第三章 电力系统潮流分析与计算 (Power Flow Analysis and Calculation)

潮流分析的计算机解法

问题

- 1、计算机解法是如何发展的? (方法和工具发展)
- 2、如何构造和理解GAUSS迭代法?
- 3、如何构造和理解N-R法? (重要!)
- 4、如何理解PQ分解法的机理? (重要!)

§1 潮流计算机解法的发展史

- 1956,基于Y的Gauss迭代法,原理和编程简单, 内存需求少,但算法收敛性较差。
- 1960, 基于Z的Gauss迭代法, 收敛性较好, 但内 存占用大大增加, 限制了解题规模。
- 60年代,具有二阶收敛性的Newton Raphson 法受到广泛关注,但计算量大。
- 60年代中后期, Tinney在N-R法中引入稀疏技术 ,计算量大大降低,成为基本算法 (重点)
- 1974 Stott在大量实践的基础上,基于PQ解耦性 提出了PQ分解法,计算速度大大加快,可以应用 于在线系统 (重点)

§2 GAUSS法

一、迭代格式构造

$$f(x)=0$$
 如果你是"先知"?



$$f(x^{(0)}) = 0$$



我们怎么做?
$$x = g(x)$$
 $g(x) = x + f(x)$

$$g(x) = x + f(x)$$

也猜一个初值: $x^{(0)}$

如果 $x^{(0)} = g(x^{(0)})$ 解得到了!

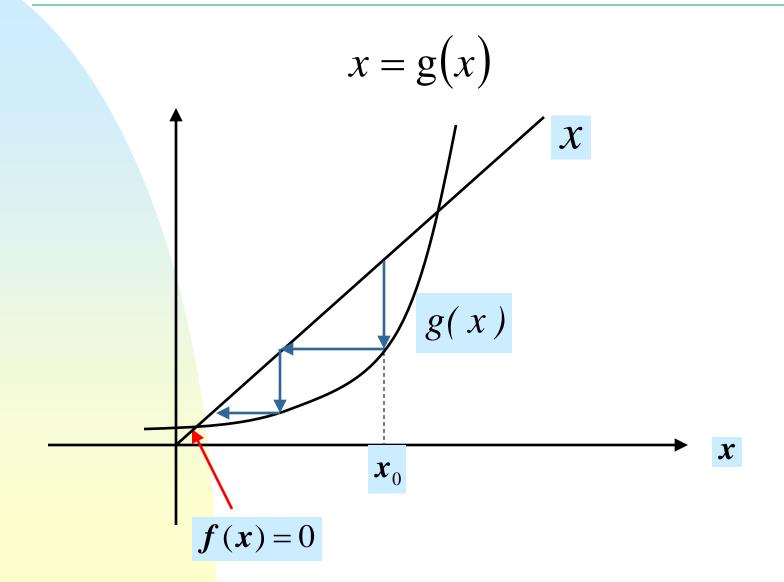
否则: $x^{(r+1)} = g(x^{(r)})$

 $\frac{|x^{(r+1)}-x^{(r)}|<\varepsilon$,则收敛,求得真解。

GAUSS法 (雅可比迭代法)

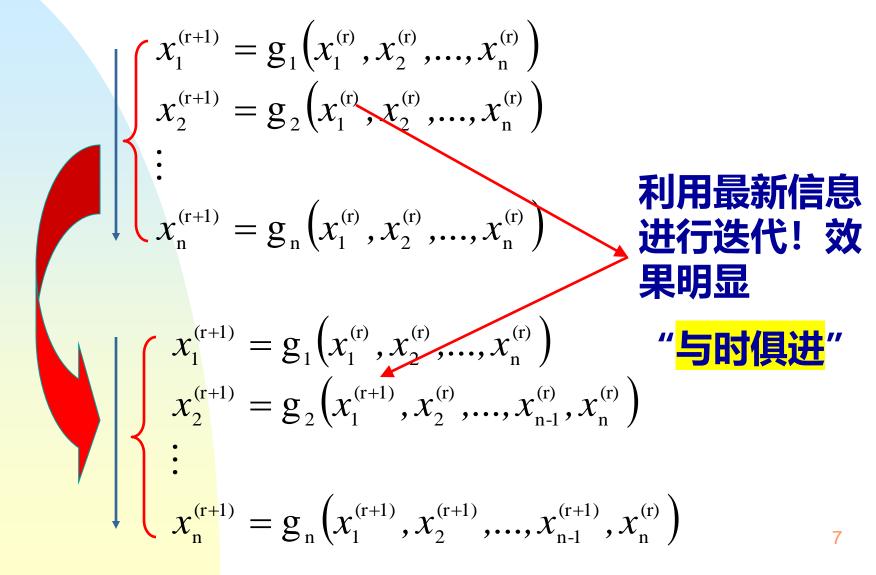
迭代格式g不唯一。 简单迭代格式:收敛性较差。

二、几何解释



三、收敛性改善:GAUSS-SEIDEL迭

代法



四、基于Y阵的Gauss法

$$\begin{bmatrix} Y_n & Y_s \\ Y_s^T & Y_{ss} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \dot{U}_n \\ \dot{U}_s \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \dot{I}_n \\ \dot{I}_s \end{bmatrix} \longrightarrow Y_n \dot{U}_n + Y_s \dot{U}_s = \dot{I}_n$$

L 严格下三角针

D 对角阵

U严格上三角阵

$$\dot{U}_n = D^{-1} \left(\dot{I}_n - Y_s \dot{U}_s - L \dot{U}_n - U \dot{U}_n \right)$$

Gauss-Seidel 迭代:

$$\dot{U}_{i}^{(r+1)} = \frac{1}{Y_{ii}} \left(\frac{S_{i}}{S_{i}^{(r)}} - Y_{is} \dot{U}_{s} - \sum_{j=1}^{i-1} Y_{ij} \dot{U}_{j}^{(r+1)} - \sum_{j=i+1}^{n-1} Y_{ij} \dot{U}_{j}^{(r)} \right)$$

存储量少,但收敛性差(why?),上百次也不一定收敛®

五、基于Z阵的Gauss法

平衡节点电压给定:
$$Y_n \dot{U}_n = \dot{I}_n - Y_s \dot{U}_s$$

$$\dot{U}_n = \tilde{Z}_n \left(\dot{I}_n - Y_s \dot{U}_s \right), \quad \tilde{Z}_n = \mathbf{Y}_n^{-1}$$

$$\dot{U}_{i}^{(r+1)} = \sum_{j=1}^{n-1} \widetilde{Z}_{ij} \begin{pmatrix} \frac{s}{S_{j}} \\ \frac{s}{s} \end{pmatrix} Y_{js} \dot{U}_{s}$$

Gauss迭代法

_Gauss-Seidel迭代

$$=\sum_{j=1}^{i-1} \widetilde{Z}_{ij} \frac{S_{j}}{U_{j}} + \sum_{j=i}^{n-1} \widetilde{Z}_{ij} \frac{S_{j}}{U_{j}} - \sum_{j=1}^{n-1} \widetilde{Z}_{ij} Y_{js} \dot{U}_{s}$$

存储量大,但收敛性改善

六、关于Gauss法的讨论

- (1) Y法收敛性差,Z法收敛性好
- (2) Y法省内存,每步迭代计算量少,Z法占内存多,每步迭代计算量大。
- (3) PV节点处理难,迭代中改变Q值以满足V 给定的要求。

扩展阅读:基于Gauss法的图计算

- 王之伟 《Graph Based Next Generation Energy Management System》, 紫金 论电 2018年8月
- 王迪 《图计算技术在电网分析计算中的应用研究》,清华大学硕士论文,2018

§3 Newton - Raphson法 (N-R法)

$$f(x) = 0$$
 "先知"怎么做?

我们怎么做?

也猜一个初值: $x^{(0)}$

如果 $f(x^{(0)})=0$,解得到了!

否则,找逼近真解的修正量: $\Delta x^{(0)}$

修正量该是多少呢?

若真解为 x^* ,我们希望: $x^{(0)} + \Delta x^{(0)} = x^*$

即希望: $f(x^{(0)} + \Delta x^{(0)}) = 0$

一、解非线性代数方程组的N-R法

按台劳级数在 $x^{(0)}$ 处展开,取线性部分:

$$f(x^{(0)}) + \frac{\partial f}{\partial x} \bigg|_{0} \Delta x^{(0)} = 0$$

矩阵形式 (修正方程):

$$\begin{bmatrix} f_{1}(X^{(0)}) \\ f_{2}(X^{(0)}) \\ \vdots \\ f_{n}(X^{(0)}) \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} \frac{\partial f_{1}}{\partial x_{1}} \\ \frac{\partial f_{2}}{\partial x_{1}} \\ \vdots \\ \frac{\partial f_{n}}{\partial x_{n}} \\ \frac{\partial f_{2}}{\partial x_{2}} \\ \vdots \\ \frac{\partial f_{n}}{\partial x_{n}} \end{bmatrix}_{0} \cdots \frac{\partial f_{1}}{\partial x_{n}} \Big|_{0} \begin{bmatrix} \Delta x_{1} \\ \Delta x_{2} \\ \vdots \\ \frac{\partial f_{n}}{\partial x_{n}} \\ \vdots \\ \frac{\partial f_{n}}{\partial x_{n}} \end{bmatrix}_{0} \cdots \frac{\partial f_{n}}{\partial x_{n}} \Big|_{0} \begin{bmatrix} \Delta x_{1} \\ \Delta x_{2} \\ \Delta x_{2} \\ \vdots \\ \Delta x_{n} \end{bmatrix}_{0} \cdots \frac{\partial f_{n}}{\partial x_{n}} \Big|_{0} \begin{bmatrix} \Delta x_{1} \\ \Delta x_{2} \\ \Delta x_{2} \\ \vdots \\ \Delta x_{n} \end{bmatrix}_{0} \cdots \frac{\partial f_{n}}{\partial x_{n}} \Big|_{0} \begin{bmatrix} \Delta x_{1} \\ \Delta x_{2} \\ \Delta x_{2} \\ \vdots \\ \Delta x_{n} \end{bmatrix}_{0} \cdots \frac{\partial f_{n}}{\partial x_{n}} \Big|_{0} \begin{bmatrix} \Delta x_{1} \\ \Delta x_{2} \\ \Delta x_{2} \\ \vdots \\ \Delta x_{n} \end{bmatrix}_{0} \cdots \frac{\partial f_{n}}{\partial x_{n}} \Big|_{0} \cdots \frac{\partial f_{n}}{\partial$$

误差向量

Jacobi矩阵

修正向量

一、解非线性代数方程组的N-R法

缩写为: $f(X^{(0)}) = -J^{(0)}\Delta X^{(0)}$

解上述修正方程(线性代数方程组),得: $\Delta X^{(0)}$

修正: $X^{(1)} = X^{(0)} + \Delta X^{(0)}$

完成一次迭代计算!

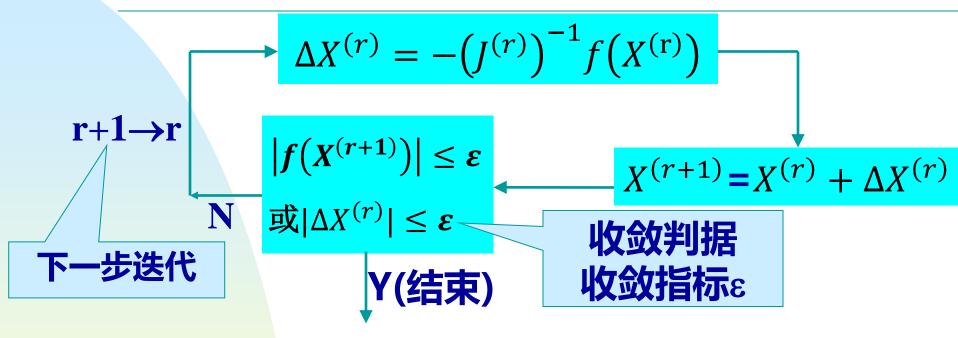
第r次迭代的修正方程为:

第r次迭代 修正向量

$$f(X^{(r)}) = -J^{(r)}\Delta X^{(r)}$$

第r次迭代 误差向量 第r次迭代Jacobi矩阵(每次都要更新)

N-R法迭代格式及特点



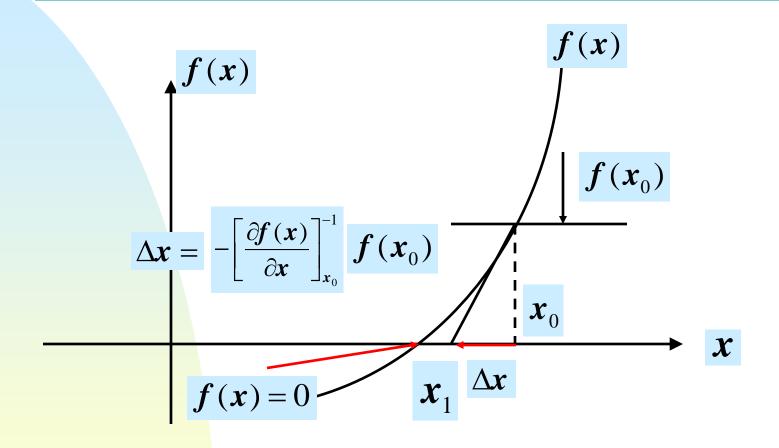
特点:转化为多次线性方程组的迭代求解

每次重新计算 $J(x^{(r)})$,求逆(计算量大!)

二阶收敛性(收敛性好!)

初值 $x^{(0)}$ 离真解 x^* 越近越好

N-R法几何解释



二、潮流计算的N-R法(直角坐标) 1、潮流方程形式

• 未知状态数2(n-1)个,需2(n-1)个潮流方程参与迭代,节点:PQ(n-1-r个)、PV(r个)

PQ节点:
$$\begin{cases} \Delta P_i = P_i^{SP} - (e_i a_i + f_i b_i) = 0 \\ \Delta Q_i = Q_i^{SP} - (f_i a_i - e_i b_i) = 0 \end{cases}$$
 i=1, ...,n-1-r

PV节点:
$$\begin{cases} \Delta P_i = P_i^{SP} - (e_i a_i + f_i b_i) = 0 \\ \Delta U_i^2 = (U_i^{SP})^2 - (e_i^2 + f_i^2) = 0 \end{cases}$$
 i=n-r, ...,n-1

$$a_{i} = \sum_{j=1}^{n} (G_{ij}e_{j} - B_{ij}f_{j})$$
 $b_{i} = \sum_{j=1}^{n} (G_{ij}f_{j} + B_{ij}e_{j})$

2、修正方程

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \Delta P \\ \Delta Q \\ \Delta U^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} P^{sp} - P(e, f) \\ Q^{sp} - Q(e, f) \\ (U^{sp})^2 - e^2 - f^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{n} - \mathbf{1} \\ \mathbf{n} - \mathbf{1} \\ \mathbf{n} - \mathbf{1} - \mathbf{r} \\ \mathbf{n} - \mathbf{1} - \mathbf{r} \end{bmatrix}$$

$$f(X^{(r)}) = -J^{(r)} \Delta X^{(r)} \longrightarrow \begin{bmatrix} \Delta P \\ \Delta Q \\ \Delta U^2 \end{bmatrix} = -\begin{bmatrix} \frac{\partial \Delta P}{\partial e^T} & \frac{\partial \Delta P}{\partial f^T} \\ \frac{\partial \Delta Q}{\partial e^T} & \frac{\partial \Delta Q}{\partial f^T} \\ \frac{\partial \Delta U^2}{\partial e^T} & \frac{\partial \Delta U^2}{\partial f^T} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta e \\ \Delta f \end{bmatrix}$$

3. JEFF
$$\Delta P_i = P_i^{sp} - (e_i a_i + f_i b_i) = 0 \quad a_i = \sum_{j=1}^n (G_{ij} e_j - B_{ij} f_j)$$

$$\Delta Q_i = Q_i^{sp} - (f_i a_i - e_i b_i) = 0 \quad b_i = \sum_{j=1}^n (G_{ij} f_j + B_{ij} e_j)$$

$$J = \begin{bmatrix} \frac{\partial \Delta P}{\partial e^{T}} & \frac{\partial \Delta P}{\partial f^{T}} \\ \frac{\partial \Delta Q}{\partial e^{T}} & \frac{\partial \Delta Q}{\partial f^{T}} \\ \frac{\partial \Delta U^{2}}{\partial e^{T}} & \frac{\partial \Delta U^{2}}{\partial f^{T}} \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} n-1 & n-1 \\ H & N \\ M & L \\ n-1-r \\ R & S \end{bmatrix} \begin{matrix} n-1 \\ r \\ r \end{bmatrix}$$



$$\begin{bmatrix} H & N \\ M & L \\ R & S \end{bmatrix} \begin{array}{c} n-1 \\ n-1-r \\ r \end{bmatrix}$$

各子块元素,会推导!

$$H_{ii} = \frac{\partial \Delta P_{i}}{\partial e_{i}} = -a_{i} - (G_{ii}e_{i} + B_{ii}f_{i})$$

$$N_{ii} = \frac{\partial \Delta P_{i}}{\partial f_{i}} = -b_{i} + (B_{ii}e_{i} - G_{ii}f_{i})$$

$$N_{ij} = \frac{\partial \Delta P_{i}}{\partial f_{j}} = -B_{ij}e_{i} - G_{ij}f_{i}$$

$$N_{ij} = \frac{\partial \Delta P_{i}}{\partial f_{j}} = B_{ij}e_{i} - G_{ij}f_{i}$$
18

$$N_{ii} = \frac{\partial \Delta P_{i}}{\partial f_{i}} = -b_{i} + (B_{ii}e_{i} - G_{ii}f_{i})$$

$$N_{ij} = \frac{\partial \Delta P_i}{\partial f_i} = B_{ij} e_i - G_{ij} f$$

J矩阵

$$\Delta P_{i} = P_{i}^{sp} - (e_{i}a_{i} + f_{i}b_{i}) = 0 a_{i} = \sum_{j=1}^{n} (G_{ij}e_{j} - B_{ij}f_{j})$$

$$\Delta Q_{i} = Q_{i}^{sp} - (f_{i}a_{i} - e_{i}b_{i}) = 0 b_{i} = \sum_{j=1}^{n} (G_{ij}f_{j} + B_{ij}e_{j})$$

$$M_{ii} = \frac{\partial \Delta Q_{i}}{\partial e_{i}} = b_{i} + (B_{ii}e_{i} - G_{ii}f_{i})$$

$$L_{ii} = \frac{\partial \Delta Q_{i}}{\partial f_{i}} = -a_{i} + (G_{ii}e_{i} + B_{ii}f_{i})$$

$$M_{ij} = \frac{\partial \Delta Q_{i}}{\partial e_{j}} = B_{ij}e_{i} - G_{ij}f_{i} = N_{ij}$$

$$L_{ii} = \frac{\partial \Delta Q_{i}}{\partial f_{i}} = -a_{i} + (G_{ii}e_{i} + B_{ii}f_{i})$$

$$L_{ij} = \frac{\partial \Delta Q_{i}}{\partial f_{j}} = G_{ij}e_{i} + B_{ij}f_{i} = -H_{ij}$$

$$\Delta U_i^2 = (U_i^{SP})^2 - (e_i^2 + f_i^2) = 0$$

$$R_{ii} = \frac{\partial \Delta U_{i}^{2}}{\partial e_{i}} = -2e_{i}$$

$$S_{ii} = \frac{\partial \Delta U_{i}^{2}}{\partial f_{i}} = -2f_{i}$$

$$S_{ij} = \frac{\partial \Delta U_{i}^{2}}{\partial f_{j}} = 0$$

$$S_{ij} = \frac{\partial \Delta U_{i}^{2}}{\partial f_{j}} = 0$$

J矩阵 (特点)

- 2 (n-1) 阶方阵;
- 不对称, 各元素在迭代时变化, 计算量大。 (编程技巧!)
- 子块与Y对应, 也是稀疏的, 稀疏技术

5、程序步骤(研究专题)

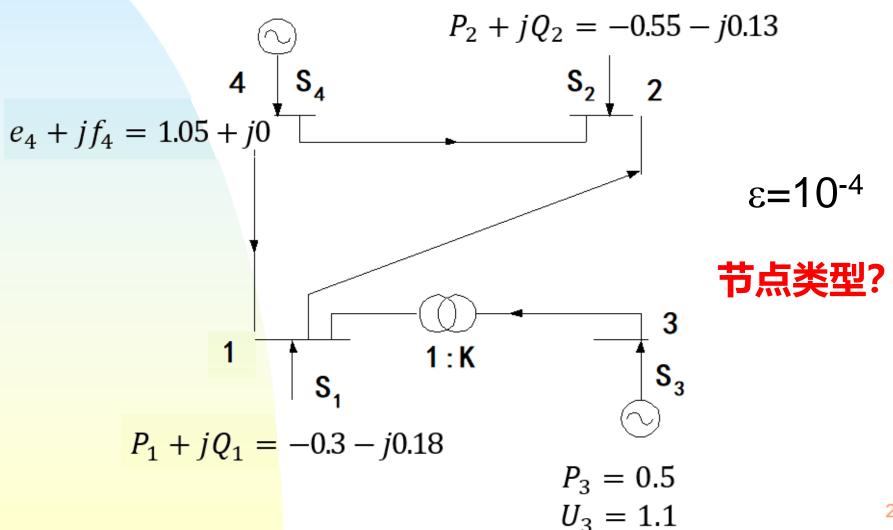
- ① 设电压初值: e⁽⁰⁾, f⁽⁰⁾
- ② 求误差: $\Delta P^{(0)}, \Delta Q^{(0)}, \Delta U^{2(0)}$
- ③ 置迭代次数: r=0
- **④** 求: $I^{(r)}$
- ⑤ 解修正方程,求: $\Delta e^{(r)}, \Delta f^{(r)}$
- ⑥修正: $e^{(r+1)} = e^{(r)} + \Delta e^{(r)}$, $f^{(r+1)} = f^{(r)} + \Delta f^{(r)}$
- 7 求: $\Delta P^{(r+1)}, \Delta Q^{(r+1)}, \Delta U^{2(r+1)}$
- ⑧ 检验收敛 $\Delta P^{(r+1)}$, $\Delta Q^{(r+1)}$ $< \varepsilon$

如不收敛, 返④迭代; 如收敛, 求平衡节点功率、 PV节点Q、支路功率和损耗(检查潮流约束) 21

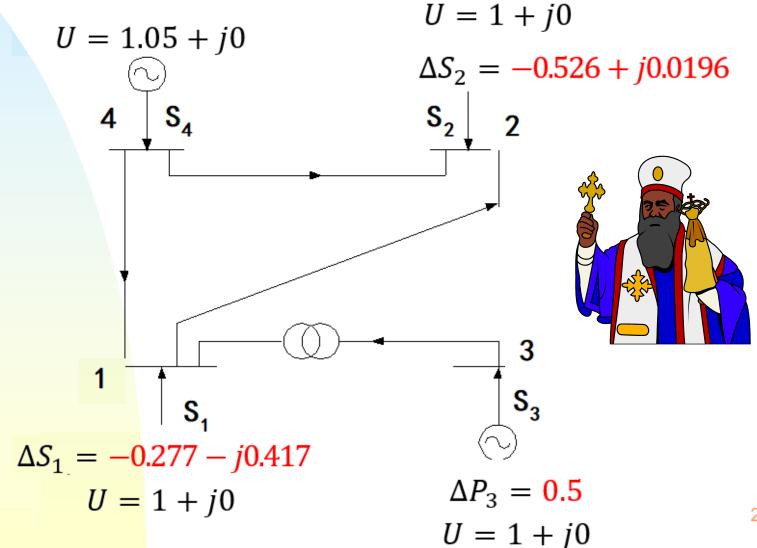
编程说明

```
初值严格,一般取 e_i^{(0)} = 1, f_i^{(0)} = 0 (标幺制好处) \varepsilon一般可取10<sup>-3</sup>~10<sup>-5</sup> (太大太小?) J^{(r)}及求逆计算量大,但收敛快,一般迭代6~7次 PV和PQ节点转化(不满足约束条件时)(思考:此时什么会发生变化?怎么处理?)
```

6、N-R法算例 (四节点系统——网络+边界条件)



N-R法迭代过程 (初值: r=0)



N-R法迭代过程 (r=1)

$$U = 1.05 + j0$$

$$\Delta S_2 = -0.013 - j0.055$$

$$S_2 \mid 2$$

$$\Delta S_1 = -0.029 + j0.042$$

$$U = 0.978 - j0.108$$

$$\Delta S_2 = -0.013 - j0.055$$

$$\Delta S_3 \mid S_3$$

N-R法迭代过程 (r=2)

$$U = 1.05 + j0$$

$$\Delta S_2 = -0.0003 - j0.001$$

$$S_2 = 2$$

$$S_3$$

$$\Delta S_1 = -0.00001 + j0.00007$$

$$U = 0.985 - j0.0086$$

$$D = 0.985 - j0.0086$$

$$D = 0.90005$$

$$D = 0.90005$$

$$D = 0.00005$$

N-R法迭代结果 (r=3)

$$U = 1.05 + j0$$
 $U = 0.959 - j0.108/0.965/-6.5$ $\Delta S_2 = -0$ $\Delta S_2 = -0$ $0.320 + j0.160$ $0.320 + j0.160$ $0.246 - j0.015$ $0.5 + j0.093$ **潮流流向?** $\Delta S_1 = -0$ S_1 $\Delta P_3 = 0$ $D = 0.985 - j0.0086/0.985/-0.05 $D = 0.985 - j0.0086/0.985/-0.05$ $D = 0.985 - j0.0086/0.985/-0.05$$

三、潮流计算的N-R法(极坐标)

1、潮流方程形式

- PQ (n-1-r个) 、PV (r个) ,未知数2(n-1)-r个
 ,需要2(n-1)-r个潮流方程参与迭代。
- PQ节点:

$$\Delta P_i = P_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) = 0$$

$$\Delta Q_i = Q_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij}) = 0$$

PV节点:

$$\Delta P_i = P_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) = 0$$

2、修正方程

$$f(x) = \begin{bmatrix} \Delta P(U,\delta) \\ \Delta Q(U,\delta) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} P^{SP} - P(U,\delta) \\ Q^{SP} - Q(U,\delta) \end{bmatrix} \begin{cases} n-1 \\ n-1-r \end{cases} = 0$$

$$f(X^{(r)}) = -J^{(r)} \Delta X^{(r)}$$
子阵维长?
$$\begin{bmatrix} \Delta P \\ \Delta Q \end{bmatrix} = -\begin{bmatrix} \frac{\partial \Delta P}{\partial \delta^T} & \frac{\partial \Delta P}{\partial U^T} \\ \frac{\partial \Delta Q}{\partial \delta^T} & \frac{\partial \Delta Q}{\partial U^T} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta \delta \\ \Delta U \end{bmatrix}$$

2、修正方程

$$\Delta P_i = P_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) = 0$$

$$\Delta Q_i = Q_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij}) = 0$$

$$\begin{bmatrix} \Delta P \\ \Delta Q \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} \frac{\partial \Delta P}{\partial \delta^T} & \frac{\partial \Delta P}{\partial U^T} \\ \frac{\partial \Delta Q}{\partial \delta^T} & \frac{\partial \Delta Q}{\partial U^T} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta \delta \\ \Delta U \end{bmatrix}$$

对 δ 和U求导有何区别?

为便于计算,将J中对U的偏导恢复成U二次函数: 对U偏导乘U,△U除U

$$\begin{bmatrix} \Delta P \\ \Delta Q \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} \frac{\partial \Delta P}{\partial \delta^{T}} & \frac{\partial \Delta P}{\partial U^{T}} U \\ \frac{\partial \Delta Q}{\partial \delta^{T}} & \frac{\partial \Delta Q}{\partial U^{T}} U \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta \delta \\ \Delta U / U \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta U_{1}/U_{1} \\ \Delta U_{2}/U_{2} \\ \vdots \\ \Delta U_{n-1-r}/U_{n-1-r} \end{bmatrix}$$

3、J矩阵

$$\Delta P_i = P_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) = 0$$

$$\Delta Q_i = Q_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij}) = 0$$

$$J = \begin{bmatrix} \frac{\partial \Delta P}{\partial \delta^T} & \frac{\partial \Delta P}{\partial U^T} U \\ \frac{\partial \Delta Q}{\partial \delta^T} & \frac{\partial \Delta Q}{\partial U^T} U \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} n-1 & n-1-r \\ H & N \\ M & L \end{bmatrix} \begin{bmatrix} n-1 \\ n-1-r \end{bmatrix}$$

各子块元素: (会推导!)

$$H_{ii} = \frac{\partial \Delta P_i}{\partial \delta_i} = -U_i \sum_{\substack{j \neq i \\ j=1}}^n U_j (-G_{ij} \sin \delta_{ij} + B_{ij} \cos \delta_{ij}) = Q_i + U_i^2 B_{ii}$$

$$H_{ij} = \frac{\partial \Delta P_i}{\partial \delta_i} = -U_i U_j (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij})$$

3、J矩阵

$$\Delta P_i = P_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) = 0$$

$$\Delta Q_i = Q_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij}) = 0$$

$$\begin{cases} N_{ii} = \frac{\partial \Delta P_{i}}{\partial U_{i}} U_{i} & = -U_{i} \sum_{\substack{j \neq i \\ j=1}}^{n} U_{j} (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) + 2U_{i} G_{ii} \\ N_{ij} = \frac{\partial \Delta P_{i}}{\partial U_{j}} U_{j} & = -U_{i} U_{j} (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) \\ M_{ii} = \frac{\partial \Delta Q_{i}}{\partial \delta_{i}} = -U_{i} \sum_{\substack{j \neq i \\ j=1}}^{n} U_{j} (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) = -P_{i} + U_{i}^{2} G_{ii} \\ M_{ij} = \frac{\partial \Delta Q_{i}}{\partial \delta_{j}} = U_{i} U_{j} (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) = -N_{ij} \\ L_{ii} = \frac{\partial \Delta Q_{i}}{\partial U_{i}} U_{i} = U_{i} \left[-\sum_{\substack{j \neq i \\ j=1}}^{n} U_{j} (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij}) + 2U_{i} B_{ii} \right] = -Q_{i} + U_{i}^{2} B_{ii} \\ L_{ij} = \frac{\partial \Delta Q_{i}}{\partial U_{j}} U_{j} = -U_{i} U_{j} (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij}) = H_{ij} \end{cases}$$

$$32$$

4、讨论

- J矩阵 (特点)
 - 2n 2 r阶方阵(比直角坐标少多少阶?)
 - 不对称,元素在迭代过程中变化,计算量大。 (编程 技巧!)
 - 子块与Y对应,也是稀疏(稀疏技术)
- 初值严格,一般取 $U^{(0)} = 1, \delta^{(0)} = 0$ (标幺制好处)
- 修正过程: $\delta^{(r+1)} = \delta^{(r)} + \Delta \delta^{(r)}, U^{(r+1)} = U^{(r)} + \Delta U^{(r)}$
- 程序步骤与直角坐标相似

§4 潮流计算的PQ分解法(重点)

一、基本思路

- N-R法:收敛性好,但每次迭代要重新计算*J*-1 ,计算量和存储量很大。
- 70年代,利用电力系统特点,对极坐标N-R法的 合理简化,提出PQ分解法。
- 计算速度大大加快,可应用于在线系统(注意: 收敛性和计算速度的差别)
- 如何简化?
- Stott: 降阶、常数化

二、极坐标N-R法的简化?

(条件:超高压和高压电网)

修正方程:
$$\begin{bmatrix} \Delta P \\ \Delta Q \end{bmatrix} = -\begin{bmatrix} H & N & \Delta \delta \\ M & L & \Delta U / U \end{bmatrix}$$
降阶

第一步简化:由于R<<X,δ变化主要影响P, U变化主要影响Q,有N<H和M<L,忽略非对 角块,即有近似修正方程为:

$$\begin{bmatrix} \Delta P \\ \Delta Q \end{bmatrix} = -\begin{bmatrix} H & 0 \\ 0 & L \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta \delta \\ \Delta U / U \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{cases} \Delta P = -H \cdot \Delta \delta \\ \Delta Q = -L \cdot \Delta U / U \end{cases}$$

PQ分解法得名!

H、L随迭代而变化,如何常数化?

进一步简化?

非对角元: $H_{ij} = L_{ij} = -U_i U_j (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij})$ 第二步简化: 一般线路两端 δ_{ij} 较小(一般小于

10°~20°),且 $G_{ij} \ll B_{ij}$,有:

$$\cos \delta_{ij} \approx 1$$

$$G_{ij} \sin \delta_{ij} << B_{ij} \cos \delta_{ij}$$

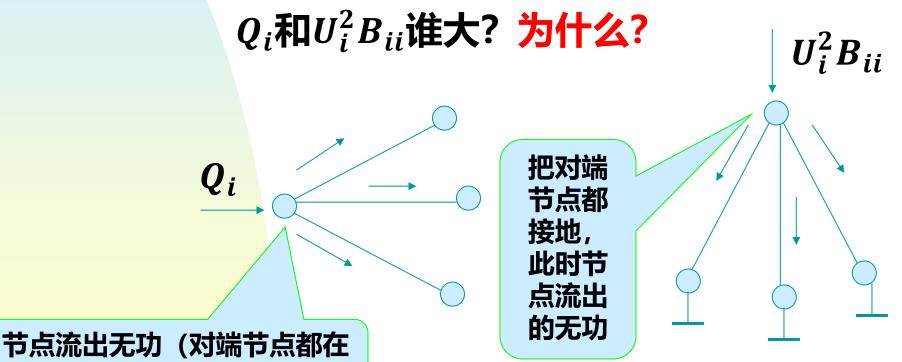
$$\begin{aligned} & \mathbf{H_{ij}} = \mathbf{U_i} \mathbf{U_j} \mathbf{B_{ij}}, \ \mathbf{i}, \ \ \mathbf{j} = 1, 2, ..., \mathbf{n} - 1, \ \ \mathbf{i} \neq \mathbf{j} \\ & \mathbf{L_{ij}} = \mathbf{U_i} \mathbf{U_j} \mathbf{B_{ij}}, \ \mathbf{i}, \ \ \mathbf{j} = 1, 2, ..., \mathbf{n} - \mathbf{r} - 1, \ \ \mathbf{i} \neq \mathbf{j} \end{aligned}$$

进一步简化?

天网上)

$$\boldsymbol{H}_{ii} = \boldsymbol{Q}_i + \boldsymbol{U}_i^2 \boldsymbol{B}_{ii}$$

$$L_{ii} = -Q_i + U_i^2 B_{ii}$$



进一步简化?

第三步简化: $Q_i \ll U_i^2 B_{ii}$

$$\begin{cases} \mathbf{H}_{ii} = \mathbf{U}_{i}^{2} \mathbf{B}_{ii}, & i = 1, 2, \dots, n-1 \\ \mathbf{L}_{ii} = \mathbf{U}_{i}^{2} \mathbf{B}_{ii}, & i = 1, 2, \dots, n-1-r \end{cases}$$

进一步简化?

缩写: $H, L \approx UBU$

H和L维长?

$$= \begin{bmatrix} \vdots \\ B_n \end{bmatrix}$$

$$B_{n-1,1}$$
 B

$$\cdots B_{-1}$$

$$egin{bmatrix} U_1 lpha \delta_1 \ U_2 lpha \delta_2 \ dots \ U_{n-1} lpha \delta_{n-1} \end{bmatrix}$$

$$B_{n-1-r,}$$

$$egin{array}{ccc} B_{1,1} & B \ B_{2,1} & B \ dots \end{array}$$

$$B_{n-1-r,}$$

$$B_{2,n-1-r}$$
 \vdots

$$\cdots \boldsymbol{B}_{n-1-r,n-1-r}$$

$$egin{bmatrix} arDelta U_1 \ arDelta U_2 \ dots \ arDelta U \end{bmatrix}$$

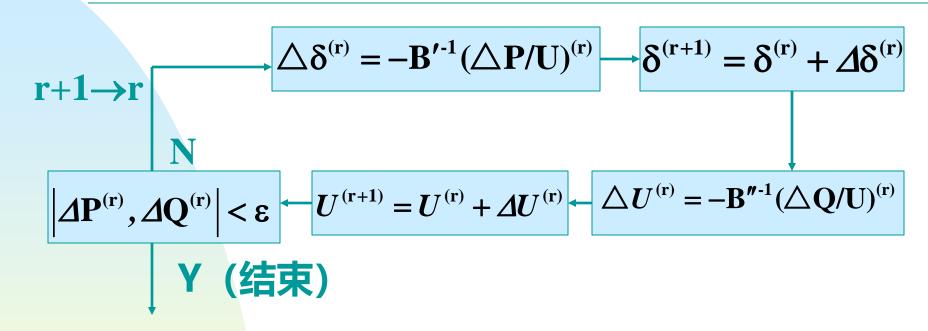


$$\begin{cases}
\triangle \mathbf{P}/\mathbf{U} = -\mathbf{B} \cdot \triangle \mathbf{0} \\
\triangle \mathbf{Q}/\mathbf{U} = -\mathbf{B''} \cdot \triangle \mathbf{U}
\end{cases}$$

四、修正方程特点

- 两套常系数线性方程组(一次求逆,多次使用)
- · 常系数矩阵B'和B"稀疏对称,Y阵虚部;
- Stott的快速分解法B'或B''矩阵有另外的"独门秘方" (参阅《高等电力网络分析》)
- B'和B"阶数分别为 (n-1) × (n-1) 、 (n-1-r)
 × (n-1-r) , 实数矩阵。
- 好处:存储量小、计算量小、在线分析

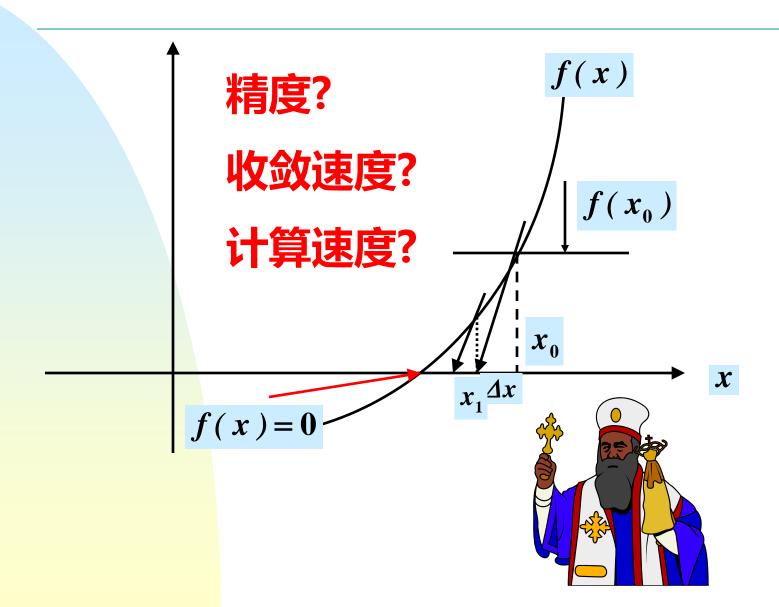
五、PQ分解法迭代格式



- PQ解耦特性(重要): 适用范围;
- 3个简化基础: $R < < X, \delta_{ij}$ 不能太大, $U_i^2 B_{ii} \gg Q_i$
- 精度取决于 є,简化只影响迭代过程,不影响结果
- 线性敛速,迭代次数多于N-R法,计算速度快于N-R法

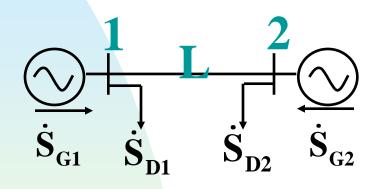
42

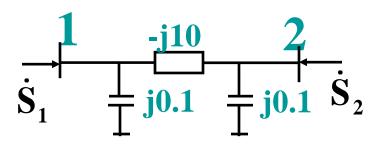
PQ分解法几何解释



六、例题

求两节点系统的潮流分布。





已知:
$$\dot{S}_{D1} = 20 + j10$$

$$S_{D2} = 19 + j10$$

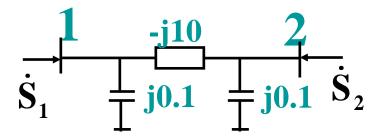
$$\dot{\mathbf{S}}_{G2} = 15 + \mathbf{j}\mathbf{10}$$

$$\dot{\mathbf{U}}_{1} = 1 \angle \mathbf{0}$$

解:

确定节点类型: PQ? PV? Vδ?

例题



形成节点导纳矩阵:

$$\mathbf{Y} = \begin{bmatrix} -\mathbf{j}9.9 & \mathbf{j}10 \\ \mathbf{j}10 & -\mathbf{j}9.9 \end{bmatrix}$$

例题

$$\Delta P_i = P_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) = 0$$

$$\Delta Q_i = Q_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij}) = 0$$

$$\begin{cases} \Delta P_2 = -4 - 10U_2 \sin \delta_2 = 0 \\ \Delta Q_2 = -9.9U_2^2 + 10U_2 \cos \delta_2 = 0 \end{cases}$$

解析法: $U_2 = 0.906$, $\delta_2 = -26.2^{\circ}$

N-R法: 求J, 几维? 算式记不住怎么办?

PQ分解法:求B'和B",分别几维?

例题

$$\Delta P_i = P_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \cos \delta_{ij} + B_{ij} \sin \delta_{ij}) = 0$$

$$\Delta Q_i = Q_i^{SP} - U_i \sum_{j=1}^n U_j (G_{ij} \sin \delta_{ij} - B_{ij} \cos \delta_{ij}) = 0$$

平衡节点1的注入功率:

$$\begin{cases}
P_{1} = U_{1} \sum_{j=1}^{2} U_{j} B_{1j} \sin \delta_{1j} = U_{2} B_{12} \sin(-\delta_{2}) = 4.0 \\
Q_{1} = -U_{1} \sum_{j=1}^{2} U_{j} B_{1j} \cos \delta_{1j} = 1.73
\end{cases}$$

$$P_{G1} = P_1 + P_{D1} = 24, \quad Q_{G1} = Q_1 + Q_{D1} = 11.73$$

网损:
$$\triangle P_L = P_1 + P_2 = 4 - 4 = 0$$

U₂=0.906偏低, →1, 则放开Q_{G2}未知, PQ转化为PV。 这时有几个极坐标方程? J几维? B'和B"几维?

作业

参见网络学堂