

## 第十二章：基于优化的IMU与视觉信息融合

### 作业思路提示

主讲人 Horizon



- 第一部分：作业完成情况
- 第二部分：作业内容提示

# 作业完成情况

---

- 样例代码修改：

尽量避免多版本代码采用注释区分的情况。

- 雅可比矩阵推导：

没有问题。

- 公式证明：

没有问题。

- 第一部分：作业完成情况
- 第二部分：作业内容提示

# 作业第一题

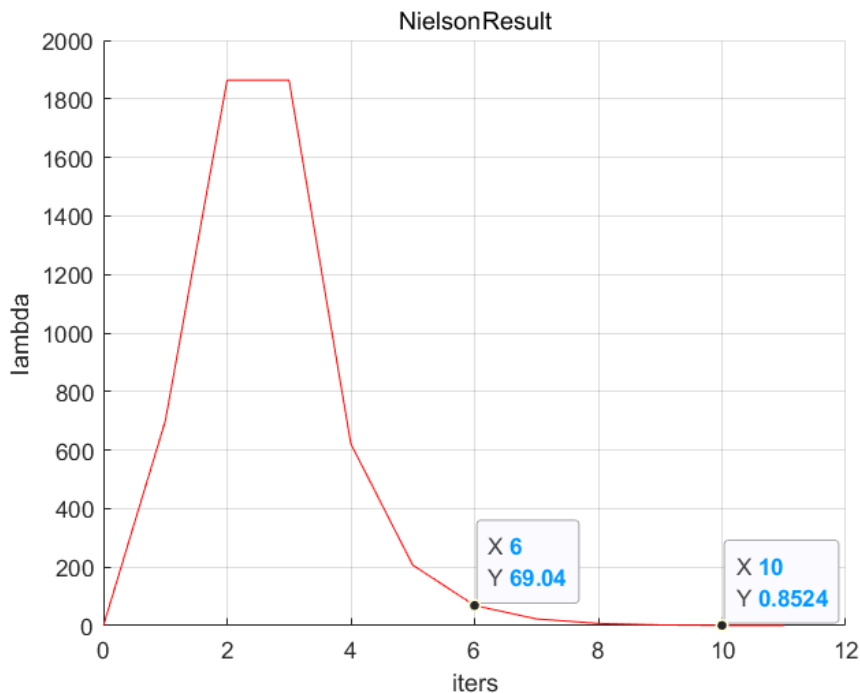
样例代码给出了使用 LM 算法来估计曲线  $y = \exp(ax^2 + bx + c)$  参数  $a, b, c$  的完整过程。

- ◆ 请绘制样例代码中 LM 阻尼因子  $\mu$  随着迭代变化的曲线图；
- ◆ 请将曲线函数改成  $y = ax^2 + bx + c$ ，修改样例代码中残差计算、雅可比计算等函数，完成曲线参数估计；
- ◆ 实现其他更优秀的阻尼因子策略，并给出实验对比（选做，评优秀），策略可参考论文的 4.1.1 节。

# 作业第一题（第一问）

请绘制样例代码中 LM 阻尼因子  $\mu$  随着迭代变化的曲线图。

```
horizon@Horizon-MSI-PC:~/slam_ws/my_slam_code/class
Test CurveFitting start...
iter: 0 , chi= 36048.3 , Lambda= 0.001
iter: 1 , chi= 30015.5 , Lambda= 699.051
iter: 2 , chi= 13421.2 , Lambda= 1864.14
iter: 3 , chi= 7273.96 , Lambda= 1864.17
iter: 4 , chi= 284.409 , Lambda= 621.389
iter: 5 , chi= 107.978 , Lambda= 207.13
iter: 6 , chi= 102.289 , Lambda= 69.0432
iter: 7 , chi= 97.8286 , Lambda= 23.0144
iter: 8 , chi= 93.2756 , Lambda= 7.67147
iter: 9 , chi= 91.5627 , Lambda= 2.55716
iter: 10 , chi= 91.3988 , Lambda= 0.852385
iter: 11 , chi= 91.3959 , Lambda= 0.747288
problem solve cost: 18.8986 ms
makeHessian cost: 13.4792 ms
-----After optimization, we got these parameters
0.942207 2.09414 0.96572
-----ground truth:
1.0, 2.0, 1.0
horizon@Horizon-MSI-PC:~/slam_ws/my_slam_code/class
```



# 作业第一题（第二问）

请将曲线函数改成  $y = ax^2 + bx + c$ ，修改样例代码中残差计算、雅可比计算等函数，完成曲线参数估计。

- ◆ 修改误差计算方法；
- ◆ 修改雅可比矩阵计算方法；
- ◆ 修改样本数据生成方法。

# 作业第一题（第二问）

## ◆ 修改误差计算方法 和雅可比 矩阵计算方法

```
18 // 误差模型 模板参数：观测值维度，类型，连接顶点类型
19 class CurveFittingEdge: public Edge
20 {
21 public:
22     EIGEN_MAKE_ALIGNED_OPERATOR_NEW
23     CurveFittingEdge( double x, double y ): Edge(1,1, std::vector<std::string>{"abc"}) {}
24     x_ = x;
25     y_ = y;
26 }
27 // 计算曲线模型误差
28 virtual void ComputeResidual() override
29 {
30     Vec3 abc = vertices_[0]->Parameters(); // 估计的参数
31     residual_(0) = abc(0) * x_ * x_ + abc(1) * x_ + abc(2) - y_; //构建残差
32 }
33
34 // 计算残差对变量的雅可比
35 virtual void ComputeJacobians() override
36 {
37     Vec3 abc = vertices_[0]->Parameters();
38     Eigen::Matrix<double, 1, 3> jaco_abc; // 误差为1维，状态量 3 个，所以是 1x3 的雅可比矩阵
39     jaco_abc << x_ * x_, x_, 1;
40     jacobians_[0] = jaco_abc;
41 }
42 /// 返回边的类型信息
43 virtual std::string TypeInfo() const override { return "CurveFittingEdge"; }
44 public:
45     double x_,y_; // x 值, y 值为 _measurement
46 };
```



# 作业第一题（第二问）

## ◆ 修改样本数据 生成方法

```
50 double a=1.0, b=2.0, c=1.0;           // 真实参数值
51 int N = 100;                           // 数据点
52 double w_sigma= 0.02;                   // 噪声Sigma值
53
54 std::default_random_engine generator;
55 std::normal_distribution<double> noise(0.,w_sigma);
56
57 // 构建 problem
58 Problem problem(Problem::ProblemType::GENERIC_PROBLEM);
59 shared_ptr< CurveFittingVertex > vertex(new CurveFittingVertex());
60
61 // 设定待估计参数 a, b, c初始值
62 vertex->SetParameters(Eigen::Vector3d (0.,0.,0.));
63 // 将待估计的参数加入最小二乘问题
64 problem.AddVertex(vertex);
65
66 // 构造 N 次观测
67 for (int i = 0; i < N; ++i) {
68
69     double x = i/100.;
70     double n = noise(generator);
71     // 观测 y
72     double y = a*x*x + b*x + c + n;
```

# 作业第一题（第三问）

实现其他更优秀的阻尼因子策略，并给出实验对比（选做，评优秀），策略可参考论文的 4.1.1 节。

## ◆ 第一种策略：

1.  $\lambda_0 = \lambda_o$ ;  $\lambda_o$  is user-specified [5].  
use eq'n (13) for  $\mathbf{h}_{lm}$  and eq'n (16) for  $\rho$   
if  $\rho_i(\mathbf{h}) > \epsilon_4$ :  $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{p} + \mathbf{h}$ ;  $\lambda_{i+1} = \max[\lambda_i/L_{\downarrow}, 10^{-7}]$ ;  
otherwise:  $\lambda_{i+1} = \min[\lambda_i L_{\uparrow}, 10^7]$ ;

# 作业第一题（第三问）

## ◆ 第二种策略：

2.  $\lambda_0 = \lambda_o \max [\text{diag}[\mathbf{J}^T \mathbf{W} \mathbf{J}]]$ ;  $\lambda_o$  is user-specified.

use eq'n (12) for  $\mathbf{h}_{lm}$  and eq'n (15) for  $\rho$

$$\alpha = \left( \left( \mathbf{J}^T \mathbf{W} (\mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}}(\mathbf{p})) \right)^T \mathbf{h} \right) / \left( (\chi^2(\mathbf{p} + \mathbf{h}) - \chi^2(\mathbf{p})) / 2 + 2 \left( \mathbf{J}^T \mathbf{W} (\mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}}(\mathbf{p})) \right)^T \mathbf{h} \right);$$

if  $\rho_i(\alpha \mathbf{h}) > \epsilon_4$ :  $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{p} + \alpha \mathbf{h}$ ;  $\lambda_{i+1} = \max [\lambda_i / (1 + \alpha), 10^{-7}]$ ;

otherwise:  $\lambda_{i+1} = \lambda_i + |\chi^2(\mathbf{p} + \alpha \mathbf{h}) - \chi^2(\mathbf{p})| / (2\alpha)$ ;

# 作业第一题（第三问）

## ◆ 第三种策略：

3.  $\lambda_0 = \lambda_o \max [\text{diag}[\mathbf{J}^\top \mathbf{W} \mathbf{J}]]$ ;  $\lambda_o$  is user-specified [6].  
use eq'n (12) for  $\mathbf{h}_{lm}$  and eq'n (15) for  $\rho$   
if  $\rho_i(\mathbf{h}) > \epsilon_4$ :  $\mathbf{p} \leftarrow \mathbf{p} + \mathbf{h}$ ;  $\lambda_{i+1} = \lambda_i \max [1/3, 1 - (2\rho_i - 1)^3]$ ;  $\nu_i = 2$ ;  
otherwise:  $\lambda_{i+1} = \lambda_i \nu_i$ ;  $\nu_{i+1} = 2\nu_i$ ;

## 作业第二题

公式推导，根据课程知识，完成 F 和 G 中如下两项的推导过程：

$$f_{15} = \frac{\partial \alpha_{b_i b_{k+1}}}{\partial \delta b_k^g} = -\frac{1}{4} \left( R_{b_i b_{k+1}} \left[ \left( a^{b_{k+1}} - b_k^g \right) \right]_{\times} \delta t^2 \right) (-\delta t)$$

$$g_{12} = \frac{\partial \alpha_{b_i b_{k+1}}}{\partial n_k^g} = -\frac{1}{4} \left( R_{b_i b_{k+1}} \left[ \left( a^{b_{k+1}} - b_k^a \right) \right]_{\times} \delta t^2 \right) \left( \frac{1}{2} \delta t \right)$$

# 作业第二题

$$f_{15} = \frac{\partial \alpha_{b_i b_{k+1}}}{\partial \delta b_k^a} = \frac{\partial \frac{1}{2} a \delta t^2}{\partial \delta b_k^a}$$

消除无关项

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \frac{\partial \left[ g_{b_i b_k} \otimes \left[ \frac{1}{2} w \delta t \right] (a^{b_{k+1}} - b_k^a) \right]}{\partial \delta b_k^a}$$

四元数变换为旋转矩阵

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \frac{\partial \left[ R_{b_i b_k} \exp([w \delta t]_x) (a^{b_{k+1}} - b_k^a) \right]}{\partial \delta b_k^a}$$

变换为求极限形式，在w中的  $b_k^a$  项上增加扰动  $(+\delta b_k^a)$

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta b_k^a \rightarrow 0} \frac{R_{b_i b_k} \exp([w - \delta b_k^a]_x \delta t) (a^{b_{k+1}} - b_k^a) - R_{b_i b_k} \exp([w]_x \delta t) (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\delta b_k^a}$$

$\exp([Y + \Delta Y]_x) \approx \exp([Y]_x) \exp([J_Y(Y) \Delta Y]_x)$

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta b_k^a \rightarrow 0} \frac{\left\{ R_{b_i b_k} \exp([w \delta t]_x) \exp([J_r(w \delta t) \cdot (-\delta b_k^a \delta t)]_x) - R_{b_i b_k} \exp([w \delta t]_x) \right\} (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\delta b_k^a}$$

$\exp(A) \approx I + A$

$$\approx \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta b_k^a \rightarrow 0} \frac{\left\{ R_{b_i b_k} \exp([w \delta t]_x) (I + [-J_r(w \delta t) \delta b_k^a \delta t]_x) - R_{b_i b_k} \exp([w \delta t]_x) \right\} (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\delta b_k^a}$$

合并同类项

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta b_k^a \rightarrow 0} \frac{R_{b_i b_k} \exp([w \delta t]_x) [-J_r(w \delta t) \delta b_k^a \delta t]_x (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\delta b_k^a}$$

$[a]_x b = -[b]_x a$

# 作业第二题

$$\approx \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta b_k^a \rightarrow 0} \frac{\{ R_{b|b_k} \exp([w \delta t]_x) (I + [-J_r(w \delta t) \delta b_k^a \delta t]_x) - R_{b|b_k} \exp([w \delta t]_x) \}}{\delta b_k^a} (a^{b_{k+1}} - b_k^a) \quad \swarrow$$

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta b_k^a \rightarrow 0} \frac{R_{b|b_k} \exp([w \delta t]_x) [-J_r(w \delta t) \delta b_k^a \delta t]_x (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\delta b_k^a} \quad \swarrow \text{合并同类项}$$

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta b_k^a \rightarrow 0} \frac{-R_{b|b_k} \exp([w \delta t]_x) [a^{b_{k+1}} - b_k^a]_x (-J_r(w \delta t) \delta b_k^a \delta t)}{\delta b_k^a} \quad \swarrow [a]_x b = -[b]_x a$$

$$= \frac{1}{4} R_{b|b_k} \exp([w \delta t]_x) [a^{b_{k+1}} - b_k^a]_x J_r(w \delta t) \delta t^3 \quad \swarrow \text{消元 } \delta b_k^a \text{ 并求极限}$$

$$= \frac{1}{4} R_{b|b_{k+1}} [a^{b_{k+1}} - b_k^a]_x J_r(w \delta t) \delta t^3 \quad \swarrow R_{b|b_{k+1}} = R_{b|b_k} \exp([w \delta t]_x), \text{ 且 } \mathcal{R}_{b|b_{k+1}} = \mathcal{R}_{b|b_k} \otimes \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} w \delta t \end{bmatrix}$$

$$\approx \frac{1}{4} R_{b|b_{k+1}} [a^{b_{k+1}} - b_k^a]_x \delta t^3 \quad \swarrow \text{取 } J_r(w \delta t) \text{ 约等于 } I$$

# 作业第二题

$$g_{12} = \frac{\partial \alpha_{b, b_{k+1}}}{\partial \delta n_k^a} = \frac{\partial \frac{1}{2} a \delta t^2}{\partial \delta n_k^a}$$

消除无关项

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \frac{\partial \left[ g_{b b_k} \otimes \left[ \frac{1}{2} w \delta t \right] (a^{b_{k+1}} - b_k^a) \right]}{\partial \delta n_k^a}$$

四元数变换为旋转矩阵

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \frac{\partial \left[ R_{b b_k} \exp([w \delta t]_x) (a^{b_{k+1}} - b_k^a) \right]}{\partial \delta n_k^a}$$

变换为求极限形式，在  $w$  中的  $n_k^a$  项上增加扰动  $(+\delta n_k^a)$

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta n_k^a \rightarrow 0} \frac{R_{b b_k} \exp([w + \frac{1}{2} \delta n_k^a]_x \delta t) (a^{b_{k+1}} - b_k^a) - R_{b b_k} \exp([w]_x \delta t) (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\delta n_k^a}$$

$\exp([Y + \Delta Y]_x) \approx \exp([Y]_x) \exp([J_r(Y) \Delta Y]_x)$

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta n_k^a \rightarrow 0} \frac{\left\{ R_{b b_k} \exp([w \delta t]_x) \exp([J_r(w \delta t) \cdot \frac{1}{2} \delta n_k^a \delta t]_x) - R_{b b_k} \exp([w \delta t]_x) \right\} (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\delta n_k^a}$$

$\exp(A) \approx I + A$

$$\approx \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta n_k^a \rightarrow 0} \frac{\left\{ R_{b b_k} \exp([w \delta t]_x) (I + [\frac{1}{2} J_r(w \delta t) \delta n_k^a \delta t]_x) - R_{b b_k} \exp([w \delta t]_x) \right\} (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\delta n_k^a}$$

合并同类项

$$= \frac{1}{4} \delta t^2 \lim_{\delta n_k^a \rightarrow 0} \frac{R_{b b_k} \exp([w \delta t]_x) [\frac{1}{2} J_r(w \delta t) \delta n_k^a \delta t]_x (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\delta n_k^a}$$

$[a]_x b = -[b]_x a$



# 作业第二题

$$\approx \frac{1}{4} \Delta t^2 \lim_{\Delta n_k^a \rightarrow 0} \frac{\{ R_{b|b_k} \exp([w \Delta t]_x) (I + [\frac{1}{2} J_r(w \Delta t) \Delta n_k^a \Delta t]_x) - R_{b|b_k} \exp([w \Delta t]_x) \} (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\Delta n_k^a}$$

$\exp(x) \approx 1 + x$

$$= \frac{1}{4} \Delta t^2 \lim_{\Delta n_k^a \rightarrow 0} \frac{R_{b|b_k} \exp([w \Delta t]_x) [\frac{1}{2} J_r(w \Delta t) \Delta n_k^a \Delta t]_x (a^{b_{k+1}} - b_k^a)}{\Delta n_k^a}$$

合并同类项

$$= \frac{1}{4} \Delta t^2 \lim_{\Delta n_k^a \rightarrow 0} \frac{-R_{b|b_k} \exp([w \Delta t]_x) [a^{b_{k+1}} - b_k^a]_x \cdot \frac{1}{2} J_r(w \Delta t) \Delta n_k^a \Delta t}{\Delta n_k^a}$$

$[a]_x b = -[b]_x a$

$$= -\frac{1}{8} R_{b|b_k} \exp([w \Delta t]_x) [a^{b_{k+1}} - b_k^a]_x J_r(w \Delta t) \Delta t^3$$

消元  $\Delta n_k^a$  并求极限

$$\approx -\frac{1}{8} R_{b|b_{k+1}} [a^{b_{k+1}} - b_k^a]_x J_r(w \Delta t) \Delta t^3$$

$R_{b|b_{k+1}} = R_{b|b_k} \exp([w \Delta t]_x)$ , 正如  $\mathcal{G}_{b|b_{k+1}} = \mathcal{G}_{b|b_k} \otimes \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} w \Delta t \end{bmatrix}$

$$\approx -\frac{1}{8} R_{b|b_{k+1}} [a^{b_{k+1}} - b_k^a]_x \Delta t^3$$

取  $J_r(w \Delta t)$  约等于  $I$

## 作业第三题

根据课程知识，证明 LM 方法求解增量的公式：

$$\Delta x_{lm} = - \sum_{j=1}^n \frac{v_j^T F'^T}{\lambda_j + \mu} v_j$$

# 作业第三题

求证 LM 方法的解为  $\Delta x = - \sum_{j=1}^m \frac{v_j^T F'(x)^T}{\lambda_j + \mu} v_j$ ，证明过程如下：

考虑最小二乘问题  $\Delta x = \arg \min_{\Delta x} F(x + \Delta x)$

$$= \arg \min_{\Delta x} \frac{1}{2} \|f(x + \Delta x)\|^2$$

$$= \arg \min_{\Delta x} \frac{1}{2} \|f(x) + J \Delta x\|^2$$

$$= \arg \min_{\Delta x} \left\{ \frac{1}{2} f^T(x) f(x) + \Delta x^T J^T f(x) + \frac{1}{2} \Delta x^T J^T J \Delta x \right\}$$

可得  $F(x) = \frac{1}{2} f^T(x) f(x)$ ， $F'(x) = (J^T f(x))^T$ ， $F''(x) \approx J^T J$

$F'(x)^T \in \mathbb{R}^{m \times 1}$  是列向量

令  $\partial F(x + \Delta x) / \partial \Delta x = 0$ ，并加入阻尼因子  $\mu$ ，可得 LM 方法的增量方程  $(J^T J + \mu I) \Delta x = -J^T f(x)$

# 作业第三题

对矩阵  $J^T J$  进行特征值分解得  $J^T J = V \Lambda V^T = [v_1 \ v_2 \ \dots \ v_m] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1^T \\ v_2^T \\ \vdots \\ v_m^T \end{bmatrix}$

$$= v_1 \lambda_1 v_1^T + v_2 \lambda_2 v_2^T + \dots + v_m \lambda_m v_m^T, \text{ 其中对 } i=1, \dots, m \text{ 都有 } v_i \lambda_i v_i^T \in \mathbb{R}^{m \times m}$$

其中,  $\lambda_i \in \mathbb{R}^{1 \times 1}$  为  $J^T J$  的第  $i$  个特征值,  $v_i \in \mathbb{R}^{m \times 1}$  为对应的特征向量, 且  $V V^T = V^T V = I$

则  $J^T J + \mu I = V \Lambda V^T + \underbrace{V V^T \mu I V V^T}_{\rightarrow V^T \mu I V = \mu V^T I V = \mu I} = V(\mu I) V^T$

$$= V \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_m \end{bmatrix} V^T + V \begin{bmatrix} \mu & & \\ & \mu & \\ & & \ddots \\ & & & \mu \end{bmatrix} V^T$$

$$= [v_1 \ v_2 \ \dots \ v_m] \begin{bmatrix} \lambda_1 + \mu & & \\ & \lambda_2 + \mu & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_m + \mu \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1^T \\ v_2^T \\ \vdots \\ v_m^T \end{bmatrix} = V \Lambda' V^T$$

$\Lambda'$  合并后的特征值对角阵

# 作业第三题

将  $\Lambda' = V^T(J^T J + \mu I)V$ , 以及  $F'(x) = (J^T f(x))^T$  代入增量方程  $(J^T J + \mu I)\Delta x = -J^T f(x)$  得

$$V^T(J^T J + \mu I)V \cdot \underbrace{V^T \Delta x}_I = -V^T F'(x)^T \Rightarrow \boxed{\Lambda'}(V^T \Delta x) = -V^T F'(x)^T$$

左右同时左乘  $\Lambda'^{-1}$

到此为止

$$\Rightarrow V^T \Delta x = -\Lambda'^{-1} V^T F'(x)^T$$

左右同时左乘  $V$

$$\Rightarrow \underbrace{I \Delta x}_{VV^T = I} = -V \Lambda'^{-1} V^T F'(x)^T$$

$$= - [v_1 \ v_2 \ \dots \ v_m] \begin{bmatrix} \lambda_1 + \mu & & & \\ & \lambda_2 + \mu & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_m + \mu \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} v_1^T \\ v_2^T \\ \vdots \\ v_m^T \end{bmatrix} F'(x)^T$$

$$= - \left\{ \sum_{j=1}^m \frac{v_j v_j^T}{\lambda_j + \mu} \right\} F'(x)^T, \quad \frac{v_j v_j^T}{\lambda_j + \mu} \in \mathbb{R}^{m \times m}, \quad F'(x)^T \in \mathbb{R}^{m \times 1}$$

$$\Delta x_{lm} = - \sum_{j=1}^n \frac{v_j^T F'^T}{\lambda_j + \mu} v_j$$

$$= - \sum_{j=1}^m \frac{v_j v_j^T F'(x)^T}{\lambda_j + \mu}$$



深蓝学院  
shenlanxueyuan.com

感谢各位聆听 !  
Thanks for Listening

