

# 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

## A collage of anime-style chibi characters. The characters are arranged in two rows. The top row features four characters: a blonde girl with red eyes, a girl with long brown hair and yellow eyes, a girl with short brown hair and brown eyes, and a girl with short brown hair and brown eyes. The bottom row features six characters: a boy with black hair and purple eyes, a girl with brown hair and brown eyes, a girl with grey hair and purple eyes, a girl with white hair and blue eyes, a girl with brown hair and purple eyes, and a boy with black hair and purple eyes. Large red text with black outlines is overlaid on the image. The text '勾勒' (Gouke) is in the top right, and '不可见的存在' (Invisible Existence) is in the bottom right. The background is a dark, textured red.

◀ ◻ ▶ ◀ ◻ ▶ ◀ ≡ ▶ ◀ ≡ ▶ ≡ 🔍 ↺

- 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 ( $\xi$  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：

(1)  $e^x \sin x$ ，四阶；

(2)  $\sqrt{1+x} \cos x$ ，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  $\nRightarrow$  可微, 偏导存在  $\nRightarrow$  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  $|\nabla f|$ 。



- 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

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

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：

$$\begin{aligned} f(x, y) &= f(0, 0) + [f_x(0, 0)x + f_y(0, 0)y] \\ &\quad + \frac{1}{2!} [f_{xx}(0, 0)x^2 + 2f_{xy}(0, 0)xy + f_{yy}(0, 0)y^2] + o(\rho^2) \\ f(x, y) &= y + xy + o(x^2 + y^2) \end{aligned}$$

# 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