

矩阵求解

- 背景
- 曲线曲面基函数矩阵
 - 案例分析
 - 课后作业

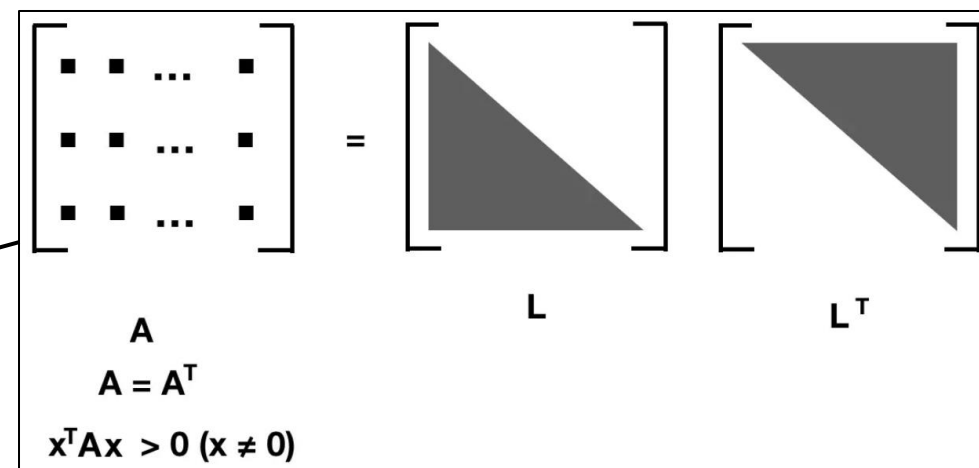
矩阵求解 - 背景

- 大多数问题的描述都可以转换为矩阵的表达
- 矩阵求解的重要工具

- 加减、乘、逆回忆一下，重要工具书：《The Matrix Cookbook》<http://matrixcookbook.com>

- 线性方程组求解：Cholesky分解
<https://zhuanlan.zhihu.com/p/112091443>

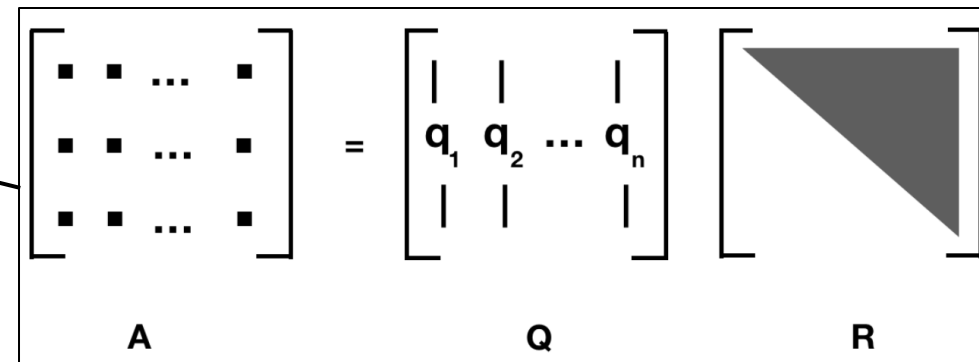
$$Ax = b, \quad x = ?$$



The diagram illustrates the Cholesky decomposition of a symmetric matrix A . It shows the equation $A = LL^T$, where L is a lower triangular matrix. The matrix A is represented by a grid of dots. The matrix L is represented by a shaded lower triangular region. The matrix L^T is represented by a shaded upper triangular region. Below the matrices, the text reads: $A = A^T$ and $x^T A x > 0 (x \neq 0)$.

- 矩阵特征值、特征向量与解空间
<https://zhuanlan.zhihu.com/p/112327923>

$$Av = \lambda Bv, \quad \lambda, v = ?$$



The diagram illustrates the Eigenvalue decomposition of a matrix A . It shows the equation $A = QR$, where Q is a matrix of eigenvectors and R is a diagonal matrix of eigenvalues. The matrix A is represented by a grid of dots. The matrix Q is represented by a grid of vertical lines, with the first column labeled q_1 , the second q_2 , and the last q_n . The matrix R is represented by a shaded lower triangular region.

矩阵求解 - 背景

- 如果将问题转化为以下形式就可以直接调用已有工具进行求解

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \quad \mathbf{x} = ?$$

$$\mathbf{Av} = \lambda \mathbf{Bv}, \quad \lambda, \mathbf{v} = ?$$

- 常用的C++矩阵运算库
 - Eigen: 开源，头文件库，性能好，generic programming全球最佳实践，具备所有矩阵运算工具，编码简单，支持并行计算
<http://eigen.tuxfamily.org>
 - Intel MKL: 闭源，商用级别性能，仅限Intel处理器

矩阵求解 - 曲线曲面基函数矩阵

- B spline 曲线曲面天生就可以写成矩阵形式

$$C(t) = \sum_i N_i(t) \mathbf{p}_i = \mathbf{N}(t) \mathbf{P}$$

$$S(t) = \sum_{i,j} N_i^u(u) N_j^v(v) \mathbf{p}_{ij} = \mathbf{N}^u(u) \mathbf{N}^v(v) \mathbf{P} = \mathbf{N}(u, v) \mathbf{P}$$

- 太抽象？那把矩阵展开来看，一目了然

$$\begin{aligned} \mathbf{N} \in \mathbb{R}^{3 \times 3(m+1)(n+1)} \quad \mathbf{N} = \mathbf{N}(u, v) &= [\mathbf{N}_0(u, v), \dots, \mathbf{N}_i(u, v), \dots, \mathbf{N}_{(m+1)(n+1)}(u, v)]^\top, \text{ and} \\ \mathbf{N}_i(u, v) &= \begin{bmatrix} N_i^u(u) \cdot N_i^v(v) & 0 & 0 \\ 0 & N_i^u(u) \cdot N_i^v(v) & 0 \\ 0 & 0 & N_i^u(u) \cdot N_i^v(v) \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{3 \times 3}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{P} \in \mathbb{R}^{3(m+1)(n+1) \times 1} \quad \mathbf{P} &= [\mathbf{p}_0, \dots, \mathbf{p}_i, \dots, \mathbf{p}_{(m+1) \times (n+1) - 1}]^\top, \text{ and} \\ \mathbf{p}_i &= [x_i, y_i, z_i]^\top \end{aligned}$$

矩阵求解 - 曲线曲面基函数矩阵

- 除了常用控制点的基函数矩阵，也可以将多项式不同阶数变量的基函数构造矩阵，比如Bezier曲线的Bernstein基函数

$$\mathbf{p}(t) = \sum_{i=0}^3 B_{i,3}(t) \mathbf{c}_p$$

- 分解来看其中控制点和基函数

$$\mathbf{c}_p = \begin{bmatrix} \mathbf{c}_p^{(0)} & \mathbf{c}_p^{(1)} & \mathbf{c}_p^{(2)} & \mathbf{c}_p^{(3)} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{B}_3(t) = \begin{bmatrix} (1-t)^3 \\ 3t(1-t)^2 \\ 3t^2(1-t) \\ t^3 \end{bmatrix}$$

Bernstein基函数

$$= \begin{bmatrix} 1 & -3 & 3 & -1 \\ 0 & 3 & -6 & 3 \\ 0 & 0 & 3 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ t \\ t^2 \\ t^3 \end{bmatrix}$$

t多项式

矩阵求解 - 曲线曲面基函数矩阵

- 那么，了解矩阵的形式可以拿来做什么？
 - 自交判定
 - 曲面补面
 - 拟合
 - 体积、质量、转动惯量计算
 -

矩阵求解 - 案例分析1

- Bezier曲线自交检测

- 先把Bezier曲线写成多项式的形式

$$\mathbf{p}(t) = \mathbf{C}_p \mathbf{B}_3(t)$$

$$= \mathbf{A} \begin{bmatrix} 1 \\ t \\ t^2 \\ t^3 \end{bmatrix},$$

- 那么自交等价于寻找一对多项式向量 \mathbf{t}_1 不等于 \mathbf{t}_2 ，且

$$\mathbf{A}\mathbf{t}_1 = \mathbf{A}\mathbf{t}_2$$

- 那么等价于下式存在非零解空间 \mathbf{x}^* ，且在 \mathbf{x}^* 前提下存在合理的 t_1 和 t_2 :

$$\mathbf{A}(\mathbf{t}_1 - \mathbf{t}_2) = \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

矩阵求解 - 案例分析1

- Dim-2 Deg-3 Bezier曲线自交检测
 - 所以自交问题就变成判定下式是否有非零特
征值

$$\mathbf{A}(\mathbf{t}_1 - \mathbf{t}_2) = \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

- 将A进行SVD

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^T$$

- 如果是一个deg=3的Bezier曲线，将会是如右
显示

$$\mathbf{\Sigma} = \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & 0 \end{bmatrix}_{2 \times 4},$$

$$\mathbf{V} = [\mathbf{v}_1 \quad \mathbf{v}_2 \quad \mathbf{v}_3 \quad \mathbf{v}_4]_{4 \times 4}$$

- 如果2个特征值均不为零，则存在自交，自交点存在于零特征值对应的特征向量张成的解平面（null space），在这个空间中的向量通过A会映射到0

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ t_1 - t_2 \\ t_1^2 - t_2^2 \\ t_1^3 - t_2^3 \end{bmatrix} = \alpha_3 \mathbf{v}_3 + \alpha_4 \mathbf{v}_4$$

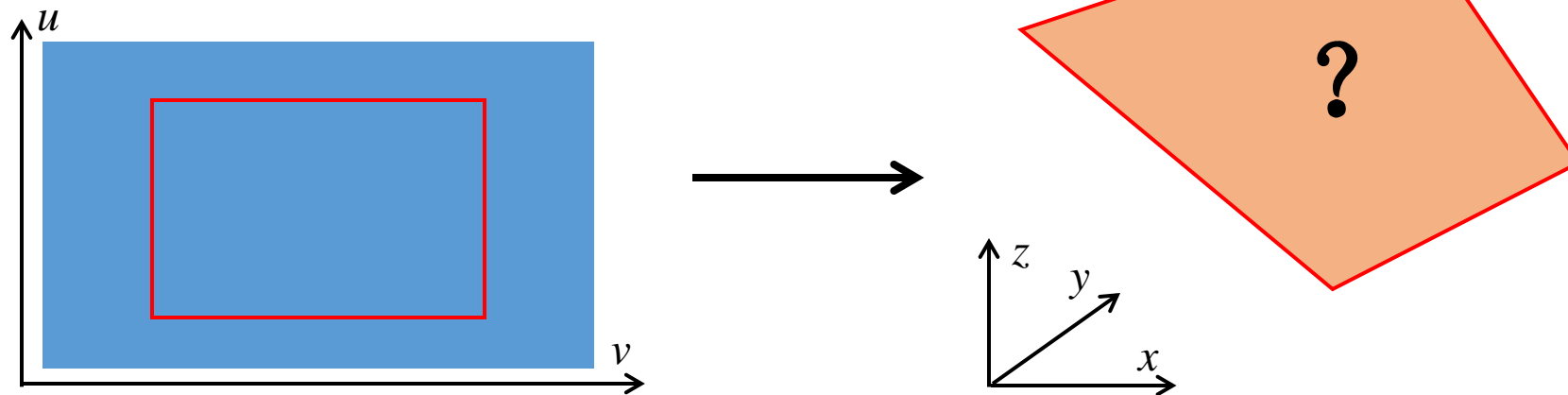
再通过解方程来确定解平面中求解合理的 t_1 和 t_2

如果3个特征值为0?
如果4个特征值为0?

矩阵求解 - 案例分析2

- Bspline曲面光顺

- 给定了一个曲面映射 $S(u,v)$ ，在其 u - v 空间中定义了裁剪曲线
- 这个曲面要看起来很光顺，成为一个新的 $\hat{S}(u,v)$
- $S_0(u,v)$ 和 $\hat{S}(u,v)$ 在空间中的边界一致



矩阵求解 - 案例分析2

- Bspline曲面光顺怎么定义？

- 我们通过能量定义“光顺”，我们可以理解为一个曲面是一张薄铁，薄铁变形能量最低的状态是“光顺”
- 一阶变形能量：极限是极小曲面，最低状态在平面边界下是平面

$$\Pi_{\text{stretch}} = \frac{1}{2}\alpha \int_{\Omega} \|\mathbf{S}(u, v) - \hat{\mathbf{S}}(u, v)\|^2 \, du \, dv. \quad \Pi_{\text{stretch}} = \frac{1}{2}\alpha \int_{\Omega} \left(\left(\frac{\partial \mathbf{S}}{\partial u} \right)^2 + \left(\frac{\partial \mathbf{S}}{\partial v} \right)^2 \right) \, du \, dv.$$

- 二阶弯曲能量：极限是曲率处处均匀曲面

$$\Pi_{\text{bend}} = \frac{1}{2}\beta \int_{\Omega} \left(\left(\frac{\partial^2 \mathbf{S}}{\partial u^2} \right)^2 + 2 \left(\frac{\partial^2 \mathbf{S}}{\partial u \partial v} \right)^2 + \left(\frac{\partial^2 \mathbf{S}}{\partial v^2} \right)^2 \right) \, du \, dv.$$

- 三阶弯曲变化能量：进一步调节弯曲的渐变性

$$\Pi_{\text{roc}} = \frac{1}{2}\gamma \int_{\Omega} \left(\left(\frac{\partial^3 \mathbf{S}}{\partial u^3} \right)^2 + 3 \left(\frac{\partial^3 \mathbf{S}}{\partial u^2 \partial v} \right)^2 + 3 \left(\frac{\partial^3 \mathbf{S}}{\partial u \partial v^2} \right)^2 + \left(\frac{\partial^3 \mathbf{S}}{\partial v^3} \right)^2 \right) \, du \, dv$$

矩阵求解 - 案例分析2

- 怎么保证边界

- 假定 $S(u_0, v_0)$ 是一个在曲面上的点，要约束到一个给定边界上的点 $\hat{\mathbf{P}}$
- 如果曲面上的点 $S(u_0, v_0)$ 远离了 $\hat{\mathbf{P}}$ ，则会产生额外的能量
- 定义这个能量为

$$\Pi_{\text{pntP}} = \frac{1}{2} k_{\text{pntP}} \|\mathbf{S}(u_0, v_0) - \hat{\mathbf{P}}\|^2$$

- 其他由约束产生的能量.....

$$\Pi_{\text{srf}} = (\Pi_{\text{stretch}} + \Pi_{\text{bend}} + \Pi_{\text{roc}}) + (\Pi_{\text{pntP}} + \Pi_{\text{pntD}} + \Pi_{\text{crvP}} + \Pi_{\text{crvD}} + \Pi_{\text{crvC}})$$

- 建立方程，这个曲面具有的能量=内部能量+外部能量，所以能量最小的曲面控制点应该为

$$\mathbf{P}^* = \arg \min \Pi_{\text{srf}}$$

$$\frac{d \Pi_{\text{srf}}}{d \mathbf{P}} = \frac{\Pi_{\text{stretch}}}{d \mathbf{P}} + \frac{\Pi_{\text{bend}}}{d \mathbf{P}} + \frac{\Pi_{\text{roc}}}{d \mathbf{P}} + \frac{\Pi_{\text{pntP}}}{d \mathbf{P}} + \frac{\Pi_{\text{pntD}}}{d \mathbf{P}} + \frac{\Pi_{\text{crvP}}}{d \mathbf{P}} + \frac{\Pi_{\text{crvD}}}{d \mathbf{P}} + \frac{\Pi_{\text{crvC}}}{d \mathbf{P}} = 0$$

矩阵求解 - 案例分析2

- 怎么求解？利用曲面的矩阵表达

- 比如一阶能量与求导

$$\begin{aligned}\Pi_{\text{pntP}} &= \frac{1}{2} k_{\text{pntP}} \|\mathbf{S}(\hat{u}, \hat{v}) - \hat{\mathbf{P}}\|^2 \\ &= \frac{1}{2} k_{\text{pntP}} \left((\mathbf{N}\mathbf{P})^\top (\mathbf{N}\mathbf{P}) - 2(\mathbf{N}\mathbf{P})^\top \hat{\mathbf{P}} + \|\hat{\mathbf{P}}\|^2 \right)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\frac{\mathrm{d} \Pi_{\text{stretch}}}{\mathrm{d} \mathbf{P}} &= \alpha \left(\int_{\Omega} (\mathbf{N}_u^\top \mathbf{N}_u + \mathbf{N}_v^\top \mathbf{N}_v) \mathrm{d} u \mathrm{d} v \right) \mathbf{P}. \\ &= \alpha \mathbf{K}_{\text{stretch}} \mathbf{P}.\end{aligned}$$

- 比如点约束能量与求导

$$\begin{aligned}\Pi_{\text{stretch}} &= \frac{1}{2} \alpha \int_{\Omega} \left(\left(\frac{\partial \mathbf{S}}{\partial u} \right)^2 + \left(\frac{\partial \mathbf{S}}{\partial v} \right)^2 \right) \mathrm{d} u \mathrm{d} v \\ &= \frac{1}{2} \alpha \int_{\Omega} \left((\mathbf{N}_u \mathbf{P})^\top (\mathbf{N}_u \mathbf{P}) + (\mathbf{N}_v \mathbf{P})^\top (\mathbf{N}_v \mathbf{P}) \right) \mathrm{d} u \mathrm{d} v.\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\frac{\mathrm{d} \Pi_{\text{pntP}}}{\mathrm{d} \mathbf{P}} &= k_{\text{pntP}} (\mathbf{N}^\top \mathbf{N}) \mathbf{P} - k_{\text{pntP}} \mathbf{N}^\top \hat{\mathbf{P}} \\ &= k_{\text{pntP}} \mathbf{K}_{\text{pntP}} - k_{\text{pntP}} \mathbf{f}_{\text{pntP}}\end{aligned}$$

- 所以，把控制点向量 \mathbf{P} 作为未知数单列出来，可以得到一个线性方程组表达，求解即可

$$\mathbf{K} \mathbf{P} = \mathbf{F}$$

$$\begin{aligned}\mathbf{K} &= \mathbf{K}_{\text{int}} + \mathbf{K}_{\text{ext}} \\ \mathbf{K}_{\text{int}} &= \mathcal{A}_{i=0}^{(m+1) \times (n+1)} \left(\alpha \mathbf{K}_{\text{stretch}}^{(e)} + \beta \mathbf{K}_{\text{bend}}^{(e)} + \gamma \mathbf{K}_{\text{roc}}^{(e)} \right) \\ \mathbf{K}_{\text{ext}} &= \mathcal{A}_{i=0}^{(m+1) \times (n+1)} \left(k_{\text{pntP}} \mathbf{K}_{\text{pntP}}^{(e)} + k_{\text{pntD}} \mathbf{K}_{\text{pntD}}^{(e)} + k_{\text{crvP}} \mathbf{K}_{\text{crvP}}^{(e)} + k_{\text{crvD}} \mathbf{K}_{\text{crvD}}^{(e)} + k_{\text{crvC}} \mathbf{K}_{\text{crvC}}^{(e)} \right) \\ \mathbf{f} &= \mathcal{A}_{i=0}^{(m+1) \times (n+1)} \left(k_{\text{pntP}} \mathbf{f}_{\text{pntP}}^{(e)} + k_{\text{crvP}} \mathbf{f}_{\text{crvP}}^{(e)} + k_{\text{crvC}} \mathbf{f}_{\text{crvC}}^{(e)} \right)\end{aligned}$$

矩阵求解 - 课后作业

- Bspline曲线拟合（0.5d） - 求 \mathbf{P}
 - 曲线参数 t 序列：0, 0.1, 0.3, 0.5, 1.0
 - 经过的点 \mathbf{P}_0 序列：(0, 0, 0) , (1, 0, 2) , (2, 1, 3) , (3, 4, 2) , (4, 0, 0)
 - 给定deg=3, 均匀knot分布
 - 需要样条作业中的曲线基函数计算
 - 利用Eigen库的矩阵工具
 - 提示1：最小二乘法
 - 提示2： $\mathbf{N}^T \mathbf{N} \mathbf{P} = \mathbf{N}^T \mathbf{P}_0$

编码实践

- 实践题目

编码实践 - 实践题目

- 二选一（1.5d）
 - 曲线拟合单元测试编写
 - 距离计算单元测试编写
- 作业时间节点
 - 课程当天下午完成课后作业1
 - 课程结束后第一天中午前完成课后作业2
 - 课程结束后第三天完成编码实践