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	7
2.1	函数图像的面积	8
2.2	函数的定合	13
2.3	合函数	13

4 目录

第一章 函数的级数

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。比起数列的极限,我们更希望用简单的函数来近似模拟复杂的函数。函数的局部展开定理,就是用较为简单的整式函数,近似模拟更复杂的函数。不过局部展开定理只是在一点附近有意义。对于不同的点,展开的结果也不同。因此,我们希望研究用宏观的全局的方式来近似模拟一般的函数。

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,只不过组成的元素是函数。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 $\mathcal{L}_I(\mathbb{R})^{\mathbb{N}}$ 。

函数列的元素是函数,因此,相比数列,函数列的极限更加复杂,有多种定义。这里只介绍两种常用的定义。

定义 1.0.1. 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

¹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。

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 1.0.2. 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。

对比两种收敛方式,可以看出,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 N_x ,也就是说,不同的点收敛的步调可以不一致。而一致收敛则要求所有点同步逼近目标。

 $^{^{2}}$ 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。

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。

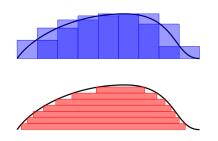
如果物体受力大小不恒定,但分段恒定,于是函数图像可以看作若干段水平线段。于是,按分段求多个矩形的面积,然后求和,就得到 I 的改变量。

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

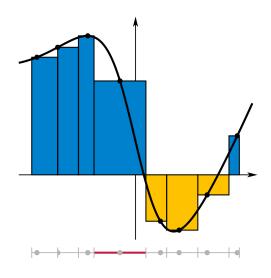
给定闭区间 I = [a,b] 及一列从小到大排列的数 $a = x_0 < x_1 < \cdots < x_{n-1} < x_n = b$ 。则把区间 I 分成 n 个子区间 $[x_0, x_1]$, $[x_1, x_2]$, \cdots , $[x_{n-1}, x_n]$,就是这一列数对区间的分割。

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。

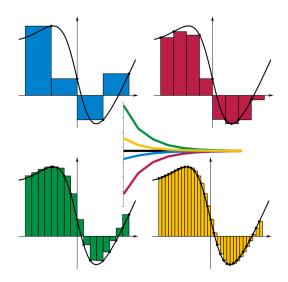
定义 2.1.2. 函数的积合 设有定义在闭区间 I = [a,b] 上的函数 f。如果有某个数 S 使得:对任意 r > 0,总有 d > 0,使得 f 关于它在 I 上的所有 d-分割的任意取样和,与 S 的差都小于 r,那么就说 S 是 f 在区间 I 上的积合或合,f 在区间 I 上可积。

f 在区间 I 的积合记为

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

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 13

- 2.2 函数的定合
- 2.3 合函数

附录 A 函数的积合