

我是8位的

I am 8 bits, what about you?

随笔 - 205, 文章 - 0, 评论 - 103, 阅读 - 101万

导航

- 博客园
- 首页
- 新随笔
- 联系
- 订阅
- 管理

2022年3月						
日	一	二	三	四	五	六
27	28	1	2	3	4	5
6	7	8	9	10	11	12
13	14	15	16	17	18	19
20	21	22	23	24	25	26
27	28	29	30	31	1	2
3	4	5	6	7	8	9

公告

你的支持是我的动力
欢迎关注微信公众号“我是8位的”



昵称: 我是8位的
园龄: 4年7个月
粉丝: 288
关注: 5
[+加关注](#)

盖楼抽奖
#她的梦想在发光#
HWD科技女性故事有奖征集
分享最打动的科技女性故事

活动时间: 2022年3月8日-3月18日

[马上参与](#)

搜索

常用链接

- 我的随笔
- 我的评论
- 我的参与
- 最新评论
- 我的标签

积分与排名

积分 - 457097
排名 - 1198

多变量微积分笔记14——保守场和独立路径

场论理论包括多种形式，比如简单的向量场，而梯度场则是由数量场所得到的矢量场，它的定义与坐标系的选择无关。梯度场在微分学、积分学以及算子的定义方面起着重要的作用。梯度场在物理学中也称为保守场，这来源于能量守恒定律。

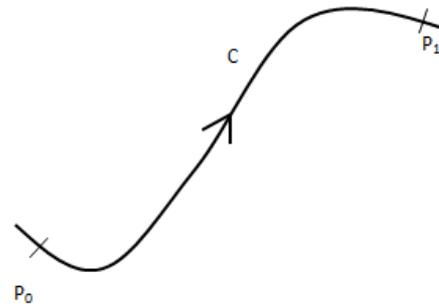
梯度场与势函数

$f(x, y)$ 是关于 x 和 y 的函数，如果存在向量场 $\mathbf{F} = \nabla f$ ，也就是向量场 \mathbf{F} 是 f 的梯度，那么称 \mathbf{F} 是梯度场， f 是梯度场 \mathbf{F} 的势函数。

线积分的基本定理

单变量微积分的基本定理告诉我们，对原函数的导数积分会得到原函数。相应地，线积分的基本定理是这样描述的：如果对一个函数的梯度做线积分，就能得到原函数。

线积分的基本定理告诉我们，如果沿一条曲线对一个函数 f 的梯度做积分，即对一个梯度场做积分，计算结果将会是 f 在 P_1 点的值减去 f 在 P_0 点的值：



$$\int_C \vec{F} \cdot d\vec{r} = \int_C \nabla f \cdot d\vec{r} = f(P_1) - f(P_0)$$

需要注意的是，上式仅在梯度场中成立（下一章将具体介绍如何确定一个场是否是梯度场）。

根链全微分(可参考《多变量微积分4——全微分与链式法则》):

$$df = f_x dx + f_y dy$$

$$\int_C \nabla f \cdot d\vec{r} = \int_C (f_x dx + f_y dy) = \int_C df = f(P_1) - f(P_0)$$

这就和单变量微积分的基本定理一致。

定理的证明

将 x 和 y 参数化， C 是在 t 时间内移动的轨迹：

随笔分类 (211)

- ★★资源下载★★(1)
- Java并发编程(1)
- 程序员的数学(24)
- 单变量微积分(31)
- 多变量微积分(24)
- 概率(24)
- 机器学习(27)
- 软件设计(1)
- 数据分析(6)
- 数据结构与算法(27)
- 随笔(5)
- 线性代数(34)
- 项目管理(2)
- 转载(4)

随笔档案 (205)

- 2021年2月(1)
- 2020年3月(2)
- 2020年2月(6)
- 2020年1月(4)
- 2019年12月(7)
- 2019年11月(15)
- 2019年9月(3)
- 2019年8月(6)
- 2019年7月(1)
- 2019年6月(8)
- 2019年5月(3)
- 2019年4月(5)
- 2019年3月(7)
- 2019年2月(3)
- 2019年1月(7)
- 更多

阅读排行榜

1. 使用Apriori进行关联分析 (一) (29768)
2. 线性代数笔记12——列空间和零空间 (28772)
3. FP-growth算法发现频繁项集 (一)——构建FP树(24430)
4. 寻找“最好” (2) ——欧拉-拉格朗日方程(23099)
5. 多变量微积分笔记3——二元函数的极值(22772)

评论排行榜

1. 隐马尔可夫模型 (一) (8)
2. 线性代数笔记12——列空间和零空间 (7)
3. 线性代数笔记3——向量2 (点积) (7)
4. FP-growth算法发现频繁项集 (一)——构建FP树(5)
5. 寻找“最好” (2) ——欧拉-拉格朗日方程(4)

推荐排行榜

1. 寻找“最好” (2) ——欧拉-拉格朗日方程(7)
2. FP-growth算法发现频繁项集 (一)——构建FP树(7)
3. 线性代数笔记3——向量2 (点积) (6)
4. FP-growth算法发现频繁项集 (二)——发现频繁项集(5)
5. 隐马尔可夫模型 (一) (5)

最新评论

1. Re:线性代数笔记3——向量2 (点积)
如果点积小于0, 即夹角小于90°, 这个写错了吧。应该是夹角大于90°
--猫猫猫猫大人

$$x = x(t), \quad y = y(t), \quad t_0 \leq t \leq t_1$$

$$P_0 = (x(t_0), y(t_0)), \quad P_1 = (x(t_1), y(t_1))$$

$$dx = x'(t)dt = \frac{dx}{dt} dt, \quad dy = y'(t)dt = \frac{dy}{dt} dt$$

$$\int_C \nabla f \cdot d\vec{r} = \int_C (f_x dx + f_y dy) = \int_C \left(f_x \frac{dx}{dt} + f_y \frac{dy}{dt} \right) dt$$

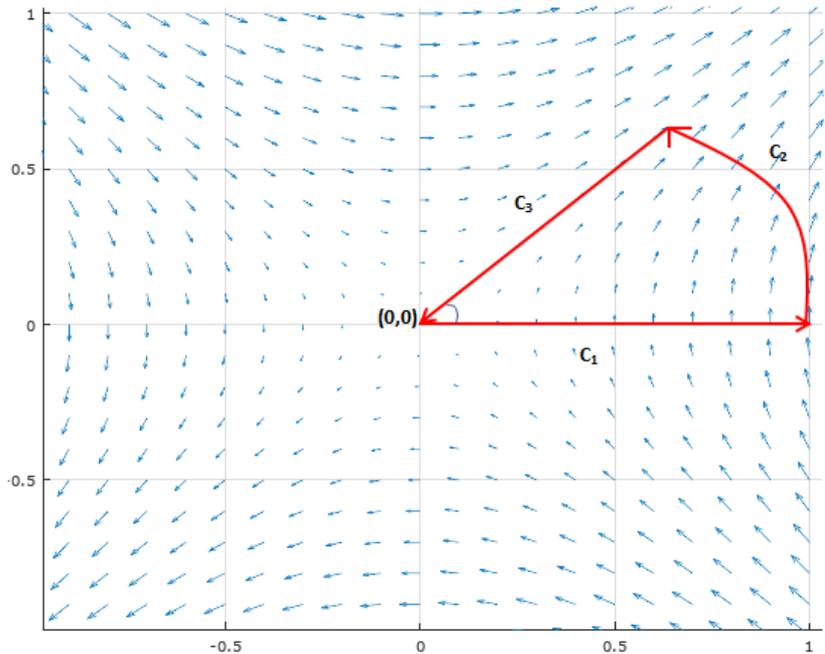
根据链式法则: $\frac{df}{dt} = f_x \frac{dx}{dt} + f_y \frac{dy}{dt}$

$$\int_C \left(f_x \frac{dx}{dt} + f_y \frac{dy}{dt} \right) dt = \int_{t_0}^{t_1} \frac{df}{dt} dt = f(x(t), y(t)) \Big|_{t_0}^{t_1} = f(P_1) - f(P_0)$$

定理的应用

在上一章《线积分》中有这样一个示例:

如下图所示, 在向量场 $\mathbf{F} = y\mathbf{i} + x\mathbf{j}$ 中, 质点移动的轨迹是 $C_1 \rightarrow C_2 \rightarrow C_3$, 三段轨迹围成了闭合的扇形, 扇形的半径是1, 弧度是 $\pi/4$, 求力场中对质点的总功。



上一章花了比较大的力气计算总功, 有了基本定理, 就可以使计算简化。很容易看出, $\mathbf{F} = y\mathbf{i} + x\mathbf{j}$ 是一个梯度场, 它的势函数是 $f = xy$, 所以:

$$W_1 = \int_{C_1} \vec{F} \cdot d\vec{r} = \int_{C_1} \nabla f \cdot d\vec{r} = f(1,0) - f(0,0) = 0$$

$$W_2 = \int_{C_2} \nabla f \cdot d\vec{r} = f\left(\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}\right) - f(1,0) = \frac{1}{2}$$

$$W_3 = \int_{C_3} \nabla f \cdot d\vec{r} = f(0,0) - f\left(\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}\right) = -\frac{1}{2}$$

$$W = W_1 + W_2 + W_3 = 0 + \frac{1}{2} - \frac{1}{2} = 0$$

2. Re:线性代数笔记10——矩阵的LU分解写的很好，不过LU分解的前提是错的，LU分解只需要第三个条件，如果允许行置换就是下面写到的PLU，可以分解所有矩阵

--wiki3D

3. Re:单变量微积分笔记20——三角替换1 (sin和cos)

很nice

--尹保棕

4. Re:线性代数笔记24——微分方程和exp(At)

有些图片挂了呢

--ccchendada

5. Re:寻找“最好” (2) ——欧拉-拉格朗日方程

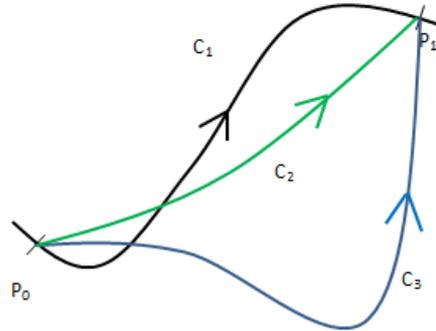
提个issue，最速降线中

$v = \{2gh\}^{1/2}$ 与配图不一致，建议以起点为原点，向右伸出x轴，向下伸出y轴建立坐标系

--trustInU

独立路径

线积分基本定理的一个重要结论是独立路径：在梯度场中，如果需要计算一个线积分，无论怎样的路径，积分值都只跟起点和终点的值有关。在梯度场中，下图三条路径的线积分是等价的。



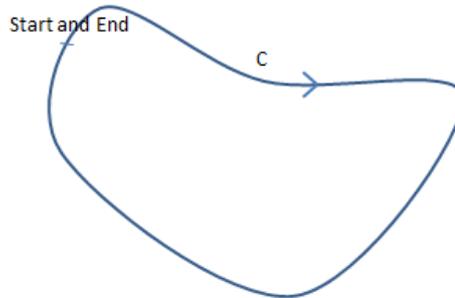
$$\int_{C_1} \nabla f \cdot d\vec{r} = \int_{C_2} \nabla f \cdot d\vec{r} = \int_{C_3} \nabla f \cdot d\vec{r} = f(P_1) - f(P_0)$$

对于闭合区间，可以用一个新的积分符号表示，以此强调闭合：

$$\oint_C \vec{F} \cdot d\vec{r} = 0$$

闭合的独立路径

在保守场中，如果C是闭合曲线，那么沿C所做的功是0；相反，如果不是保守场，那么一定存在某个地方，沿着闭合曲线所做的功不为0。反过来说，如果在一个向量场中，沿着某条闭合曲线做的功为0，这并不足以说明这个向量场是保守场，还必须强调是任意闭合曲线。

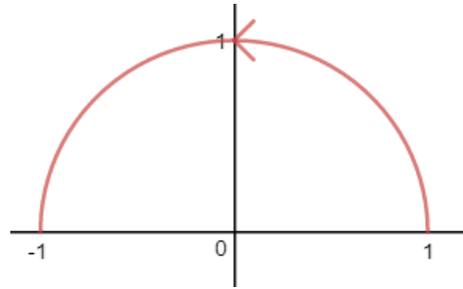


start point = end point

$$W = \int_C \vec{F} \cdot d\vec{r} = \int_C \nabla f \cdot d\vec{r} = f(end) - f(start) = 0$$

综合示例

梯度场的势函数是 $f(x,y) = x^5 + 3xy^3$ ，质点运动的轨迹C是半径为1的半圆，计算C在梯度场中的线积分。

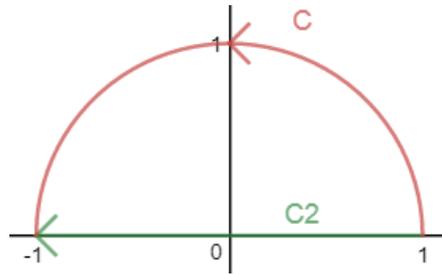


尝试使用3中方法。

1.根据线积分基本定理:

$$\int_C \nabla f \cdot \overline{\Delta r} = f(\text{end}) - f(\text{start}) = f(-1,0) - f(1,0) = -2$$

2.根据独立路径, 下面两个曲线的线积分相等:



$$\nabla f = \left\langle \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right\rangle = \langle 5x^4 + 3y^3, 9xy^2 \rangle$$

在直线轨迹中, $y = 0$, $dy = 0$

$$\begin{aligned} \int_{C_2} \nabla f \cdot \overline{\Delta r} &= \int_{C_2} \langle 5x^4 + 3y^3, 9xy^2 \rangle \cdot \langle dx, dy \rangle \\ &= \int_1^{-1} \langle 5x^4, 0 \rangle \cdot \langle dx, 0 \rangle = -2 \end{aligned}$$

3.使x和y参数化:

$$x = \cos\theta, dx = -\sin\theta d\theta, \quad y = \sin\theta, dy = \cos\theta d\theta$$

$$\int_C \nabla f \cdot \overline{\Delta r} = \int_C \langle 5x^4 + 3y^3, 9xy^2 \rangle \cdot \langle dx, dy \rangle = \dots$$

作者: 我是8位的

出处: <http://www.cnblogs.com/bigmonkey>

本文以学习、研究和分享为主, 如需转载, 请联系本人, 标明作者和出处, 非商业用途!

扫描二维码关注公众号“我是8位的”



随笔

分类: [多变量微积分](#)

标签: [梯度场](#), [保守场](#), [线积分基本定理](#), [独立路径](#)

好文要顶 关注我 收藏该文  



我是8位的
关注 - 5
粉丝 - 288

[+加关注](#)

0
[推荐](#)

0
[反对](#)

« 上一篇: [多变量微积分笔记13——线积分](#)

» 下一篇: [概率笔记2——古典概型](#)

posted on 2018-04-18 19:24 我是8位的 阅读(3714) 评论(0) [编辑](#) [收藏](#) [举报](#)

[刷新评论](#) [刷新页面](#) [返回顶部](#)

 登录后才能查看或发表评论, 立即 [登录](#) 或者 [逛逛](#) [博客园首页](#)

【推荐】 华为 HWD 2022 故事征集, 分享最打动你的科技女性故事

【推荐】 华为开发者专区, 与开发者一起构建万物互联的智能世界

international-iq-test.com 广告 X

智商测试: 开始测试

世界各地使用的官方IQ测试 (平均IQ分数: 100)。

[打开](#)

编辑推荐:

- 革命性创新, 动画杀手铜 @scroll-timeline
- 戏说领域驱动设计 (十二) —— 服务
- ASP.NET Core 6框架揭秘实例演示[16]: 内存缓存与分布式缓存的使用
- .Net Core 中无处不在的 Async/Await 是如何提升性能的?
- 分布式系统改造方案 —— 老旧系统改造篇

#她的梦想在发光#
HWD科技女性故事有奖征集
活动时间: 2022年3月8日-3月18日



最新新闻:

- 乔布斯的创业搭档: 他缺乏工程师才能, 不得不锻炼营销能力来弥补
- 美国大厂码农薪资曝光: 年薪18万美元, 够养家, 不够买海景房
- 两张照片就能转视频! Google提出FLIM帧插值模型

- Android 再推“杀手级”功能，可回收 60% 存储空间
- 溺在理财暴雷潮的投资人：本金63万，月兑25元不够卖菜
- » [更多新闻...](#)

Powered by:

博客园

Copyright © 2022 我是8位的

Powered by .NET 6 on Kubernetes