# 第四册

大青花鱼

## 目录

第一章	函数的级数	5
第二章	连续函数的和	9
2.1	函数图像的面积	10
2.2	函数的定合	15
2.3	合函数	15
附录 A	方程	17

4 目录

### 第一章 函数的级数

研究可微函数时,我们讨论过分析函数在某点附近的行为的问题。我们的研究方法是:把函数在该点附近表示成多项式的形式。换句话说,我们把函数表示成一系列简单函数的和。比如,指数函数在0附近可以写成:

$$e^{x} = 1 + x + \frac{x^{2}}{2} + \frac{x^{3}}{6} + \dots + \frac{x^{n}}{n!} + o(x^{n}).$$

那么,我们能不能把  $e^x$  直接写成无穷多个简单函数的和呢?

为此,我们引入了级数的概念,并证明了级数  $\sum_{n\in\mathbb{N}}\frac{x^n}{n!}$  绝对收敛。那么,这个收敛的极限是否等于  $e^x$  呢? 进一步来说,我们能否用多项式函数  $\sum_{n=0}^N\frac{x^n}{n!}$  近似表示  $e^x$  呢?

进一步研究仍然要用到级数。级数除了可以用来研究数列的收敛性质,也可以用来研究函数的收敛性质。这也是级数方法更常见的应用。不过,在此之前,我们需要做一些准备工作,比如定义什么是函数的数列,什么叫函数的收敛,等等。

### 1.1 函数列

给定区间 I,我们把在 I 上有定义的实函数的集合记为  $A_I(\mathbb{R})$ ,把其中连续函数的集合记为  $\mathcal{L}_I(\mathbb{R})$ ,其中 k 次可微的函数的集合记为  $\mathcal{W}_I^k(\mathbb{R})$ 。

定义函数列为可数个函数按顺序的排列。也就是说,函数列和数列基本一样,只不过数列的每一项是函数。比如一个由 [0,1] 上的连续实函数组成的数列:

$$(x^2, x, 3x, 5x, \cdots (2n+1)x, \cdots)$$

它属于集合  $\mathcal{L}_{[0,1]}(\mathbb{R})^{\mathbb{N}}$ 。

接下来定义函数列的收敛。怎么判断一个函数是否接近另一个函数呢?与数列不同,函数列的收敛有多种定义。这里只介绍两种常用的定义。

定义 1.1.1. 函数列逐点收敛 设有定义在区间 I 上的函数列 $^1\{f_n\}$ 。如果有定义在 I 上的函数 f,使得对任意 r > 0,任意  $x \in I$ ,都有正整数  $N_x$ ,使得只要  $n > N_x$ ,就有:

$$|f_n(x) - f(x)| < r.$$

就说函数列  $\{f_n\}$  逐点收敛到函数 f, f 是  $\{f_n\}$  的逐点极限。

**定义 1.1.2. 函数列一致收敛** 设有定义在区间 I 上的函数列 $^{2}\{f_{n}\}$ 。如果有定义在 I 上的函数 f,使得对任意 r > 0,都有正整数 N,使得只要 n > N,就有:

$$\forall x \in I, |f_n(x) - f(x)| < r.$$

就说函数列  $\{f_n\}$  一致收敛到函数 f, f 是  $\{f_n\}$  的一致极限。

逐点收敛是最"简单"的定义,即一个一个点来看是否越来越近。一致收敛则是从整体出发,要求所有地方的值"同时"接近,步调一致。对比两种收敛方式,可以猜测:一致收敛的要求更高。逐点收敛时,对不同的x,可以有不同的x,而一致收敛要求步调一致。

**例子 1.1.1.** 考虑定义在 [0,1) 上的函数列  $\{f_n\}_{n\in\mathbb{N}}$ , 其通项为:

$$f_n: x \mapsto x^n$$
.

 $<sup>^{1}</sup>$ 即"由定义在区间 I 上的函数构成的函数列",为了方便,做一定省略。下同。

 $<sup>^{2}</sup>$ 即"由定义在区间 I 上的函数构成的函数列",为了方便,做一定省略。下同。

1.1 函数列 7

对 [0,1) 中任意 x, 由于  $0 \le x < 1$ ,  $x^n$  随着 n 增大趋于 0。因此, $\{f_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  逐点收敛到 [0,1) 上的零函数。

不过,对任意正整数 n, 取  $x_n = 1 - \frac{1}{n}$ ,则

$$f_n(x_n) = \left(1 - \frac{1}{n}\right)^n.$$

我们知道数列  $\{(1-\frac{1}{n})^n\}$  趋于  $\frac{1}{e}$ ,因此 n 足够大时,总有  $f_n(x_n) > \frac{1}{2e} > 0$ 。 这说明函数列  $\{f_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  并不一致收敛到零函数。

直观来看, $f_n$  的图像在靠近 1 时就会"翘尾巴",即便 n 越大时,"尾巴"也越来越陡,但 x 趋于 1 时总收敛于 1。因此,就一致收敛的要求来说, $f_n$  永远无法从整体上靠近零函数。

不过,容易证明:一致收敛的函数列,必然也逐点收敛。

那么,一致收敛相比逐点收敛有什么优点呢?来看下面的例子。

**例子 1.1.2.** 考虑定义在 [-1,1] 上的函数列  $\{f_n\}_{n\in\mathbb{N}}$ , 其通项为:

$$f_n: x \mapsto x^{\frac{1}{2n+1}}.$$

对 0 < x < 1,  $x^{\frac{1}{2n+1}}$  随着 n 增大趋于 1。对 -1 < x < 0,  $x^{\frac{1}{2n+1}}$  随着 n 增大趋于 -1。因此, $\{f_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  逐点收敛的极限是以下函数:

$$fx \mapsto \begin{cases} 1 & \text{m} \mathbb{R}x \in (0,1] \\ 0 & \text{m} \mathbb{R}x = 0 \\ -1 & \text{m} \mathbb{R}x \in [-1,0) \end{cases}$$

f 在 0 处不连续。

上面的例子中,函数列  $\{f_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  中每一项都是连续乃至无穷可微的函数,但它们的极限是不连续的函数。

实际应用中,我们希望把复杂的函数用简单的函数近似,在简单的函数上证明我们想要的结果,然后通过函数列收敛,把想要的结果性质传递到原本的复杂的函数上去。但是,如果逐点收敛不能保持极限的连续性或可微性的话,那么很多性质也无法传递到极限 f 上去。

如果函数列一致收敛的话,我们可以证明,连续函数的函数列,极限也是连续函数。

### 第二章 连续函数的和

小学的学习中,我们定义了有限个数的和。通过定义级数,我们学习了 无穷多个数的求和。不过,正如我们所知,无穷也有可数与不可数之分。级 数定义了可数多个数的求和。那么,是否能对不可数多个数求和呢?

举例来说,实数集是不可数集合,实数区间中的点也是不可数集合。给 定定义在实数集或某个区间 I 上的实变函数 f,它将集合中每个点映射到 函数值 f(x)。那么,能否对这些函数值求和呢?

这个问题比可数多个数的求和更为复杂,但在实际生活与生产中经常出现。比如,我们通常假设时间是连续变量,而评估各种物理作用的效果时,通常需要研究一段时间内作用的效果。例如,物体受的力在一定时间内的累计效果,称为冲量。它是物体导致速度变化的因素。设物体在t时刻受力为F(t),那么,一段时间 $[t_1,t_2]$ 上的冲量就是函数F(t)在 $[t_1,t_2]$ 的累积。

另一个例子是带电物体的电荷累计。我们假设物体表面每个点上的电荷是连续分布的,一点 P 上的电荷密度是 g(P)。那么,物体表面的总电荷就是表面所有点上电荷密度的累积。

因此,我们有必要定义函数在区间、平面区域乃至更复杂的形体上的求和。良好的定义并不是显而易见的。为这类求和给出符合实际生产生活中的需要的定义,是一门深奥的学问。在当前阶段,我们只给出简要的介绍,研究特定情形下的求和工具,不作更深入的探索。

### 2.1 函数图像的面积

首先来看一个物理学中的例子。设物体受到方向恒定,大小随时间 t 变化的力 F(t)。定义 F(t) 在一段时间内的累积效果为冲量 I。如果设物体刚 受力时的冲量 I(0)=0,那么有定律:

$$I(t) - I(0) = m(v(t) - v(0)).$$

其中 v 是物体的在受力方向上的速率。为了计算速率的改变量,我们希望计算 I(t),也就是 F(t) 的"和"。

以时间为横轴,画出函数 F 的图像。如果 F 的大小也是恒定的,那么可以发现,F 在一段时间  $[t_1,t_2]$  内的"总和"就是  $F \cdot (t_2 - t_1)$ 。从图像来看,函数图像是水平的线段,F(t) 的"和"就是函数图像下方(函数曲线与 x 之间的部分)矩形的面积。

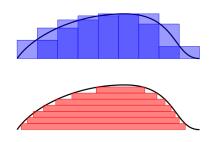
如果物体受力大小不恒定,但分段恒定,于是函数图像可以看作若干段水平线段。于是,按分段求多个矩形的面积,然后求和,就得到 I 的改变量。

然而,更常见的情况是: F 的大小随时间不断改变。这时候,我们如何求 F 的 "和"呢?

需要知道的是,对一般的函数 F,我们并不能很好地定义 I 的改变量。不过,对于物理学中常见的模型以及当前我们接触的简单形状来说,可以用比较简单的方法,定义"函数曲线下方的面积"。

具体来说,我们从 F 恒定或分段恒定的情形下,通过矩形面积计算的方法出发。给定一般的函数 F,我们也希望用一系列的矩形来近似表示"函数曲线下方的面积"。

具体的方法有两种。一种是把区间  $[t_1,t_2]$  竖直分割成很多段,把每段的函数曲线近似看作水平线段,这样就得到一系列左右并排的、"竖直"的



用矩形近似表示函数曲线下方的面积

矩形。另一种是把函数曲线下方的区域横着分割,得到一系列上下相叠、高度相同,但长度不同(由函数性质决定)的矩形。

无论用哪种方法,如果只要矩形足够"细",矩形面积就趋于某个极限,那么我们就把这个极限看作 F 的"和"。

那么,怎样严格地说明这个定义呢?两种方法中,第一种方法可以用我们已经学过的概念严格说明。因此,我们目前采用第一种方法来定义。

#### 定义 2.1.1. 区间的分割与取样和

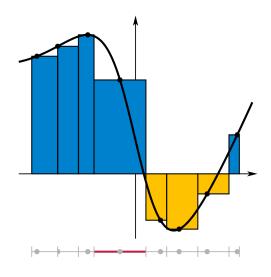
给定闭区间 I = [a,b] 及一列从小到大排列的数  $a = x_0 < x_1 < \cdots < x_{n-1} < x_n = b$ 。则把区间 I 分成 n 个子区间  $[x_0, x_1]$ , $[x_1, x_2]$ , $\cdots$ , $[x_{n-1}, x_n]$ ,就是这一列数对区间的分割。

如果区间的分割有 n 个子区间,就说它是区间的 n 阶分割。如果区间的分割使得所有子区间长度都不超过某个数 d,就说它是区间的 d-分割。

设 f 是定义在 I 上的函数。给定区间的某个分割,在该分割的各个子区间中取样  $c_i \in [x_{i-1}, x_i]$ ,其函数值  $f(c_i)$  与区间长度的乘积的总和:

$$\sum_{i=1}^{n} (x_i - x_{i-1}) f(c_i)$$

称为函数关于该分割的取样和。



函数关于区间分割的取样和

直观上看,取样和就是在函数各个子区间的曲线上取一点作为高,以 子区间长度为宽作矩形,然后把所有矩形的面积相加。这也就是我们上面 提到的取一系列左右并排的、"竖直"的矩形的方法。

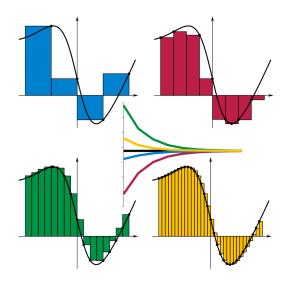
定义 2.1.2. 函数的积合 设有定义在闭区间 I = [a,b] 上的函数 f。如果有某个数 S 使得:对任意 r > 0,总有 d > 0,使得 f 关于它在 I 上的所有 d-分割的任意取样和,与 S 的差都小于 r,那么就说 S 是 f 在区间 I 上的积合或合,f 在区间 I 上可积。

f 在区间 I 的积合记为

$$\int_{I} f(x) \, \mathrm{d}x \quad \vec{\mathfrak{g}} \quad \int_{a}^{b} f(x) \, \mathrm{d}x$$

从定义中可以看出,我们并不保证函数在任何闭区间上都能定义积合。 如果函数在某个区间上无法定义积合,就说它在该区间上不可积。不过,我 们接下来会看到,很多我们接触过的常见显式函数,都是可积的。

定义中,我们假设函数总在 x 轴上方。如果函数有小于 0 的值,如何 定义积分呢?



不同的取样方法, 随着分割越来越细, 取样和面积收敛

设函数在 [a,b] 上求积。首先,如果函数 f 总小于零,它的图像总在 x 轴下方。它与 x 轴之间的面积可以说是"函数曲线上方的面积"。我们可以定义它的积合是 -f 积合的相反数。

如果函数值有正有负,x 轴把函数曲线分为上下两个部分。我们可以把 x 轴上方部分和 x 轴之间的面积记为正面积,把 x 轴下方部分和 x 之间的面积记为负面积。定义函数在区间上的积合就是这两者的和。

另一种定义方法是先把坐标轴往下平移,即用 y = -a 代替 x 轴。其中 a 是足够大的数,使得函数在区间上的值总大于 -a。这样,我们定义

具体来说,给定函数,如何求它在区间上的积合呢?

从最简单的函数  $f: x \mapsto x$  出发。我们想知道它在区间 I = [0,1] 上的合。

把区间 I 做 n-分割后取样,取样和为:

$$S_n = \sum_{i=1}^n (x_i - x_{i-1}) f(c_i) = \sum_{i=1}^n (x_i - x_{i-1}) c_i.$$

其中  $0 = x_0 < x_1 < \dots < x_n = 1, x_{i-1} \leqslant c_i \leqslant x_i$ 。 于是,

$$x_{i-1}^2 - x_i x_{i-1} = (x_i - x_{i-1}) x_{i-1} \leqslant (x_i - x_{i-1}) c_i \leqslant (x_i - x_{i-1}) x_i = x_i^2 - x_{i-1} x_i$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_i^2 - x_{i-1} x_i = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i^2 - x_{i-1}^2}{2} + \frac{(x_i - x_{i-1})^2}{2} = \frac{x_n^2 - x_0^2}{2} + \sum_{i=1}^{n} \frac{(x_i - x_{i-1})^2}{2}.$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_{i-1}^{2} - x_{i} x_{i-1} = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_{i}^{2} - x_{i-1}^{2}}{2} - \frac{(x_{i} - x_{i-1})^{2}}{2} = \frac{x_{n}^{2} - x_{0}^{2}}{2} - \sum_{i=1}^{n} \frac{(x_{i} - x_{i-1})^{2}}{2}.$$

$$\text{MU,}$$

$$\left| S_n - \frac{x_n^2 - x_0^2}{2} \right| \le \sum_{i=1}^n \frac{(x_i - x_{i-1})^2}{2}$$

注意到  $x_0$ 、 $x_n$  是定值,而对于 d 分割来说, $x_i - x_{i-1}$  总小于 d。取  $d = \frac{1}{n}$ ,就有

$$\left| S_n - \frac{x_n^2 - x_0^2}{2} \right| \leqslant \frac{1}{n}.$$

因此,随着分割越来越细, $S_n$  趋于  $\frac{x_n^2 - x_0^2}{2} = \frac{1}{2}$ 。f 在 I 上的合是  $\frac{1}{2}$ 。

对于一般区间 [a,b],同理可得 f 在 [a,b] 上的合是  $\frac{b^2-a^2}{2}$ 。

可以看到,即便对最简单的函数,求合也不是显而易见的事情。我们在推导中也用到了一些技巧。那么,一般来说,对于更复杂的函数,如何求合呢?甚至,如何确定它们可积呢?且听下回分解。

#### 思考 2.1.1.

- 1. 对比函数的积合与微变,它们有哪些类似之处? 有哪些不同之处?
- 2. 函数关于区间分割的取样和,与关于函数微变哪个定理有相似之处? 你有什么想法?
  - 3. 使用上下相叠的矩形来定义积合,需要注意哪些问题?
- 4. 如果函数在区间 [a,b] 上某点无定义,是否还能定义它在区间上的积合?要注意哪些问题?

2.2 函数的定合 15

- 2.2 函数的定合
- 2.3 合函数

# 附录 A 方程