
2. 高维空间的重积分

SDS 高数小班课 (2025 春)

崔畅

北京大学化学与分子工程学院

CuiChang2022@stu.pku.edu.cn

2025.3.15

1 三重积分的计算

1.1 直角坐标系

定理 1.1 (曲顶柱体: 外层为二重积分). 设积分区域 $\Omega = \{(x, y, z) | (x, y) \in D, z_1(x, y) \leq z \leq z_2(x, y)\}$, 其中 $z_1(x, y), z_2(x, y)$ 为 D 上的连续函数. 若 $u = f(x, y, z)$ 为 Ω 上的连续函数, 则

$$\iiint_D f(x, y, z) dx dy dz = \iint_D dx dy \int_{z_1(x, y)}^{z_2(x, y)} f(x, y, z) dz. \quad (1)$$

定理 1.2 (平面夹层: 外层为一元积分). 设积分区域 Ω 介于平面 $z = a, z = b$ 之间 (a, b 为常数), 且对于任意 $z_0 \in [a, b]$, 平面 $z = z_0$ 与 Ω 的交集是一个闭区域 D_{z_0} . 若 $u = f(x, y, z)$ 为 Ω 上的连续函数, 则

$$\iiint_D f(x, y, z) dx dy dz = \int_a^b dz \iint_{D_z} f(x, y, z) dx dy. \quad (2)$$

例题 1.1 (地位对等的变量). 设 V 是由平面 $x = 0, y = 0, z = 0, x + y + z = 1$ 所围成的四面体. 求三重积分

$$I = \iiint_V \frac{1}{(1 + x + y + z)^2} dx dy dz. \quad (3)$$

例题 1.2 (积分次序: 几何视角). 计算三重积分 $I = \iiint_V xy^2z^3 dx dy dz$, 其中 V 是曲面 $z = xy$ 与平面 $y = x, x = 1, z = 0$ 所围的区域.

例题 1.3 (积分次序: 代数视角). 计算三重积分 $I = \iiint_{\Omega} (1 - y)e^{-(1-y-z)^2} dx dy dz$, 其中 Ω 是平面 $x + y + z = 1$ 和三个坐标平面围成的四面体.

注记 1.1. 三重积分的计算难度, 取决于累次积分中二重积分的计算难度. “好”的积分次序应尽可能简化二重积分部分的计算, 这通常包括两方面的考虑:

- 几何角度看, 应尽可能满足内层变量积分限的连贯统一与简洁易算;
- 代数角度看, 应将其它变量置于内层以规避不可积函数.

1.2 柱坐标系与球坐标系

定理 1.3 (柱坐标系下的三重积分). 记

$$\Omega' \equiv \{(\rho, \theta, z) | (\rho \cos \theta, \rho \sin \theta, z) \in \Omega\}, \quad (4)$$

则

$$\iiint_{\Omega} f(x, y, z) dx dy dz = \iiint_{\Omega'} f(\rho \cos \theta, \rho \sin \theta, z) \rho d\rho d\theta dz. \quad (5)$$

例题 1.4 (柱坐标变换). 计算三重积分

$$I = \iiint_{\Omega} (y^2 + z^2) dV, \quad (6)$$

其中 $\Omega: 0 \leq z \leq x^2 + y^2 \leq 1$.

定理 1.4 (球坐标系下的三重积分). 记

$$\Omega' \equiv \{(\rho, \phi, \theta) | (\rho \sin \phi \cos \theta, \rho \sin \phi \sin \theta, \rho \cos \phi) \in \Omega\}, \quad (7)$$

则

$$\begin{aligned} \iiint_{\Omega} f(x, y, z) dx dy dz &= \iiint_{\Omega'} f(\rho \sin \phi \cos \theta, \rho \sin \phi \sin \theta, \rho \cos \phi) \\ &\quad \times \rho^2 \sin \phi d\rho d\phi d\theta. \end{aligned} \quad (8)$$

例题 1.5 (球坐标变换). 设 $R > 0$. 计算三重积分 $I = \iiint_{\Omega} z^2 dx dy dz$, 其中 Ω 是两个球 $x^2 + y^2 + z^2 \leq R^2$ 与 $x^2 + y^2 + z^2 - 2Rz \leq 0$ 围成的区域.

2 重积分的物理意义

2.1 曲面的表面积

定理 2.1 (平面闭区域的面积). 平面闭区域 D 的面积可表示为被积函数为 1 的二重积分

$$\sigma(D) = \iint_D dx dy. \quad (9)$$

- 对于空间曲面 $\Sigma: z = f(x, y), (x, y) \in D$, 由几何关系知:

$$\sigma(\Sigma) = \iint_D \sqrt{1 + f_x^2 + f_y^2} dx dy. \quad (10)$$

例题 2.1 (平面闭区域的面积). 设 $a > 0$, 计算曲线 $(x^2 + y^2)^2 = 2a^2(x^2 - y^2), x^2 + y^2 \geq a^2$ 所围区域的面积.

例题 2.2 (空间曲面的表面积). 设 $a > 0$, 计算曲面 $az = xy$ 在圆柱面 $x^2 + y^2 = a^2$ 以内的部分的表面积.

2.2 几何体的体积

定理 2.2 (空间闭区域的体积). 空间闭区域 Ω 的体积

$$V(\Omega) = \iiint_{\Omega} dx dy dz. \quad (11)$$

例题 2.3 (直角坐标系). 计算曲面 $z = x + y, z = xy, x + y = 1, x = 0, y = 0$ 围成的几何体的体积.

注记 2.1. “曲顶柱体法”的二重积分区域由 Ω 在特定坐标平面上的投影得到, 从而是固定的. 也因此, 它可以是我们计算几何体体积时优先考虑的积分次序.

例题 2.4 (柱坐标系与球坐标系). 计算曲面 $x^2 + y^2 + z^2 = 2az, x^2 + y^2 \leq z^2$ 所围区域的体积.

3 变量代换的一般理论

定理 3.1 (变量代换定理). 给定平面闭区域 $U \subset \mathbb{R}^n$ 具有连续偏导数的可逆映射 $\phi: U \rightarrow \mathbb{R}^n$, 其中 $\frac{\partial \phi(\mathbf{u})}{\partial \mathbf{u}} \neq 0$ 对任意 $\mathbf{u} \in U$ 都不为零. 则函数 $f(\mathbf{v})$ 在区域 U 上的 n 重积分 (若可积) 满足

$$\int_{\phi(U)} f(\mathbf{v}) d\mathbf{v} = \int_U f(\phi(\mathbf{u})) \left| \det \left\{ \frac{\partial \phi}{\partial \mathbf{u}} \right\} \right| d\mathbf{u}. \quad (12)$$

• (广义) 体积元变换:

$$d\mathbf{v} = \left| \det \left\{ \frac{\partial \mathbf{v}}{\partial \mathbf{u}} \right\} \right| d\mathbf{u}. \quad (13)$$

例题 3.1 (椭球坐标系). 设 r 是正实数, $f: (-r, r) \rightarrow \mathbb{R}$ 连续, $f(0) = 0$, f 在 0 点可导, 对于每个 $t > 0$, 定义

$$V(t) = \left\{ (x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid x^2 + 16y^2 + \frac{z^2}{25} \leq t^2 \right\}, \quad (14)$$

证明

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t^5} \iiint_{V(t)} f \left(x^2 + 16y^2 + \frac{z^2}{25} \right) dx dy dz = \pi f'(0). \quad (15)$$

注记 3.1. 若积分区域或被积函数与椭球体

$$\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} + \frac{z^2}{c^2} = 1 \quad (16)$$

有密切的联系 (这里 $a, b, c > 0$), 则变量代换

$$\begin{cases} x = a\rho \sin \phi \cos \theta, \\ y = b\rho \sin \phi \sin \theta, \\ z = c\rho \cos \phi \end{cases} \quad (17)$$

将是有益的. 根据 Jacobian 行列式, 容易得到如下的体积元变换关系

$$dx dy dz = (abc\rho^2 \sin \phi) d\rho d\phi d\theta. \quad (18)$$

例题 3.2 (变量代换与化简). 计算二重积分 $I = \iint_D (\sqrt{\frac{y}{x}} + \sqrt{xy}) dx dy$, 其中 D 是由

四条曲线 $xy = 1, xy = 9, y = x, y = 4x$ 在第一象限围成的区域.

Snacks

相空间中的动力学 [Phys]

我们已经非常熟悉 (非显含时的) Newtonian 力学定律

$$-\nabla U(\mathbf{r}_t) \equiv \mathbf{F}(\mathbf{r}_t) = m \frac{d^2 \mathbf{r}_t}{dt^2}, \quad (19)$$

即: 在给定的外力条件 $\mathbf{F}(\mathbf{r}_t)$ 下, 可以由初值条件 $(\mathbf{r}_0, \dot{\mathbf{r}}_0)$ 唯一地确定质点的空间位置 \mathbf{r}_t . 物理学中, 用以描述 \mathbf{r}_t 的 n 维坐标空间也常称为位形空间 (configurational space).

但作为关于高维向量 (而非一维标量) 的 (微分) 方程, 其求解与应用可能会较为繁琐. 若我们将位形 \mathbf{r} 与动量 \mathbf{p} 看成两组独立变量, 并将体系的 “能量” (动能与势能之和) 定义为 *Hamiltonian* 函数:

$$\mathcal{H}(\mathbf{r}, \mathbf{p}) \equiv \frac{\mathbf{p}^2}{2m} + U(\mathbf{r}), \quad (20)$$

则根据偏导数法则以及动量、速度的正比关系, 容易导出 Newtonian 方程的等价形式:

$$\begin{cases} \frac{\partial \mathcal{H}}{\partial \mathbf{p}_t} = \frac{d\mathbf{r}_t}{dt} \equiv \dot{\mathbf{r}}_t, \\ \frac{\partial \mathcal{H}}{\partial \mathbf{r}_t} = -\frac{d\mathbf{p}_t}{dt} \equiv -\dot{\mathbf{p}}_t. \end{cases} \quad (21)$$

由 (\mathbf{r}, \mathbf{p}) 张成的 $2n$ 维空间称为相空间 (phase space). 选用相空间描述某个系统的动力学的一个重要动机在于相体积的守恒性.

设由 \mathcal{H} 表征的某一维系统, 其演化起点 (r_0, p_0) 的所有可能取值构成了相空间区域 Γ_0 , 而在时刻 t 下的相点 (r_t, p_t) 的所有可能取值构成 Γ_t . 我们证明: $V(\Gamma_0) = V(\Gamma_t)$, 也即:

$$\int_{\Gamma_0} dr dp = \int_{\Gamma_t} dr dp. \quad (22)$$

为此, 我们将含时演化过程 $(r_0, p_0) \mapsto (r_t(r_0, p_0), p_t(r_0, p_0))$ 看作变量代换, 其 Jacobian 行列式关于时间的导数

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \left(\det \left\{ \frac{\partial(r_t, p_t)}{\partial(r_0, p_0)} \right\} \right) &= \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial r_t}{\partial r_0} \frac{\partial p_t}{\partial p_0} - \frac{\partial r_t}{\partial p_0} \frac{\partial p_t}{\partial r_0} \right) \\ &= \left(\frac{\partial \dot{r}_t}{\partial r_0} \frac{\partial p_t}{\partial p_0} + \frac{\partial r_t}{\partial r_0} \frac{\partial \dot{p}_t}{\partial p_0} \right) - \left(\frac{\partial \dot{r}_t}{\partial p_0} \frac{\partial p_t}{\partial r_0} + \frac{\partial r_t}{\partial p_0} \frac{\partial \dot{p}_t}{\partial r_0} \right) \\ &= \frac{\partial^2 \mathcal{H}}{\partial r_0 \partial p_0} \left(\frac{\partial p_0}{\partial p_t} \frac{\partial p_t}{\partial p_0} - \frac{\partial r_t}{\partial r_0} \frac{\partial r_0}{\partial r_t} \right) - \left(\frac{\partial^2 \mathcal{H}}{\partial p_0^2} \frac{\partial p_0}{\partial p_t} \frac{\partial p_t}{\partial v_0} - \frac{\partial^2 \mathcal{H}}{\partial r_0^2} \frac{\partial r_0}{\partial r_t} \frac{\partial r_t}{\partial p_0} \right) \\ &= \frac{\partial^2 \mathcal{H}}{\partial r_0 \partial p_0} - \frac{\partial^2 \mathcal{H}}{\partial r_0 \partial p_0} \\ &= 0, \end{aligned} \quad (23)$$

且 $t = 0$ 时的值显然为 1. 所以, 任意时刻 t 均满足 $\det\{J_t\} = 1$.

归一化流 [AI]

现实世界的许多问题都与高维数据的某种概率密度 $q(\mathbf{x})$ 有关. 深度生成模型 (deep generative models, DGMs) 旨在利用深度学习方法实现 $q(\mathbf{x})$ 下的高效抽样. 当然, 从某种简单分布 $p(\mathbf{z})$ (例如 Gaussian 分布) 中进行抽样总是容易的. 随后, 若我们计算深度神经网络 $\mathbf{x} = \mathbf{f}_\theta(\mathbf{z})$ 的输出值 \mathbf{x} , 则由概率密度的定义可知

$$q(\mathbf{x}) d\mathbf{x} = p(\mathbf{z}) d\mathbf{z}, \quad (24)$$

$$q(\mathbf{x}) = p(\mathbf{z}) \left| \det \left\{ \frac{\partial \mathbf{z}}{\partial \mathbf{x}} \right\} \right| = p(\mathbf{z}) |\det \{\mathbf{f}_\theta\}|^{-1}. \quad (25)$$

当变量被作了代换时, 概率密度将按上式进行变换. 在归一化流 (normalizing flow, NF) 模型中, 通过特定的结构设计, 神经网络的 Jacobian 行列式能够得到显式的计算. 于是, 我们既可以根据极大似然估计等原则对模型进行有效的训练, 也可以实现对给定样本 \mathbf{x} 的概率密度值的精确计算 (这在分子科学等领域应用极为广泛).