## 关于两种正定修正的补充说明

问题:已知A为对称不充分正定矩阵,对A做适当的修正使修正后的矩阵 $\tilde{A}$ 充分正定。这里充分正定要求A的最小特征值 $\lambda_{\min}$ 满足 $\lambda_{\min} \geq \delta > 0$ , $\delta > 0$ 是一个显著大于机器精度的正数。

## 基于特征分解的修正

对A做谱分解:

$$A = Q\Lambda Q^T$$
,

其中Q是正交阵, $\Lambda$ 是对角阵,且对角元 $\lambda_i, i=1,2,\cdots,n$ ,是A全部特征值。由于A不充分正定,故存在 $\lambda_i<\delta$ ,现令

$$au_i = egin{cases} 0, & \lambda_i \geq \delta, \ \delta - \lambda_i, & \lambda_i < \delta. \end{cases}$$

若令

$$\Delta A = Q \operatorname{diag}(\tau_i) Q^T$$
,

则 $\Delta A$ 是使 $\tilde{A} = A + \Delta A$ 满足 $\lambda_{\min} > \delta$ 的Frobenius范数最小的修正项;

• 若令 $\tau = \max(0, \delta - \lambda_{\min}(A))$ , 则

$$\Delta A = \tau I$$

则 $\Delta A$ 是使 $\tilde{A}=A+\Delta A$ 满足 $\lambda_{\min}\geq\delta$ 的Euclidean范数(欧氏范数、2范数)最小的修正项.

基于谱分解的修正的优点是 $\tilde{A}$ 的特征分解(特征值、特征向量)和A很接近。但 $\tilde{A}$ 和A形式上并不接近。

## 基于Cholesky分解的修正

对 $A做LDL^T$ 型Cholesky分解,则对比 $MM^T$ 型分解,有

$$M = LD^{\frac{1}{2}}$$

现令 $\delta, \beta > 0$ ,则算法(Matlab伪):

```
for j = 1:n
    C(j,j) = A(j,j)-sum(d(1:j-1)'.*L(j,1:j-1).^2);
    theta = 0;
    for i = j+1:n
        C(i,j) = A(i,j)-sum(d(1:j-1)'.*L(i,1:j-1).*L(j,1:j-1));
        if theta < abs(C(i,j))
            theta = abs(C(i,j));
        end
end
d(j) = max([abs(C(j,j)), (theta/beta)^2, \delta]);
for i = j+1:n
        L(i,j) = C(i,j)/d(j);
end
L(j,j) = 1.0;</pre>
```

end
D=diag(d);

## 满足

 $ilde{A} = LDL^T$ 正定,且有

$$d_j \geq \delta, |m_{ij}| \leq eta, j=1,2,\cdots,n, i=j+1,\cdots,n.$$

这种修正的特点是 $\tilde{A}$ 形式上和A接近,但二者特征分解相去甚远。