

蒋超, PA2

一、

1. 当 $r(A) = r(B) = n$, x 有解且唯一, r 为 A 、 B 的秩, n 为维度。
2. 高斯消元法, 也就是我们中学学过的消元法, 将方程组中一方程的未知数用含有另一未知数的代数式表示, 并将其带入到另一方程中, 这样就消去了一个元, 得到一个解。高斯消元法主要用于二元一次方程组的求解。

3. QR 分解 (正交三角)

定义: 对于 n 阶方阵 A , 若存在正交矩阵 Q 和上三角矩阵 R , 使得 $A = QR$, 则该式称为矩阵 A 的完全 QR 分解或正交三角分解。

过程: 其中, 正交矩阵 Q 来自 Gram-Schmidt 正交化方法, R 来自 $R = Q^T A$ 。

作用: 是目前求一般矩阵全部特征值和特征向量最有效且广泛应用的方法。

4. Cholesky 分解 (平方根法)

定理: 若 $A \in R^{n \times n}$ 对称正定, 则存在一个对角元为正数的下三角矩阵 $L \in R^{n \times n}$, 使得 $A = LL^T$ 成立。

过程: 即利用该等式, 开方、递推计算。

作用: 当线性方程组 $Ax = B$, 其中 A 为正定对称矩阵时, 有特定解法。

5.

代码:

```
#include <iostream>
using namespace std;
#include <ctime>
#include <Eigen/Core>
#include <Eigen/Dense>

#define MATRIX_SIZE 100

int main() {

    // 如果不确定矩阵大小, 可以使用动态大小的矩阵
    Eigen::Matrix< double, Eigen::Dynamic, Eigen::Dynamic > matrix_NN;

    // 我们求解 matrix_NN * x = v_Nd 这个方程
    // Eigen::Matrix< double, MATRIX_SIZE, MATRIX_SIZE > matrix_NN;
    matrix_NN = Eigen::MatrixXd::Random( MATRIX_SIZE, MATRIX_SIZE );
    Eigen::Matrix< double, MATRIX_SIZE, 1> v_Nd;
    v_Nd = Eigen::MatrixXd::Random( MATRIX_SIZE, 1 );

    clock_t time_stt = clock(); // 计时
    // 直接求逆
    Eigen::Matrix<double, MATRIX_SIZE, 1> x = matrix_NN.inverse()*v_Nd;
    cout<<"time use in normal inverse is " << 1000* (clock() - time_stt)/(double)CLOCKS_PER_SEC << "ms"<< endl;
```

```

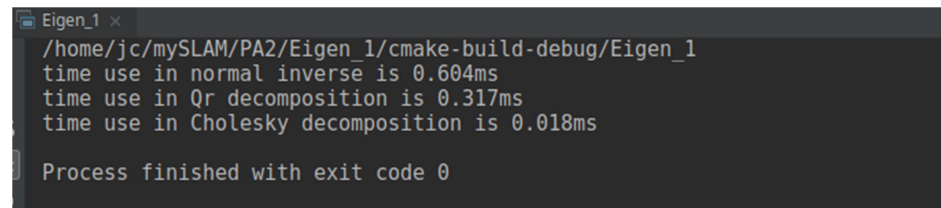
// 通常用矩阵分解来求，例如QR 分解，速度会快很多
time_stt = clock();
x = matrix_NN.colPivHouseholderQr().solve(v_Nd);
cout << "time use in Qr decomposition is " << 1000 * (clock() - time_stt) / (double)CLOCKS_PER_SEC << "ms" << endl;

// Cholesky 分解
time_stt = clock();
x = matrix_NN.llt().solve(v_Nd);
cout << "time use in Cholesky decomposition is " << 1000 * (clock() - time_stt) / (double)CLOCKS_PER_SEC << "ms" << endl;

return 0;
}

```

运行结果：



```

Eigen_1 x
/home/jc/mySLAM/PA2/Eigen_1/cmake-build-debug/Eigen_1
time use in normal inverse is 0.604ms
time use in Qr decomposition is 0.317ms
time use in Cholesky decomposition is 0.018ms
Process finished with exit code 0

```

二、

代码：

```

#include <iostream>
#include <Eigen/Core>
#include <Eigen/Geometry>

int main() {
    Eigen::Quaterniond q1(0.55, 0.3, 0.2, 0.2);
    Eigen::Vector3d t1(0.7, 1.1, 0.2);
    Eigen::Quaterniond q2(-0.1, 0.3, -0.7, 0.2);
    Eigen::Vector3d t2(-0.1, 0.4, 0.8);
    Eigen::Vector3d p1 = Eigen::Vector3d(0.5, -0.1, 0.2);
    Eigen::Vector3d p;
    Eigen::Vector3d p2;

    // Tcw1
    Eigen::Isometry3d Tcw1 = Eigen::Isometry3d::Identity();
    Tcw1.rotate(q1.normalized());
    Tcw1.pretranslate(t1);
    // Tcw * p = p1
    p = Tcw1.inverse() * p1;
    std::cout << "p = " << std::endl;
}

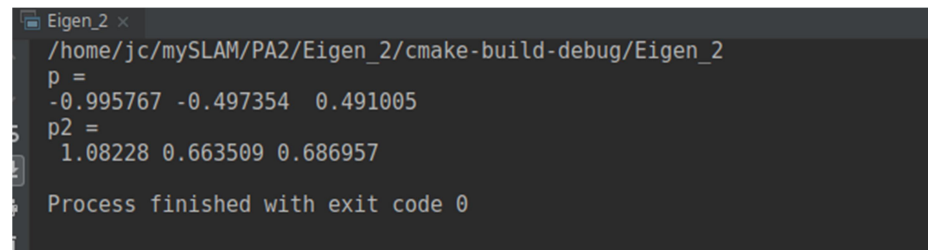
```

```

std::cout<<p.transpose()<<std::endl;
// Tcw2
Eigen::Isometry3d Tcw2 = Eigen::Isometry3d::Identity();
Tcw2.rotate(q2.normalized());
Tcw2.pretranslate(t2);
// Tcw2 * p = p2
p2 = Tcw2 * p;
std::cout<<"p2 = "<<std::endl;
std::cout<<p2.transpose()<<std::endl;
return 0;
}

```

运行结果:



```

Eigen_2 x
/home/jc/mySLAM/PA2/Eigen_2/cmake-build-debug/Eigen_2
p =
-0.995767 -0.497354 0.491005
p2 =
1.08228 0.663509 0.686957
Process finished with exit code 0

```

三、

1. 由 $Ra = a' \rightarrow a = R^{-1}a'$;

$$\begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e_1^T e'_1 & e_1^T e'_2 & e_1^T e'_3 \\ e_2^T e'_1 & e_2^T e'_2 & e_2^T e'_3 \\ e_3^T e'_1 & e_3^T e'_2 & e_3^T e'_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a'_1 \\ a'_2 \\ a'_3 \end{bmatrix} \triangleq Ra'.$$

中, 矩阵可改写为 $\begin{bmatrix} e_1^T \\ e_2^T \\ e_3^T \end{bmatrix}$, 即 R^T , 可以得出 $R^{-1} = R^T$; 即 $R^T R = I$;

$$|R| = |R^T|, |R^T||R| = 1 \rightarrow |R| = 1,$$

2. ε 维度为 3, η 维度为 1

3. 设: $q_1 = (s_1, x_1, y_1, z_1)$, $q_2 = (s_2, x_2, y_2, z_2)$

$$\text{则: } q_1^+ q_2 = \begin{bmatrix} s_1 & -z_1 & y_1 & x_1 \\ z_1 & s_1 & -x_1 & y_1 \\ -y_1 & x_1 & s_1 & z_1 \\ -x_1 & -y_1 & -z_1 & s_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} s_2 \\ x_2 \\ y_2 \\ z_2 \end{bmatrix}$$

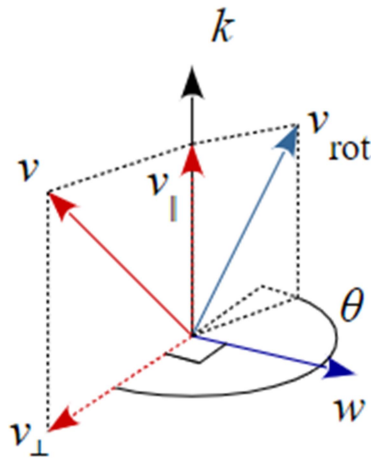
根据矩阵乘法规则与四元数运算法则, 可以计算出该结果等于 $q_1 q_2$ 。

同理: $q_1 q_2 = q_2^\oplus q_1$

本题意义在与将四元数乘法转化为矩阵乘法。

有疑问: $q_1^+ q_2$ 中 q_2 是什么形式? 是矩阵还是四元数? 难道可以推出 $q_1 q_2 = q_2^\oplus q_1^+$, 是否正确? ?

四、



证明：

先考虑对一个向量作旋转，其中 \mathbf{v} 是原向量，三维的单位向量 $\mathbf{k} = [k_x \ k_y \ k_z]^T$ 是旋转轴， θ 是旋转角度， \mathbf{v}_{rot} 是旋转后的向量。

先通过点积得到 \mathbf{v} 在 \mathbf{k} 方向的平行分量 \mathbf{v}_{\parallel} 。

$$\mathbf{v}_{\parallel} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{k})\mathbf{k}$$

再通过叉乘得到与 \mathbf{k} 正交的两个向量 \mathbf{v}_{\perp} 和 \mathbf{w} 。

$$\mathbf{v}_{\perp} = \mathbf{v} - \mathbf{v}_{\parallel} = \mathbf{v} - (\mathbf{v} \cdot \mathbf{k})\mathbf{k} = -\mathbf{k} \times (\mathbf{k} \times \mathbf{v}) \dots\dots\dots (1)$$

$$\mathbf{w} = \mathbf{k} \times \mathbf{v}$$

这样就得到了3个相互正交的向量，如图所示，根据叉乘定义可以得出（此处为难点）：

$$|\mathbf{w}| = |\mathbf{v}_{\perp}| = |\mathbf{v}| \sin \alpha \quad (\alpha \text{ 为 } \mathbf{v} \text{ 与 } \mathbf{k} \text{ 夹角})$$

继而得出：

$$\mathbf{v}_{rot} = \mathbf{v}_{\parallel} + \cos(\theta) \mathbf{v}_{\perp} + \sin(\theta) \mathbf{w} \dots\dots\dots (2)$$

再引入叉积矩阵的概念：记 \mathbf{K} 为向量 $\mathbf{k} = [k_x \ k_y \ k_z]^T$ 的叉积矩阵，则 \mathbf{K} 为一个反对称矩阵：

$$\mathbf{K} = \begin{bmatrix} 0 & -k_z & k_y \\ k_z & 0 & -k_x \\ -k_y & k_x & 0 \end{bmatrix}$$

其有如下性质：

$$\mathbf{k} \times \mathbf{v} = \mathbf{K}\mathbf{v}$$

为了利用该性质，需要将 \mathbf{v}_{rot} 替换为 \mathbf{v} 与 \mathbf{k} 的叉积关系，先根据(1)式做代换：

$$\mathbf{v}_{\parallel} = \mathbf{v} + \mathbf{k} \times (\mathbf{k} \times \mathbf{v}) \dots\dots\dots (3)$$

根据(1)(2)(3)得到：

$$\mathbf{v}_{rot} = \mathbf{v} + \mathbf{k} \times (\mathbf{k} \times \mathbf{v}) - \cos(\theta) \mathbf{k} \times (\mathbf{k} \times \mathbf{v}) + \sin(\theta) \mathbf{k} \times \mathbf{v}$$

根据叉积矩阵的性质：

$$\begin{aligned} \mathbf{v}_{rot} &= \mathbf{v} + (1 - \cos(\theta))\mathbf{K}^2\mathbf{v} + \sin(\theta)\mathbf{K}\mathbf{v} \\ \mathbf{v}_{rot} &= (\mathbf{I} + ((1 - \cos(\theta))\mathbf{K}^2 + \sin(\theta)\mathbf{K}))\mathbf{v} \end{aligned}$$

假设原坐标系基向量矩阵为 B ，旋转后的坐标系基向量矩阵为 C ，那么：

$$BR = C$$

$$BC^{-1} = R$$

将 v ， v_{rot} 替换为 B 、 C ：

$$B = (I + ((1 - \cos(\theta))K^2 + \sin(\theta)K)C$$

同时右乘 C^{-1} ，即为罗德里格斯公式的标准形式。

$$R = I + (1 - \cos(\theta))K^2 + \sin(\theta)K$$

证明完毕。

感想：并不复杂，但要清楚理解叉积及叉积矩阵的含义。

五、

1. 根据第 4 提结果可得提示中的(6)式，设 $q = (s, x, y, z)$

则 $q^{-1} = (s, -x, -y, -z) / (s^2 + x^2 + y^2 + z^2)$

$$q^+ = \begin{bmatrix} s & -z & y & x \\ z & s & -x & y \\ -y & x & s & z \\ -x & -y & -z & s \end{bmatrix}$$

$$q^{-1\oplus} = \begin{bmatrix} s & -z & y & -x \\ z & s & -x & -y \\ -y & x & s & -z \\ x & y & z & s \end{bmatrix}$$

经计算 $q^+ q^{-1\oplus} p$ 的第一行为 0，即 p' 实部为 0

2. 由(6)式易得： $Q = q^+ q^{-1\oplus}$

六、

1. 代码段 17 行，使用了范围 for 循环，实现了类似 foreach 功能，对 vector 容器中每一个 A 对象 a，都打印了 a.index。

2. 代码段 17 行，使用了自动类型推导关键词 auto，编译器会根据上下文情况，确定 auto 变量的真正类型，此处类型为 A。

3. 代码段 16 行，sort 函数第三个参数为 lambda 表达式，这里定义了可调用对象，接受两个 A 类型变量的常量引用，返回是否第一个的 index 属性值小于第二个，由于函数体只有一个 return 语句且没有指定返回类型，表达式将自动推断返回类型为 bool。

4. 代码段 15 行，使用了花括号对容器对象进行列表初始化，更加优雅。

5. 代码段 16 行，使用了 vector 对象的容器迭代器 begin() 和 end()，用来遍历所有元素。