

微积分进阶：从泰勒公式到多元微分

高等数学期末串讲

胡中山

北京大学经济学院

2025 年 12 月 19 日

- ① 极限与泰勒公式
- ② 多元函数微分基础
- ③ 微分学的应用
- ④ 总结与展望

课前推荐



如果你忘了极限是什么，看看这个视频

① 极限与泰勒公式

② 多元函数微分基础

③ 微分学的应用

④ 总结与展望

复杂极限：从洛必达到泰勒公式

• 洛必达法则 (L'Hopital's Rule)

- 适用情形: $\frac{0}{0}$ 或 $\frac{\infty}{\infty}$ 型未定式, 其它形式可以转换为这两种。
- 结论: 若 $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = 0$ 且 $\lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = 0$, 且 $g'(x) \neq 0$ 在 x 充分接近 x_0 时成立, 则

$$\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x)}{g(x)} = \lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f'(x)}{g'(x)}$$

- 局限性: 求导后可能变得更复杂, 或极限不存在。
- 泰勒公式 (Taylor Formula)
 - 本质: 用多项式逼近函数。
 - 优势: 将复杂的函数转化为幂函数, 处理 $\frac{0}{0}$ 型极限的终极武器。
 - Peano 余项形式 ($x \rightarrow x_0$):

$$f(x) = \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} (x - x_0)^k + o((x - x_0)^n)$$

泰勒公式的注意点

概念辨析：

- 泰勒公式 vs 麦克劳林公式：后者是前者在 $x_0 = 0$ 处的特例。
- 泰勒多项式 vs 泰勒公式：前者是不含余项的多项式，后者包含余项。

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \cdots + \frac{x^n}{n!} + o(x^n)$$

$$\sin x = x - \frac{x^3}{3!} + \frac{x^5}{5!} - \cdots + o(x^{2n+1})$$

$$\cos x = 1 - \frac{x^2}{2!} + \frac{x^4}{4!} - \cdots + o(x^{2n})$$

$$\ln(1+x) = x - \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} - \cdots + o(x^n)$$

$$(1+x)^\alpha = 1 + \alpha x + \frac{\alpha(\alpha-1)}{2!} x^2 + \cdots + o(x^n)$$

余项的选择

- 皮亚诺余项 $o((x - x_0)^n)$: 仅表示误差是比 $(x - x_0)^n$ 高阶的无穷小，用于计算极限和定性分析局部性质。
- 拉格朗日余项 $R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}(x - x_0)^{n+1}$: 给出了误差的具体表达式 (ξ 在 x 与 x_0 之间)，用于近似计算的误差估计和证明与高阶导数有关的不等式。
- 柯西余项 $R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{n!}(x - \xi)^n(x - x_0)$: 较少使用。
- 积分余项 $R_n(x) = \frac{1}{n!} \int_{x_0}^x f^{(n+1)}(t)(x - t)^n dt$: 较少使用。
- 选择原则：计算极限时优先使用皮亚诺余项，若需估计误差则使用拉格朗日余项（证明题常用）

期末考题

例：计算极限



$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{\tan^4 x}{\sqrt{1 - \frac{x \sin x}{2}} - \sqrt{\cos x}}$$



$$\lim_{x \rightarrow 0} \left(\frac{\sum_{k=1}^n a_k^x}{n} \right)^{\frac{1}{x}}.$$



$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{\sin \left(x - \int_0^x \sqrt{1 + t^2} dt \right)}{x^3}$$

期末考题

例：给出泰勒公式

- 求下列函数在点 $x = 0$ 处的泰勒公式，至所指定的阶数：
 - $e^x \sin x$, 四阶；
 - $\sqrt{1+x} \cos x$, 四阶。
- 函数

$$f(x) = \frac{1 - 2x + 5x^2}{(1 - 2x)(1 + x^2)}$$

在 $x = 0$ 处的 $2n+1$ 阶泰勒公式。

① 极限与泰勒公式

② 多元函数微分基础

③ 微分学的应用

④ 总结与展望

多元函数的极限与连续

关键区别

一元函数仅有两个方向 ($x \rightarrow x_0^+$, $x \rightarrow x_0^-$)，而多元函数 $(x, y) \rightarrow (x_0, y_0)$ 有无穷多种逼近路径。

- 极限定义：
 - ① 累次极限： $\lim_{x \rightarrow x_0} \lim_{y \rightarrow y_0} f(x, y)$ 或 $\lim_{y \rightarrow y_0} \lim_{x \rightarrow x_0} f(x, y)$ (先固定一个变量，再让另一个变量变化)
 - ② 重极限： $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} f(x, y)$ ((x, y) 在二维平面上以任意方式趋于 (x_0, y_0))
- 极限存在：沿任意路径逼近，函数值都趋于同一个数 A 。
- 判断不存在：若找到两条路径 (如 $y = kx$ 或 $y = x^2$)，使得极限值不同，则极限不存在。
- 连续性： $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} f(x, y) = f(x_0, y_0)$ 。

偏导数 vs 全微分

- 偏导数 (**Partial Derivative**): $\frac{\partial f}{\partial x}$ 仅代表沿 x 轴方向的变化率, 不代表函数在各方向的整体性质。
- 全微分 (**Total Differential**): 函数在某点“线性逼近”的存在性。

$$\Delta z = A\Delta x + B\Delta y + o(\rho), \quad \rho = \sqrt{(\Delta x)^2 + (\Delta y)^2}$$

核心逻辑链条:

可微 \implies 偏导存在 且连续

偏导存在 $\not\Rightarrow$ 可微, 偏导存在 $\not\Rightarrow$ 连续

偏导连续 \implies 可微 (充分条件)

样题示例

有关偏导与全微分的计算与证明题

- 设函数 $f(x, y) = x^y$ ($x, y > 0$)，求 $\frac{\partial f}{\partial x}$ 与 $\frac{\partial f}{\partial y}$ 。
- 求函数 $u = \left(\frac{y}{x}\right)^z$ 在点 $(1, 2, -1)$ 处的全微分。
- 证明：函数 $f(x, y) = \sqrt{|xy|}$ 在点 $(0, 0)$ 处连续， $f_x(0, 0)$ 、 $f_y(0, 0)$ 存在，但 $f(x, y)$ 在点 $(0, 0)$ 处不可微。

多元复合函数求导（链式法则）

全导数公式：设 $z = f(u, v)$, 而 $u = \phi(x, y), v = \psi(x, y)$, 则：

$$\frac{\partial z}{\partial x} = \frac{\partial z}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{\partial z}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial x}$$

$$\frac{\partial z}{\partial y} = \frac{\partial z}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial y} + \frac{\partial z}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial y}$$

记忆法：画出变量依赖关系的树状图，从因变量到自变量，路径相乘，分叉相加。

一阶全微分的形式不变性

若 $z = f(x, y)$, 但此时 x, y 被视为 t 的函数 $x = u(t), y = v(t)$, 则：

$$dz = \frac{\partial z}{\partial x} dx + \frac{\partial z}{\partial y} dy$$

方向导数与梯度

- 梯度 (Gradient):

$$\nabla f = \left(\frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right)$$

梯度方向是函数变化率（增长）最大的方向。

- 方向导数: 沿方向 $\vec{l} = (\cos \alpha, \cos \beta)$ 的变化率:

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \nabla f \cdot \vec{l} = f_x \cos \alpha + f_y \cos \beta$$

当方向 \vec{l} 与梯度方向一致时，方向导数取最大值 $|\nabla f|$ 。

期末考题

例：偏导数与可微性

- 定义三元函数 $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ 为

$$f(x, y, z) = \begin{cases} \frac{xyz}{x^2 + y^2 + z^2}, & (x, y, z) \neq (0, 0, 0) \\ 0, & (x, y, z) = (0, 0, 0) \end{cases}$$

回答下列问题.

- ① 求函数 $f(x, y, z)$ 在 $(0, 0, 0)$ 处的三个偏导数.
 - ② $f(x, y, z)$ 在 $(0, 0, 0)$ 处是否可微？试证明之.
- 设在 \mathbb{R}^3 空间中 Oxy 平面之外的点 (x, y, z) 处的电势 $V = \left(\frac{2y}{z}\right)^x$ 。求出在点 $(1, \frac{1}{2}, 1)$ 处电势 V 下降最快的方向上的单位向量。

① 极限与泰勒公式

② 多元函数微分基础

③ 微分学的应用

④ 总结与展望

多元泰勒公式与展开

将一元泰勒公式推广到二元函数 $f(x, y)$ 在 (x_0, y_0) 附近的展开：

二阶泰勒公式

$$\begin{aligned} f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) &= f(x_0, y_0) \\ &\quad + \left(\Delta x \frac{\partial}{\partial x} + \Delta y \frac{\partial}{\partial y} \right) f(x_0, y_0) \\ &\quad + \frac{1}{2!} \left(\Delta x \frac{\partial}{\partial x} + \Delta y \frac{\partial}{\partial y} \right)^2 f(x_0, y_0) + R_2 \end{aligned}$$

应用：利用已知的一元泰勒展开（如 $e^t, \sin t$ ）进行代换，可以快速求出多元函数的近似多项式或高阶偏导数值。

多元泰勒公式示例

例：求二元函数的泰勒展开

- 求函数 $f(x, y) = e^x \sin y$ 在 $(0, 0)$ 处的泰勒公式，展到二阶。
- 首先计算函数在点 $(0, 0)$ 处的函数值及一阶、二阶偏导数：

$$f(0, 0) = 0, \quad f_x(0, 0) = 0, f_y(0, 0) = 1$$

$$f_{xx}(0, 0) = 0, \quad f_{xy}(0, 0) = 1, f_{yy}(0, 0) = 0$$

根据二元函数在 $(0, 0)$ 处的二阶泰勒公式：

$$f(x, y) = f(0, 0) + [f_x(0, 0)x + f_y(0, 0)y]$$

$$+ \frac{1}{2!} [f_{xx}(0, 0)x^2 + 2f_{xy}(0, 0)xy + f_{yy}(0, 0)y^2] + o(\rho^2)$$

$$f(x, y) = y + xy + o(x^2 + y^2)$$

隐函数定理

核心结论

对于方程 $F(x, y, z) = 0$, 若 $F_z \neq 0$, 则存在隐函数 $z = z(x, y)$.

求导公式:

$$\frac{\partial z}{\partial x} = -\frac{F_x}{F_z}, \quad \frac{\partial z}{\partial y} = -\frac{F_y}{F_z}$$

推导思路: 对方程两边同时关于 x 求偏导 (将 z 看作 x 的函数), 利用链式法则解出 $\partial z / \partial x$.

无条件极值

第一步：求驻点，即解方程组 $\nabla f = 0 \implies f_x = 0, f_y = 0$ 。

第二步：利用海森矩阵 (Hessian Matrix) 判定。令

$A = f_{xx}, B = f_{xy}, C = f_{yy}$, 判别式 $\Delta = B^2 - AC$ 。

- $\Delta < 0$ 且 $A > 0 \implies$ 极小值
- $\Delta < 0$ 且 $A < 0 \implies$ 极大值
- $\Delta > 0 \implies$ 非极值 (鞍点)
- $\Delta = 0 \implies$ 失效，需做进一步讨论

条件极值：拉格朗日乘数法

求目标函数 $f(x, y)$ 在约束 $\phi(x, y) = 0$ 下的极值。

① 构造拉格朗日函数：

$$L(x, y, \lambda) = f(x, y) + \lambda\phi(x, y)$$

② 求驻点：

$$\begin{cases} \frac{\partial L}{\partial x} = f_x + \lambda\phi_x = 0 \\ \frac{\partial L}{\partial y} = f_y + \lambda\phi_y = 0 \\ \frac{\partial L}{\partial \lambda} = \phi(x, y) = 0 \end{cases}$$

③ 求解：解方程组得到候选点，比较函数值确定最值。

期末考题

例：隐函数与极值问题

- 证明：对于任意给定的 $k \in \mathbb{R}$, 存在 0 的开邻域 U 和 W ,
存在唯一的函数 $y = f(x)$, $x \in U$, $y \in W$ 满足方程

$$e^{kx} + e^{ky} - 2e^{x+y} = 0.$$

- 求函数 $f(x) = (\sin x)^{\frac{2}{3}} + (\cos x)^{\frac{2}{3}}$ 在闭区间 $[-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}]$ 上的最
小值，并指明所有最小值点。
- 设二元函数 $z = z(x, y)$ 是由方程
 $F(x, y, z) = z^3 + x^2z - 2y^3 = 0$ 确定的隐函数。求 $z(x, y)$
在 $(1, 1)$ 处最大的方向导数。
- 求欧氏空间 \mathbb{R}^3 中原点 $O(0, 0, 0)$ 到曲面 $(x-y)^2 - z^2 = 4$
上的点的最短距离。

期末考题

例：综合类型

- 证明：对于任意给定的 $k \in \mathbb{R}$, 存在 0 的开邻域 U 和 W ,
存在唯一的函数 $y = f(x)$, $x \in U$, $y \in W$ 满足方程

$$e^{kx} + e^{ky} - 2e^{x+y} = 0.$$

- 求函数 $f(x) = (\sin x)^{\frac{2}{3}} + (\cos x)^{\frac{2}{3}}$ 在闭区间 $[-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}]$ 上的最
小值，并指明所有最小值点。
- 设二元函数 $z = z(x, y)$ 是由方程
 $F(x, y, z) = z^3 + x^2z - 2y^3 = 0$ 确定的隐函数。求 $z(x, y)$
在 $(1, 1)$ 处最大的方向导数。
- 求欧氏空间 \mathbb{R}^3 中原点 $O(0, 0, 0)$ 到曲面 $(x-y)^2 - z^2 = 4$
上的点的最短距离。

① 极限与泰勒公式

② 多元函数微分基础

③ 微分学的应用

④ 总结与展望

总结与展望

- 一元拓展：泰勒公式是分析局部性质的桥梁。
- 多元基础：全微分是核心，需厘清它与偏导、连续的关系。
- 计算核心：熟练掌握链式法则和隐函数求导。
- 应用场景：利用梯度和 Hessian 矩阵解决优化问题。

祝大家考试顺利