial F}{\partial y'} \delta y' dx = - \int_{x_1}^{x_2} \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial y'} \right) \delta y dx$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



最后，从 (2.15)，

(2.16) 式得

变分极值条件

$$\delta \Pi = \int_{x_1}^{x_2} \left\{ \frac{\partial F}{\partial y} - \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial y'} \right) \right\} \delta y dx$$





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



根据变分法的  
基本预备定理,  
求得本题的欧拉方程

$$\frac{\partial F}{\partial y} - \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial y'} \right) = 0 \quad (2.17)$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



这里的第二项是  
对 $x$ 的全导数，  
不是偏导数，  
而且 $F = F(x, y, y')$ ,



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



所以

$$\begin{aligned} & \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial y'} \right) \\ &= \frac{\partial^2 F}{\partial x \partial y'} + \frac{\partial^2 F}{\partial y \partial y'} \frac{dy}{dx} + \frac{\partial^2 F}{\partial y'^2} \frac{dy'}{dx} \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



$$= F''_{xy'} + F''_{yy'}y' + F''_{y'y'}y''$$

其中  $F''_{xy'}$ ,  $F''_{yy'}$ ,  $F''_{y'y'}$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



都是  $F = F(x, y, y')$

对  $x, y, y'$  的

二阶偏导数,

$$y' = \frac{dy}{dx}, y'' = \frac{d^2y}{dx^2}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



所以欧拉方程(2.17)式  
也可以写成

$$\begin{aligned} F'_y - F''_{xy'} - F''_{yy'}y' \\ - F''_{y'y'}y'' = 0 \quad (2.18) \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



这是1744年  
欧拉方程所  
得出的著名方程。  
欧拉原著(1744)用了  
很迂回繁琐的  
推导过程，



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



拉格朗日用了  
现在称为  
拉格朗日法的方法  
简捷地得到了  
相同的结果(1755),





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



所以现在也有人  
称这个方程为  
欧拉-拉格朗日方程。



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



这是 $y(x)$ 的  
一个二阶微分方程,  
其积分有两个常数  
 $C_1, C_2$ ,



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



它的积分曲线

$$y = y(x, C_1, C_2)$$

叫作极值曲线。



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



只有在这族  
极值曲线上，  
泛函(2.14) 式  
才能达到极值。



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



积分常数是  
极值曲线通过

$$y(x_1) = y_1,$$

$$y(x_2) = y_2$$

这两个端点  
条件所决定的。



谢 谢!



## 2、最简泛函的几种特殊情形

(1)  $F$  不依赖于  $\dot{y}$ ,

即  $F = F(x, y)$

这时  $F_{\dot{y}} \equiv 0$ ,



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



欧拉方程为

$$F_y(x, y) = 0,$$

这是一个函数方程,

以隐函数形式

给出 $y(x)$ ,





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



其不满足边界条件：

$$y(x_0) = y_0,$$

$$y(x_1) = y_1,$$

因此变分问题无解.



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



(2)  $F$  不依赖  $y$ ,

即  $F = F(x, \dot{y})$ ,

欧拉方程为

$$\frac{d}{dx} F_{\dot{y}}(x, \dot{y}) = 0$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



将上式积分便得

$$F_{\dot{y}}(x, \dot{y}) = c_1,$$

由此可求出

$$\dot{y} = \varphi(x, c_1),$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



积分后得到

可能的极值曲线族

$$y = \int_{x_0}^{x_1} \varphi(x, c_1) dx$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



(3)  $F$  只依赖于  $\dot{y}$ ,

即  $F = F(\dot{y})$

这时  $F_y = 0$

$F_{x\dot{y}} = 0, F_{y\dot{y}} = 0,$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



欧拉方程为

$$\dot{y} F_{\dot{y}\dot{y}} = 0$$

由此可设  $\dot{y} = 0$

或  $F_{\dot{y}\dot{y}},$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



如果  $\dot{y} = 0$ ,

则得到含有

两个参数的直线族

$$y = c_1 x + c_2,$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



另外若  $F_{yy} = 0$

有一个或几个实根时,

则除了上面的直线族外,

又得到含有一个

参数  $c$  的直线族

$$y = kx + c,$$





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



它包含于上面  
含有两个参数的  
直线族  $y = c_1x + c_2$  中,  
于是, 在  $F = F(y)$  情况下,  
极值曲线必然是直线族.



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



(4)  $F$  只依赖于  $y$  和  $\dot{y}$ ,

即  $F = F(y, \dot{y})$

这时有  $F_{xy} = 0$ ,

故欧拉方程为

$$F_y - \dot{y}F_{y\dot{y}} - \ddot{y}F_{\dot{y}\dot{y}} = 0$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



注意到 $F$ 不依赖于 $x$ ，于是有

$$\begin{aligned} & \frac{d}{dx}(F - \dot{y}F_{\dot{y}}) \\ &= F_y \dot{y} + F_{\dot{y}} \dot{y} - \dot{y}F_{\dot{y}} - \dot{y} \frac{d}{dx}F_{\dot{y}} \\ &= \dot{y}(F_y - \frac{d}{dx}F_{\dot{y}}) \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



展开  $\frac{d}{dx}F_{\dot{y}}$  得到

$$\begin{aligned} & \frac{d}{dx}(F - \dot{y}F_{\dot{y}}) \\ &= \dot{y}(F_y - \dot{y}F_{y\dot{y}} - \dot{y}F_{\dot{y}\dot{y}}) = 0 \end{aligned}$$

由此方程积分得

$$F - \dot{y}F_{\dot{y}} = c_1$$



谢 谢!



## 例8.1、最速降线问题求解

设 $A$ 和 $B$ 是

铅直平面上不在

同一铅直线上的两点,

在所有连接 $A$ 和 $B$  的



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



平面曲线中，  
求一曲线，  
当质点仅  
受重力作用，



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



且初速为零，  
沿此曲线  
从 $A$ 滑行至 $B$  时，  
使所需时间最短.





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



解：将 $A$ 点  
取为坐标原点，  
 $X$ 轴水平向右，  
 $Y$ 轴垂直向下，



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



$B$ 点为 $B(x_2, y_2)$ .

根据能量守恒定律,

质点在曲线 $y(x)$  上

任一点处的速度



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



$\frac{ds}{dt}$  满足 ( $s$  为弧长)

$$\frac{1}{2}m\left(\frac{ds}{dt}\right)^2 = mgy$$

将  $ds = \sqrt{1 + y'^2(x)}dx$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



代入上式得

$$dt = \sqrt{\frac{1+y'^2}{2gy}} dx$$

于是质点滑行时间



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



应表为 $y(x)$ 的泛函

$$\begin{aligned} J(y(x)) &= \int_0^{x_2} \sqrt{\frac{1+y'^2(x)}{2gy}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2g}} \int_0^{x_2} \sqrt{\frac{1+y'^2}{y}} dx \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



端点条件为

$$y(0) = 0, y(x_2) = y_2$$

$$\text{因为 } F(y, y') = \sqrt{\frac{1+y'^2}{y}}$$

不含自变量 $x$ ,



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



所以欧拉方程可写作

$$F_y - F_{yy'}y' - F_{y'y'}y'' = 0$$

等价于

$$\frac{d}{dx}(F - y'F_{y'}) = 0$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



作一次积分得

$$y(1 + y'^2) = c_1$$

$$\text{令 } y' = \cot \frac{\theta}{2},$$

则方程简化为





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



$$\begin{aligned}y &= \frac{c_1}{1+y'^2} \\&= c_1 \sin^2 \frac{\theta}{2} \\&= \frac{c_1}{2} (1 - \cos \theta)\end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



又因

$$\begin{aligned} dx &= \frac{dy}{y'} \\ &= \frac{c_1 \sin \frac{\theta}{2} \cos \frac{\theta}{2} d\theta}{\cot \frac{\theta}{2}} \\ &= \frac{c_1}{2} (1 - \cos \theta) d\theta \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



积分之，得

$$x = \frac{c_1}{2}(\theta - \sin\theta) + c_2$$

由边界条件 $y(0) = 0$ ,

可知 $c_2 = 0$ 故得



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



$$\begin{cases} x = \frac{c_1}{2}(\theta - \sin\theta) \\ y = \frac{c_1}{2}(1 - \cos\theta) \end{cases}$$

这是摆线（圆滚线）

的参数方程，



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



其中，常数 $c_1$   
可利用另一边界面条件  
 $y(x_2) = y_2$ 来确定.



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



从这个最速降线的  
泛函变分极值问题上  
我们可以看到  
变分法的几个  
主要步骤：



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



(1) 从背景问题上  
建立泛函及其条件；



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



(2) 通过泛函变分,  
利用变分法  
基本预备定理  
求得欧拉方程;





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



(3) 求解欧拉方程,  
这是微分方程的  
求解问题。



## 例8.2、最小旋转面问题求解

$$J(y(x)) = 2\pi \int_{x_1}^{x_2} y(x) \sqrt{1 + y'^2(x)} dx$$

$$S = \{y | y \in C^1[x_1, x_2], y(x_1) = y_1, y(x_2) = y_2\}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



解 因  $F = y\sqrt{1 + y'^2(x)}$

不包含  $x$ ,

故由欧拉方程积分得

$$\begin{aligned} F - y'F'_y \\ = y\sqrt{1 + y'^2} - y'y\frac{y'}{\sqrt{1+y'^2}} = c_1 \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



化简得

$$y = c_1 \sqrt{1 + y'^2}$$

令  $y' = sh t$ , 代入上式得

$$y = c_1 \sqrt{1 + sh^2 t} = c_1 sh t$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



由于  $dx = \frac{dy}{dy'} = \frac{c_1 sht dt}{sht} = c_1 dt$ ,

积分之, 得  $x = c_1 t + c_2$ ,

消去  $t$ , 就得到

$$y = c_1 c h^{\frac{x-c_2}{c_1}}$$

这是悬链线方程.



## 3、最简泛函的推广

最简泛函取极值的

必要条件可以

推广到其它地方.



(1) 含多个函数的泛函

使泛函

$$J(y(x), z(x)) = \int_{x_1}^{x_2} F(x, y, y', z, z') dx$$

取极值且满足



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



固定边界条件.

$$y(x_1) = y_1, y(x_2) = y_2$$

$$z(x_1) = z_1, z(x_2) = z_2$$

的极值曲线

$$y = y(x), z = z(x)$$





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



必满足欧拉方程组

$$\begin{cases} F_y - \frac{d}{dx} F_{y'} = 0 \\ F_z - \frac{d}{dx} F_{z'} = 0 \end{cases}$$



(2) 含高阶导数的泛函

使泛函

$$J(y(x)) = \int_{x_1}^{x_2} F(x, y, y', y'') dx$$

取极值且满足



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



固定边界条件

$$y(x_1) = y_1, y(x_2) = y_2$$

$$y'(x_1) = y'_1, y'(x_2) = y'_2$$

的极值曲线



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



$$y = y(x)$$

必满足微分方程

$$F_y - \frac{d}{dx} F_{y'} + \frac{d^2}{dx^2} F_{y''} = 0$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



(3) 含多元函数的泛函

设  $z(x, y) \in C^2$ ,  $(x, y) \in D$ , 使泛函

$$J(z(x, y)) = \iint_D F(x, y, z, z_x, z_y) dx dy$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



取极值且在区域

$D$ 的边界线 $I$ 上

取已知值的

极值函数 $z = z(x, y)$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



必满足方程

$$F_z - \frac{\partial}{\partial x} F_{z_x} - \frac{\partial}{\partial y} F_{z_y} = 0$$

上式称为奥氏方程.



## 例8.7、极小曲面问题的求解

设 $u$ 是

变分问题

$$\min_{v \in M_\varphi} \iint_{\Omega} \sqrt{1 + v_x^2 + v_y^2} dx dy \quad (2.4)$$

的解,





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



现任意取定  $v \in M_0$ ,

$$M_0 = \{v | v \in C^1(\bar{\Omega}), v|_{\partial\Omega} = 0\}.$$

则对任意

$$\varepsilon \in (-\infty, +\infty),$$

有  $u + \varepsilon v \in M_\varphi$ , 记



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



$$j(\varepsilon) = J(u + \varepsilon v)$$

它是一个定义

在 $R$ 上的

可微函数,



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



由(2.4)知

$$j(\varepsilon) \geq j(0), \forall \varepsilon \in R^1$$

即函数 $j(\varepsilon)$

作为 $\varepsilon$ 的



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



常义函数

在 $\varepsilon=0$

达到最小值，从而有

$$j'(0) = 0$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



不难计算出

$$j'(\varepsilon) = \iint_{\Omega} \frac{(u+\varepsilon v)_x \cdot v_x + (u+\varepsilon v)_y \cdot v_y}{\sqrt{1+(u_x+\varepsilon v_x)^2+(u_y+\varepsilon v_y)^2}} dx dy$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



利用(2.4)式得

$$\begin{aligned} & \iint_{\Omega} \left[ \frac{u_x}{\sqrt{1+u_x^2+u_y^2}} v_x + \frac{u_y}{\sqrt{1+u_x^2+u_y^2}} v_y \right] dx dy \\ &= \iint_{\Omega} \left( \frac{u_x}{\sqrt{1+u_x^2+u_y^2}}, \frac{u_y}{\sqrt{1+u_x^2+u_y^2}} \right) \cdot \nabla v dx dy = 0, \\ & \forall v \in M_0 \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



如果  $u \in C^2(\bar{\Omega})$ ,

由Green公式得到

$$\begin{aligned} & - \iint_{\Omega} \left[ \left( \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{u_x}{\sqrt{1+u_x^2+u_y^2}} \right) + \frac{\partial}{\partial y} \left( \frac{u_y}{\sqrt{1+u_x^2+u_y^2}} \right) \right) v \right] dx dy \\ & + \int_{\partial\Omega} \frac{v}{\sqrt{1+u_x^2+u_y^2}} \cdot \frac{\partial u}{\partial \nu} ds = 0 \end{aligned}$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



由于  $v|_{\partial\varphi} = 0$ 。

因此上式左端

第二个积分为0.





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



从而由被积函数的  
连续性以及  
 $v$ 的任意性，得到



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



$$\frac{\partial}{\partial x} \left[ \frac{u_x}{\sqrt{1+u_x^2+u_y^2}} \right] + \frac{\partial}{\partial y} \left[ \frac{u_y}{\sqrt{1+u_x^2+u_y^2}} \right] = 0 \quad (2.18)$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



它称为变分问题  
(2.4)的Euler方程.  
因此定义在  
 $\bar{\Omega}$ 上且



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



以空间曲线 $l$   
为边界的极小曲面  
 $u = u(x, y)$ 必定  
在 $\Omega$ 内  
适合方程(2.18)



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



和在 $\partial\Omega$  上

适合边界条件

$$u|_{\partial\Omega} = \varphi(x, y) \quad (2.19).$$



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



由于(2.18)只是  
必要条件，  
因此人们自然关心  
由边值问题(2.18)(2.19)



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



解出的解是否就是  
变分问题(2.4)的解,  
也就是(2.4)是否充分?



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



为此计算 $j''$ ,

不难得到

$$j''(\varepsilon) = \iint_{\Omega} \frac{v_x^2 + v_y^2 + [v_y(u_x + \varepsilon v_x) - v_x(u_y + \varepsilon v_y)]^2}{[1 + (u_x + \varepsilon v_x)^2 + (u_y + \varepsilon v_y)^2]^{3/2}} dx dy.$$





# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



因此  $j'' > 0$ ,  
故对于上面  
提出的问题,  
回答肯定,



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程



即如果边值问题

(2.18)、(2.19)的

解 $u(x, y)$ 存在

且属于 $C^1(\bar{\Omega}) \cap C^2(\Omega)$ .



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



那么它必是  
变分问题(2.4)的解.  
这就证明了  
变分问题(2.4)与  
边值问题(2.18)、(2.19)等价.



# 端点固定的最简泛函的欧拉方程

---



谢 谢!



## 6 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

在上一节研究泛函

$$J = \int_{x_0}^{x_f} F(x, y(x), y'(x)) dx \quad (2.20)$$

的极值问题时,



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



曾假定极值曲线

$y(x)$  的两端点

$A(x_0, y_0)$

和  $B(x_f, y_f)$

是固定不变的。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



但是，实际上  
却常常遇到  
极值曲线的一个  
或两个端点不是固定的，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



而是可以变动的情况，  
那么，当极值曲线的  
端点为可变时，  
泛函(2.20)达到极值的  
必要条件将如何呢？





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



在这一节里，  
先讨论端点时间固定，  
但函数 $y(x)$   
在端点的值  
是自由的泛函问题。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



这种端点条件的  
变分问题称为  
自由端点问题，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



即在给定  $x_0$   
和  $x_f$  的情况下,  
求  $y(x)$  使泛函  
(2.20) 达到极值。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



设自由端点问题的

解是 $y^*$ ,

它在端点的值为 $y^*(x_0)$

和 $y^*(x_f) = y_f$ 。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



显然， $y^*$ 也应  
是以 $y^*(x_0)$   
和 $y^*(x_f) = y_f$   
为边界值的  
固定端点问题的解，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



即满足欧拉方程式(2.16),

$$\frac{\partial F}{\partial y} - \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial y'} \right) = 0 \quad (2.16)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



代入式(2.15)

$$\delta J = \frac{\partial F}{\partial y'} \delta y \Big|_{x_0}^{x_f} + \int_{x_0}^{x_f} \left\{ \frac{\partial F}{\partial y} - \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial y'} \right) \right\} \delta y dx = 0 \quad (2.15)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



得到

$$\frac{\partial F}{\partial y^*} \delta y \Big|_{x_0}^{x_f} = 0$$





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



由于在自由端点条件下，

$\delta y(x_0)$ 和 $\delta y(x_f)$

是相互独立变化的，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



因此得到正交条件

$$\frac{\partial F}{\partial y^*} \delta y = 0, \forall x = x_0, x_f$$

考虑到 $\delta y(x_0)$

和 $\delta y(x_f)$ 的任意性,



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



得到欧拉方程式  
的边界条件

$$\frac{\partial F}{\partial y^*} = 0, \forall x = x_0, x_f (2.21)$$

该条件通常称为  
自然边界条件。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



自由端点问题的解 $y^*$

需要满足的

必要条件归纳为



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



$$\begin{cases} \frac{\partial F}{\partial y} - \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial y'} \right) = 0 \\ \frac{\partial F}{\partial y^*} = 0, \forall x = x_0, x_f \end{cases} \quad (2.22)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



例：求取下列泛函

为极小值的

极值曲线（自由端点）

$$J[y(x)] = \int_0^2 (y'^2(x) + y'(x) + y(x)y'(x) + y(x)) dx$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



解：欧拉方程及

由欧拉方程导出的

二阶微分方程为

$$y' + 1 - (2y' + 1 + y)' = 0,$$

$$2x - 1 = 0$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



得到通解

$$y(x) = 0.25x^2 + c_1x + c_2,$$

$$y'(x) = 0.5x + c_1$$

再由自然边界条件

确定待定常数





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



$$\frac{\partial F}{\partial y'} = 2y' + 1 + y$$

$$= 0.25x^2 + (1 + c_1)x + 2c_1 + c_2 = 0,$$

$$\forall x = 0, 2$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



得到极值曲线

$$y^*(x) = 0.25x^2 - 1.5x + 3,$$

$$J^* = -\frac{1}{6}$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



下面考虑端点可变情形：

如果函数 $y^*(x)$

能使泛函(2.20)

在端点可变的

情况下达到极值，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



若函数  $y = y(x)$   
能在可动边界的  
容许函数类中  
使泛函(2.20)取得极值,



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



那么必能  
在固定边界的  
容许函数类中  
使泛函取得极值，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



这是因为可动  
边界泛函的  
容许曲线类的  
范围扩大了，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



当然包含了  
固定边界泛函的  
容许曲线，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



而在固定边界情况下  
使泛函取得  
极值的函数  
必须满足欧拉方程，





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



所以函数  $y = y(x)$   
在可动边界情况下  
也应当满足欧拉方程。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



所以，函数 $y^*(x)$   
应当满足端点  
固定时的必要条件，  
换句话说，函数 $y^*(x)$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



应当是欧拉方程

$$F_{y^*} - \frac{d}{dx} F_{y^*} = 0$$

的解。该解中包含

两个待定的积分常数。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



在端点固定的情况下，

两个端点条件

$$y(x_0) = y_0$$

$$y(x_f) = y_f$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



恰好可以用来

确定两个积分常数。

但是，在端点可变的情况下，

如何确定这两个

积分常数呢？



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



下面就来回答这个问题。

为了简化问题，

又不失一般性，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



我们假定极值曲线的  
始端  $A(x_0, y_0)$  是固定的,  
而终端  $B(x_f, y_f)$  是可变的,



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



并沿着给定的曲线

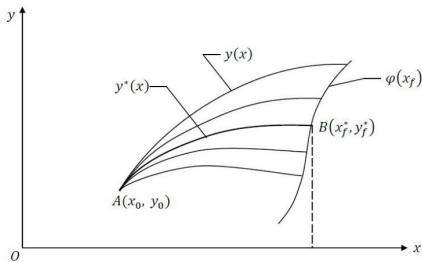
$$y(x_f) = \varphi(x_f) \quad (2.22)$$

变动，如图8.14所示。





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



现在的问题是，  
需要确定一条  
从给定的点  $A(x_0, y_0)$   
到给定的曲线(2.22)上的



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



某一点 $B(x_f, y_f)$  的  
连续可微的曲线 $y(x)$  ,  
使泛函(2.20)达到极小值。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



设 $y^*(x)$

是泛函(2.20)的极值曲线。

$y^*(x)$  的邻域



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



曲线可表示为

$$y(x) = y^*(x) + \alpha \delta y(x) \quad (2.23)$$

$$\dot{y}(x) = \dot{y}^*(x) + \alpha \delta \dot{y}(x) \quad (2.24)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



由图8.14可见，  
每一条邻域曲线 $y(x)$   
都对应一个  
终端时刻 $x_f$ ，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



设极值曲线 $y^*(x)$   
所对应的终端时刻  
为 $x_f^*$  ,



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



则邻域曲线 $y(x)$

所对应的终端

时刻 $x_f$  可以表示为

$$x_f = x_f^* + \alpha dx_f, (2.25)$$





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



将式(2.23) (2.25)

代入式(2.20)，则得

$$J = \int_{x_0}^{x_f^* + \alpha dx_f} F[x, y^*(x) + \alpha \delta y(x), \dot{y}^*(x) + \alpha \delta \dot{y}(x)] dx$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



$$\begin{aligned} &= \int_{x_0}^{x_f^*} F[x, y^*(x) + \alpha \delta y(x), \dot{y}(x) + \alpha \delta \dot{y}(x)] dx \\ &+ \int_{x_f^*}^{x_f^* + \alpha dx_f} F[x, y^*(x) + \alpha \delta y(x), \dot{y}^*(x) + \alpha \delta \dot{y}(x)] dx \end{aligned}$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



根据泛函达到

极值的必要条件

$$\delta J = \frac{\partial}{\partial \alpha} J[y(x) + \alpha \delta y(x)]|_{\alpha=0} = 0$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



则有

$$\begin{aligned} & \frac{\partial}{\partial \alpha} \int_{x_0}^{x_f^*} F[x, y^*(x) + \alpha \delta y(x), \dot{y}^*(x) + \alpha \delta \dot{y}(x)] dx \Big|_{\alpha=0} \\ & + \frac{\partial}{\partial \alpha} \int_{x_f^*}^{x_f^* + \alpha dx} F[x, y^*(x) + \alpha \delta y(x), \\ & \dot{y}^*(x) + \alpha \delta \dot{y}(x)] dx \Big|_{\alpha=0} = 0 \quad (2.27) \end{aligned}$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



式(2.27)左边第一项  
相当于 $x_f$  固定时  
泛函的变分,  
按照上一节



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



推导的结果可得

$$\begin{aligned} & \frac{\partial}{\partial \alpha} \int_{x_0}^{x_f^*} F[x, y^*(x) + \alpha \delta y(x), \dot{y}^*(x) + \alpha \delta \dot{y}(x)] dx \Big|_{\alpha=0} \\ &= \int_{x_0}^{x_f^*} (F_x - \frac{d}{dx} F_{\dot{y}}) \delta y(x) dx + F_{\dot{y}} \delta y(x) \Big|_{x_0}^{x_f^*} \quad (2.28) \end{aligned}$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



式(2.28) 左边第二项

先利用中值定理，

然后再求导，则得



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



$$\begin{aligned} & \frac{\partial}{\partial \alpha} \int_{x_f^*}^{x_f^* + \alpha} F[x, y^*(x) + \alpha \delta y(x), \\ & \dot{y}^*(x) + \alpha \delta \dot{y}(x)] dx \Big|_{\alpha=0} \\ & = F[x, y^*(x), \dot{y}^*(x)] \Big|_{x=x_f^*} dx_f (2.29) \end{aligned}$$





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



将式(2.28) 和式(2.29)

代入式(2.27), 得

$$\begin{aligned} & \int_{x_0}^{x_f^*} (F_y - \frac{d}{dx} F_{\dot{y}}) \delta y(x) dx \\ & + F_{\dot{y}} \delta y(x) \Big|_{x_0}^{x_f^*} \\ & + F[x, y^*(x), \dot{y}^*(x)] \Big|_{x=x_f^*} dx_f = 0 \end{aligned} \quad (2.30)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



前面已经指出，  
在所讨论的情况下，  
欧拉方程

$$F_y - \frac{d}{dx} F_{\dot{y}} = 0$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



仍然成立。

又因为始端

是固定的，所以有

$$\delta y(x_0) = 0(2.31)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



考虑到式(2.31),

则式(2.30)变为

$$\begin{aligned} & [F_{\dot{y}}|_{x=x_f^*} \delta y(x_f^*) \\ & + F[x, y^*(x), \dot{y}^*(x)]|_{x=x_f^*} dx_f = 0 \end{aligned} \quad (2.32)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



若  $\delta y(x_f^*)$

与  $dx_f$  互不相关,

则由上式得



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



$$\begin{aligned} F_{\dot{y}}|_{x=x_f} &= 0 \\ F|_{x=x_f} &= 0 \end{aligned} \quad (2.33)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



但是，终端点是沿着  
曲线(2.22)变动的，  
所以 $\delta y(x_f^*)$   
与 $dx_f$  是相关的。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



为进一步简化式(2.32),  
应当求出 $dx_f$   
与 $\delta y(x_f^*)$  之间的关系。





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



根据终端约束条件(2.22)，应有

$$\begin{aligned} & y^*(x_f + \alpha dx_f) \\ & + \alpha \delta y(x_f^* + \alpha dx_f) \\ & = \varphi(x_f^* + \alpha dx_f) \end{aligned}$$

将上式对 $\alpha$ 取偏导数，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



并令  $\alpha = 0$ ，则得

$$\dot{y}(x_f^*)dx_f + \delta y(x_f^*)$$

$$= \dot{\varphi}(x_f^*)dx_f,$$

或

$$\delta y(x_f^*) = [\dot{\varphi}(x_f^*) - \dot{y}(x_f^*)]dx_f$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



将上式代入式(2.32)，可得

$$[F + (\dot{\varphi} - \dot{y})F_{\dot{y}}] |_{x=x_f^*} dx_f = 0.$$

由于 $dx_f$ 是任意的，所以



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



$$[F + (\dot{\varphi} - \dot{y})F_{\dot{y}}] |_{x=x_f^*} = 0. (2.34)$$

上式建立了极值曲线

终端斜率 $\dot{y}$

与给定曲线斜率



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



$\varphi$ 之间的关系，  
这种关系通常  
称为横截条件。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



综上所述，可得如下定理：

**定理** 若曲线 $y(x)$

由一给定的点 $(x_0, y_0)$

到给定的曲线



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



$y(x_f) = \varphi(x_f)$  上

某一点  $(x_f, y_f)$ ，则泛函

$$J[y(x)] = \int_{x_0}^{x_f} F[x, y(x), \dot{y}(x)] dx$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



达到极值的必要条件是,

$y(x)$  满足欧拉方程

$$F_y - \frac{d}{dx} F_{\dot{y}} = 0$$





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



和横截条件

$$[F + (\dot{\varphi} - \dot{y})F_{\dot{y}}]_{x=x_f^*} = 0$$

其中 $y(x)$ 应有

连续的二阶导数，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



$F[x, y(x), \dot{y}(x)]$ 至少  
应是二次连续可微,  
而 $\varphi(t)$ 则应有  
连续的一阶导数。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



若极值曲线的  
始端不是固定的，  
并沿着曲线

$$y(x_0) = \Psi(x_0)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



变动，则同样

可以推导出

始端的横截条件

$$[F + (\dot{\Psi} - \dot{y})F_{\dot{y}}]|_{x=x_0^*} = 0 \quad (2.35)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



当 $x_0$  和 $x_f$  可变,

而 $y(x_0)$  和

$y(x_f)$  是固定的, 这时

$$\dot{\varphi} = \dot{\psi} = 0$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



则式(2.34)和式(2.25)变为

$$(F - \dot{y}F_{\dot{y}})|_{x=x_f^*} = 0 \quad (2.36)$$

$$(F - \dot{y}F_{\dot{y}})|_{x=x_0^*} = 0 \quad (2.37)$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



当 $x_0$ 和 $x_f$ 固定,

而 $y(x_0)$ 和

$y(x_f)$ 是可变的, 这时

$$\dot{\varphi} = \infty, \quad \dot{\Psi} = \infty$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



则横截条件变为

(2.34)和(2.35)变为

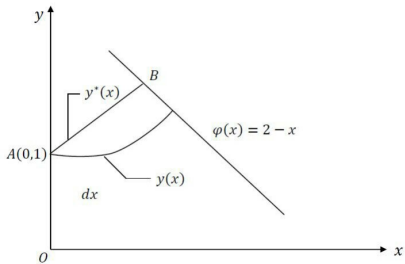
$$F_y|_{x=x_f^*} = 0 \quad (2.38)$$

$$F_{\dot{y}}|_{x=x_0^*} = 0 \quad (2.39)$$





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



谢 谢！



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



例：求  $x - y$  平面上  
的一固定点  $A(0, 1)$   
至直线  $\varphi(x) = 2 - x$  的  
最短弧长的曲线，  
如图8.15 所示。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



解：我们所要  
求解的问题是，  
从始发点  $A(0, 1)$ ,



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



终止于曲线  $\varphi(x) = 2 - x$

上的点  $B$  的

连续可微的曲线中

确定一条曲线  $y(x)$ ,



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



使连接  $A.B$  两点的弧长

$$J = \int_{x_0}^{x_f} \sqrt{1 + \dot{y}^2} dt$$

为最短。这是一个始端固定，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



终端可变的

泛函的变分问题。

由于泛函的被积函数

$$L = \sqrt{1 + \dot{x}^2}$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



中不显含 $y(x)$ ,  
所以欧拉方程为

$$\frac{d}{dx}F_y = 0$$





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



即

$$\frac{d}{dx} \frac{\dot{y}}{\sqrt{1+\dot{y}^2}} = 0$$

由此得

$$\frac{\dot{y}}{\sqrt{1+\dot{y}^2}} = 0$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



经变换得

$$\dot{y} = c_1$$

所以

$$y(x) = c_1 x + c_2$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



代入初端条件 $y(0) = 1$ 后,

得 $c_2 = 1$ . 于是

$$y(x) = c_1 x + 1$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



它是一条通过  
点 $(0, 1)$ 的直线。  
为确定另一个  
积分常数 $c_1$ ，  
需要利用横截条件。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



本例的横截条件

具有如下形式

$$\sqrt{1 + c_1^2} + (-1 - c_1) \frac{c_1}{\sqrt{1 + c_1^2}} = 0$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



由此解得

$$c_1 = 1$$

所以，极值曲线为

$$y(x) = x + 1$$



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



由于所求泛函的  
极值曲线 $y(x)$   
实际上为一直线,  
即 $y(x) = x + 1$ ,



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



其斜率为  $\dot{y} = 1$ ,

而给定直线  $\varphi(x) = 2 - x$  的

斜率为  $\dot{\varphi} = -1$ ,

它们之间互为负倒数。





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



所以 $y(x)$  与 $\varphi(x)$

互相垂直。

由此可见，

由直线外一点到



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



该直线的最短距离，  
是由该点到直线的垂线。  
这个在平面几何中  
广为人知的问题，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



在这里又通过  
变分法予以证实了。



## 5、有约束条件的泛函极值问题

在自然科学

和工程技术中

所遇到的变分问题，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



有时要求极值函数  
除满足给定的  
边界条件外，



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



还要满足一定的附加条件，  
这就是泛函的  
条件极值问题.



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



泛函在满足一定  
附加条件下  
取得的极值称为  
条件极值.



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



在泛函所依赖的函数上  
附加某些约束条件  
来求泛函的极值问题  
称为条件极值的变分问题.





# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



涉及的完整约束、  
微分约束和  
等周问题的  
泛函的条件极值.



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程



它们的计算方法与  
函数的条件极值的  
计算方法类似，  
可用拉格朗日  
乘数法来实现。



# 端点变动的情形（横截条件）的欧拉方程

---



谢 谢！



## 7 案例分析

### 案例一、巧妙的蘑菇

#### 问题背景：

考虑生长中的蘑菇

要使水分损失减小，



# 案例分析



它们应该为  
表面积最小  
以减少水分蒸发量。



# 案例分析



根据这个假设，  
试通过解数学建模的方法  
寻找蘑菇的最佳形状，  
并与实际蘑菇作比较。



## 【问题分析】

考虑在 $(x, y)$ 平面的  
连接固定点 $P_1 = (x_1, y_1)$   
和 $P_2 = (x_2, y_2)$ 的  
曲线 $y = y(x)$ 。



# 案例分析



我们绕 $x$  轴旋转曲线  
以获得表面。

问题在于哪个曲线  
使其旋转的表面积最小？





## 【模型构建】

当变量 $x$ 介于  
变量 $x$ 和 $x + dx$ 之间时,  
考虑其表面的微元带。



其微元带的面积为

$$2\pi x ds = 2\pi x \sqrt{1 + y'^2} dx$$

这是因为

$$(ds)^2 = (dx)^2 + (dy)^2$$



从而

$$ds = \sqrt{1 + y'^2} dx$$

因此，旋转面的

总表面积由下式给出

$$S = 2\pi \int_{x_1}^{x_2} x \sqrt{1 + y'^2} dx$$



## 【模型求解】

从而，我们得到

如下变分方程：

找出基于拉格朗日公式



# 案例分析



$$L = x\sqrt{1 + y'^2}$$

的变分积分曲线

$$\int L(x, y, y') dx$$

其取极值的必要条件



等同于欧拉-拉格朗日方程:

$$\frac{\partial L}{\partial y} - D_x \left( \frac{\partial L}{\partial y'} \right) = 0 \quad (3.1)$$

因为在我们的例子里有

$$\frac{\partial L}{\partial y} = 0,$$

$$\frac{\partial L}{\partial y'} = \frac{xy'}{\sqrt{1+y'^2}}$$



方程(3.1)写成

守恒定律的形式:

$$D_x \left( \frac{xy'}{\sqrt{1+y'^2}} \right) = 0 \quad (3.2)$$

因此, 经微分后,



我们得到如下

二阶非线性微分方程:

$$y'' + \frac{1}{x}(y' + y'^3) = 0 \quad (3.3)$$





守恒定律(3.2)

满足方程(3.3)的

如下一次积分:

$$\frac{xy'}{\sqrt{1+y'^2}} = A = \text{常数}$$



解以上关于 $y'$ 的方程,

积分得到通解

$$y = B + k \arccos h\left(\frac{x}{k}\right)$$



## 案例分析



其包含有两个  
积分常数 $B$ 和 $k$ .

将解写为

$$\begin{aligned} y &= B + k \ln \left| \frac{x + \sqrt{x^2 - k^2}}{k} \right| \\ &= C + k \ln \left| x + \sqrt{x^2 - k^2} \right| \end{aligned}$$



其中  $C = B - k \ln |k|$ .

因此，所求曲线由

以下方程给出

$$y = C + k \ln \left| x + \sqrt{x^2 - k^2} \right|,$$



满足方程(10.24)

边界条件

$$y(x_1) = y_1, y(x_2) = y_2.$$



谢 谢!