### 第四章 射频电路优化设计(1)

### 第一节 引言

- 电路分析:根据电路结构与元器件参数计算电路性能指标;
- 电路综合:根据电路结构及性能指标要求,优化设计电路参数;
- 优化设计方法概况:

解析法:通过电路响应解析公式,求极值获参数变量最优值;

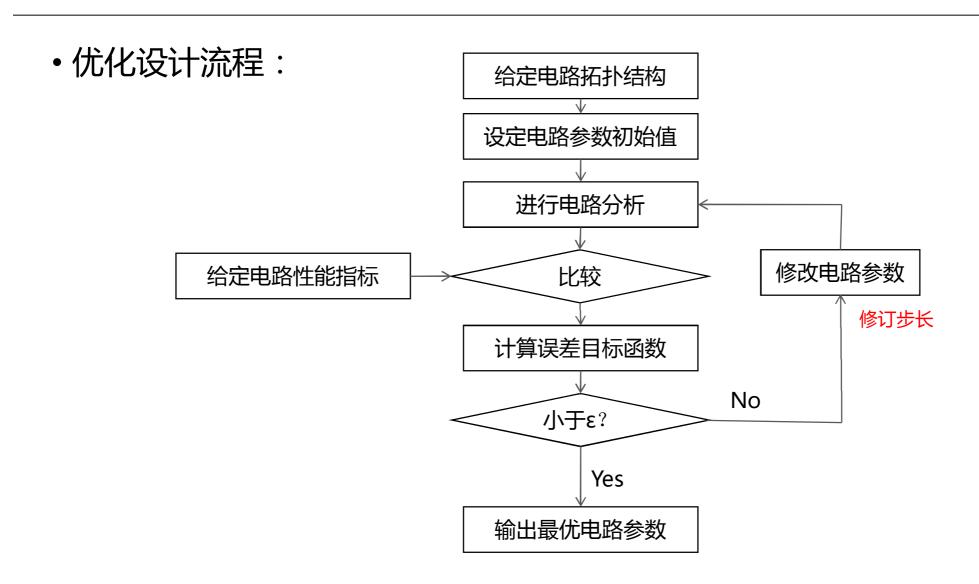
搜索法:利用优化目标函数变化规律进行搜索向最优点前进;

消去法:消去不存在最优点的变量域,缩小寻优范围;

逼近法:对邻近数点进行分析,找出趋向最优点方向,逼近之;

逼近法的代表有:梯度法与直接法;

## 第四章 射频电路优化设计(2)



### 第四章 射频电路优化设计(3)

### 第二节 目标函数的概念

- 误差函数:电路性能指标与给定性能指标之差与参数之关系;
- 寻找最优电路参数的过程即是让误差函数获得最小值的过程;
- 误差函数取最小值的要求可以转化为某一特性求极值的过程;
- 直接用于优化设计的该求极值特性函数即为目标函数;
- 目标函数的确定由优化设计的方便进行而定;
- 一. 目标函数表达式
  - 设待优化的电路参数矢量为:  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, ..., x_n)^T$
  - •误差函数的一般表达式为:

### 第四章 射频电路优化设计(4)

$$E(\mathbf{x},\omega) = W(\omega) |T(\mathbf{x},\omega) - T_r(\omega)|$$
 (4.1)

误差函数 加权系数 特性曲线 指定特性曲线

•目标函数的构造:

- 待优化的指标特性可以是:增益,相位,驻波比,噪声系数等;
- 二. 目标函数的极值
- •展开成台劳级数:

$$\phi(\mathbf{x}) = \phi(\mathbf{x}_0) + \nabla \phi(\mathbf{x}_0)^T \cdot \Delta \mathbf{x} + \frac{1}{2} \Delta \mathbf{x}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \Delta \mathbf{x} + \cdots$$
 (4.3)

### 第四章 射频电路优化设计(5)

其中: 
$$\Delta \mathbf{x} = \mathbf{x} - \mathbf{x}_0 = [x_1 - x_{10}, x_2 - x_{20}, \dots, x_n - x_{n0}]^T$$
 (4.4)

$$\nabla \phi(\mathbf{x}_0) = \left[ \frac{\partial \phi}{\partial x_1}, \frac{\partial \phi}{\partial x_2}, \cdots, \frac{\partial \phi}{\partial x_n} \right]^T$$
(4.5)

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \frac{\partial^{2}\phi}{\partial x_{1}\partial x_{1}} & \frac{\partial^{2}\phi}{\partial x_{1}\partial x_{2}} & \cdots & \frac{\partial^{2}\phi}{\partial x_{1}\partial x_{n}} \\ \frac{\partial^{2}\phi}{\partial x_{2}\partial x_{1}} & \frac{\partial^{2}\phi}{\partial x_{2}\partial x_{2}} & \cdots & \frac{\partial^{2}\phi}{\partial x_{2}\partial x_{n}} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \frac{\partial^{2}\phi}{\partial x_{n}\partial x_{1}} & \frac{\partial^{2}\phi}{\partial x_{n}\partial x_{2}} & \cdots & \frac{\partial^{2}\phi}{\partial x_{n}\partial x_{n}} \end{bmatrix}$$

$$(4.6)$$

### 第四章 射频电路优化设计(6)

#### 目标函数极小点充要条件:

$$\begin{cases} \nabla \phi(\mathbf{x}_0) = 0 \\ \mathbf{A} > 0 \quad \text{二阶偏导数矩阵为正定矩阵} \end{cases} \tag{4.7}$$

- 三. 目标函数的凸分析
- 目标函数的极值点不一定是作用域内的最大最小点;
- 凸函数定义:对作用域D内的任意两点x<sub>1</sub>,x<sub>2</sub>,恒有:

$$\phi \left[\alpha \mathbf{x}_1 + (1-\alpha)\mathbf{x}_2\right] \le \alpha \phi(\mathbf{x}_1) + (1-\alpha)\phi(\mathbf{x}_2) \tag{4.8}$$

· 凸函数在作用域D内的极小值就是D内的最小值;

则为凸函数

• 若在D内  $\phi(\mathbf{x})$  有连续的二阶偏导数,且处处满足: $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$ 

### 第四章 射频电路优化设计(7)

### 第三节 最小二乘法与曲线拟合

- 工程技术中实验与测量中经常用最小二乘法进行数据处理;
- 用多组离散实验或测量数据获得特性近似公式过程叫曲线拟合;
- 一. 最小二乘问题的提出
- 研究一下线性方程组的求解:

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1$$
  $a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2$   $m = n$  为适定方程,有唯一解  $m > n$  为超定(矛盾)方程,无解  $m > n$  为亚定方程,有无穷多解  $a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m$ 

### 第四章 射频电路优化设计(8)

•针对矛盾方程组情况,寻求一个近似解,使得:

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{B} \Rightarrow \begin{vmatrix} \mathbf{x} - \mathbf{B} \\ \mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{B} \end{vmatrix} = \min$$
近似解 最小

- x 就称为最小二乘解,最小二乘法就是找出范数最小值解的方法;
- 最小二乘解存在的充要条件:

$$\mathbf{A}^{T}(\mathbf{A}\widetilde{\mathbf{x}} - \mathbf{B}) = 0 \tag{4.11}$$

• 最小二乘解表达式为:

$$\widetilde{\mathbf{x}} = (\mathbf{A}\mathbf{A}^T)^{-1}\mathbf{A}^T\mathbf{B}$$

$$\mathbf{n} = \mathbf{n} \times \mathbf{n} \quad \mathbf{n} \times \mathbf{m}$$
(4.12)

## 第四章 射频电路优化设计(9)

#### 二. 多项式拟合法

• 当某对象与参数关系之解析式未知,可用多项式近似表示,如:

$$y = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 (4.13)$$

•测试了m组数据,求拟合多项式系数a<sub>i</sub>:

$$y_{1} = a_{0} + a_{1}x_{1} + a_{2}x_{1}^{2}$$

$$y_{2} = a_{0} + a_{1}x_{2} + a_{2}x_{2}^{2}$$

$$\dots$$

$$y_{m} = a_{0} + a_{1}x_{m} + a_{2}x_{m}^{2}$$

$$y_{m} = a_{0} + a_{1}x_{m} + a_{2}x_{m}^{2}$$

$$y_{m} = a_{0} + a_{1}x_{m} + a_{2}x_{m}^{2}$$

$$A \qquad x \qquad B$$

$$1 \qquad x_{1} \qquad x_{1}^{2} \qquad a_{1}^{2} \qquad a_{1} \qquad a_{2}^{2} \qquad a_{1}^{2} \qquad a_{2}^{2} \qquad \vdots$$

$$\vdots \qquad \vdots \qquad \vdots \qquad \vdots \qquad \vdots$$

$$1 \qquad x_{m} \qquad x_{m}^{2} \qquad a_{2}^{2} \qquad \vdots$$

$$1 \qquad x_{m} \qquad x_{m}^{2} \qquad \vdots$$

$$y_{m} \qquad \vdots$$

$$y_{m} \qquad \vdots$$

代入(4.12)式即可解出系数;

### 第四章 射频电路优化设计(10)

#### 三. 正交多项式拟合法

$$y = \phi(x) = a_0 p_0(x) + a_1 p_1(x) + a_2 p_2(x) + ... + a_n p_n(x)$$
 (4.15)

• 正交多项式定义:  $\sum_{k=1}^{m} p_i(x_k) p_j(x_k) = 0 \quad i \neq j$  (4.16)

• 拟合多项式函数Φ(x)的目标是使以下均方差最小:

$$\sigma_m^2 = \sum_{k=1}^m W_k \left[ \phi(x_k) - y_k \right]^2 = \min$$
 (4.17)

### 第四章 射频电路优化设计(11)

• 经推导,得拟合多项式系数为:

$$a_{j} = \frac{\sum_{i=1}^{m} W_{i} y_{i} p_{j}(x_{i})}{\sum_{i=1}^{m} W_{i} p_{j}^{2}(x_{i})} \qquad j = 0, 1, 2, ..., n$$
(4.18)

• p<sub>i</sub>(x)的选择,如下是常用的一种递推多项式:

$$p_{0}(x) = 1$$

$$p_{1}(x) = (x - \alpha_{1}) p_{0}(x)$$
.....
$$p_{i+1}(x) = (x - \alpha_{i+1}) p_{i}(x) - \beta_{i} p_{i-1}(x) \quad j = 1, 2, ..., n-1$$
(4.19)

## 第四章 射频电路优化设计(12)

其中:

$$\alpha_{j+1} = \frac{\sum_{i=1}^{m} W_i x_i p_j^2(x_i)}{\sum_{i=1}^{m} W_i p_j^2(x_i)}$$

$$\beta_{j} = \frac{\sum_{i=1}^{m} W_{i} p_{j}^{2}(x_{i})}{\sum_{i=1}^{m} W_{i} p_{j-1}^{2}(x_{i})}$$

• 对于非线性二乘法思路基本类同。

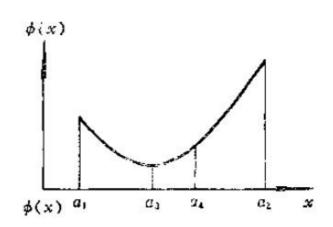
(4.20)

### 第四章 射频电路优化设计(13)

### 第四节 单元函数优化

- 单元函数优化是多元函数优化的基础;
- 一. 菲波纳西法和黄金分割法
- •它们都属于消去法;
- 设目标函数为 $\Phi(x)$ , 求在范围 $[a_1,a_2]$ 内 $\Phi(x)$ 最小值及所在点 $x_0$ ;
- 优化运算过程:
- a) 域内选取两点a3,a4 , 计算对应函数值;
- b) 对所得函数值Φ(x3), Φ(x4)进行比较,

得到下一步搜索范围;



### 第四章 射频电路优化设计(14)

```
若Φ(x_3)<Φ(x_4) , 则极小值点位于(x_1, x_4)内 ; 若Φ(x_3)>Φ(x_4) , 则极小值点位于(x_3, x_2)内 ;
```

- c) 在缩小后的搜索区间在进行巡查,直至找到极小值点(或近似点);
- 1. 菲波纳西法
- 利用菲波纳西数列规律与特点选择搜索区间的中间计算点;

序数								華	波为	西	序奏	Į.							
n	İ	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	***
Fn	1	1	1	2	3	6	8	13	21	34	55	89	144	233	377	610	987	1597	

### 第四章 射频电路优化设计(15)

• 第一次选择的两个中间计算点为:

$$a_4=a_1+rac{F_{n-1}}{F_n}(a_2-a_1)$$
 n-1为预计要寻查的次数  $g=a_2+rac{F_{n-1}}{F_n}(a_1-a_2)$  F<sub>n-1</sub>=F<sub>10</sub>=89 (4.21)

• 第一次区间缩短率为: $\eta_1 = F_{n-1} / F_n$  第二次缩短率为: $\eta_2 = F_{n-2} / F_{n-1}$ 

第n-1次缩短率为:  $\eta_{n-1} = F_{n-(n-1)} / F_{n-(n-2)} = 1/F_2$ 

总缩短率为: 
$$\eta_0 = \eta_1 \eta_2 \cdots \eta_{n-1} = \frac{F_{n-1}}{F_n} \cdot \frac{F_{n-2}}{F_{n-1}} \cdots \cdots \frac{1}{F_2} = \frac{1}{F_n}$$
 (4.22)

若寻查精度为0.001,则:  $\eta_0 \approx 0.001 \Rightarrow F_n = 987 \Rightarrow n = 15$ 

## 第四章 射频电路优化设计(16)

#### 2. 黄金分割法

• 第一次选择的两个中间计算点为:

$$a_1^{(n-2)} \qquad a_3^{(n-1)} \ a_4^{(n-1)} \qquad a_2^{(n-1)}$$



若寻查n-1次,则总缩短率为: $\eta_0 = \eta^{n-1}$ 

- 3. 变量范围与寻查次数的确定
- 一般有实际问题的物理意义确定;
- 例如:由微带线特性阻抗 $Z_c$ 计算其宽度W,考虑 $Z_c$ 太高,线太窄,不易制作,  $Z_c$ 太低,线太宽,易产生横向高次模;所以 $Z_c$ 范围选择在(10-150) $\Omega$ 。  $Z_c$ 误差为0.5 $\Omega$ ,则允许的相对误差为:

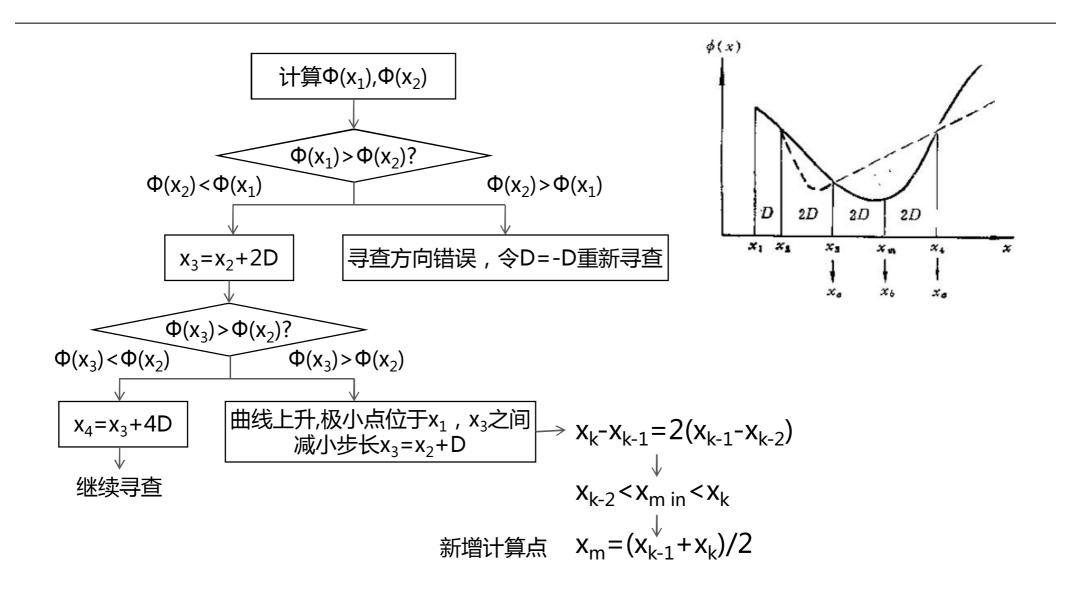
### 第四章 射频电路优化设计(17)

$$\delta = \frac{\varepsilon}{a_2 - a_1} = \frac{0.5}{150 - 10} = 7.14 \times 10^{-4}$$

寻查次数n的确定: $\delta = (0.618)^{n-1} \Rightarrow n = 16.05$  取整数:n = 17

- 二. 外推内插法
- 上面的方法需要知道寻查范围,但实际情况中往往不知道;
- 用外推法找出合适的寻查范围,再用上面的方法寻优计算;
- 1. 外推法
- 设一维函数F=Φ(x),研究其极值点求解;
- 任选一初值点 $x_1$ , 在寻查方向取步长D处点 $x_2=x_1+D$ ;
- 计算两点处函数值Φ(x<sub>1</sub>),Φ(x<sub>2</sub>),比较之;

### 第四章 射频电路优化设计(18)



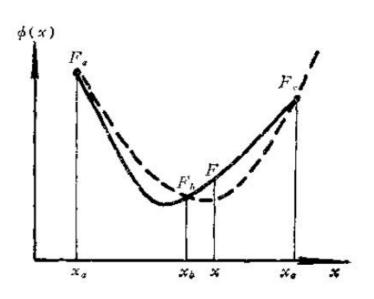
## 第四章 射频电路优化设计(19)

#### 2. 二次插值法

- 在极小点所在区域取三个点,并计算相应函数值;
- 用此三点做一拟合抛物曲线,用抛物线极小点近似函数极小点;
- 抛物线方程:  $p(x) = k_0 + k_1 x + k_2 x^2$   $p(x_a) = \phi(x_a) = F_a = k_0 + k_1 x_a + k_2 x_a^2$   $p(x_b) = \phi(x_b) = F_b = k_0 + k_1 x_b + k_2 x_b^2$   $p(x_c) = \phi(x_c) = F_c = k_0 + k_1 x_c + k_2 x_c^2$ (4.24)

• 求导, 令为零:

$$p'(x) = k_1 + 2k_2 x = 0$$
 (4.25)



### 第四章 射频电路优化设计(20)

#### • 解上联立方程组及求导式:

$$x_{*} = -\frac{k_{1}}{2k_{2}}$$

$$k_{1} = \frac{F_{a}(x_{b}^{2} - x_{c}^{2}) + F_{b}(x_{c}^{2} - x_{a}^{2}) + F_{c}(x_{a}^{2} - x_{b}^{2})}{(x_{a} - x_{b})(x_{b} - x_{c})(x_{c} - x_{a})}$$

$$k_{2} = -\frac{F_{a}(x_{b} - x_{c}) + F_{b}(x_{c} - x_{a}) + F_{c}(x_{a} - x_{b})}{(x_{a} - x_{b})(x_{b} - x_{c})(x_{c} - x_{a})}$$

$$(4.26)$$

• 结果化简:  $x_* = A/(2B)$   $A = F_a(x_b^2 - x_c^2) + F_b(x_c^2 - x_a^2) + F_c(x_a^2 - x_b^2)$  (4.27)  $B = F_a(x_b - x_c) + F_b(x_c - x_a) + F_c(x_a - x_b)$ 

### 第四章 射频电路优化设计(21)

- 在以上四个点中,舍去函数值大的边点,剩下的三个点继续插值;
- 直到剩下的三个点函数值相近到允许的范围,寻查结束;
- 三次插值法原理类同,使用的拟合曲线方程为三次多项式;

### 第四章 射频电路优化设计(22)

### 第五节 多元函数优化之梯度法

- 大致有两大类:梯度法和直接比较法;
- 梯度法:沿函数曲线法线(梯度) 的反方向(下降最快方向)寻查;
  - 代表:最速下降法,牛顿法,共轭梯度法,变尺度法等;
- 直接比较法: 选几个变量点, 比较函数值, 找出下降方向寻查;
  - 代表:变量交替法,单纯形法,鲍威尔法等;无需计算梯度
- 一. 最速下降法
  - 它属于梯度法中最基本的一种;
  - •给定目标函数 $\Phi(\mathbf{x})$ , $\mathbf{x}$ 是n维矢量, $\Phi(\mathbf{x})$ 在 $\mathbf{x}_k$ 处的梯度 $\mathbf{g}_k$ 为:

### 第四章 射频电路优化设计(23)

$$\mathbf{g}_{k} = \nabla \phi(\mathbf{x}_{k}) = \left[ \frac{\partial \phi(\mathbf{x})}{\partial x_{1}}, \frac{\partial \phi(\mathbf{x})}{\partial x_{2}}, \dots, \frac{\partial \phi(\mathbf{x})}{\partial x_{n}} \right]_{\mathbf{x} = \mathbf{x}_{k}}^{T}$$
(4.28)

• 寻查方向 $\mathbf{p}_k$ 为梯度 $\mathbf{g}_k$ 的反方向:

$$\mathbf{p}_{k} = -\nabla \phi(\mathbf{x}_{k}) \tag{4.29}$$

• 在寻查方向作步长寻点:

#### 优化步长因子

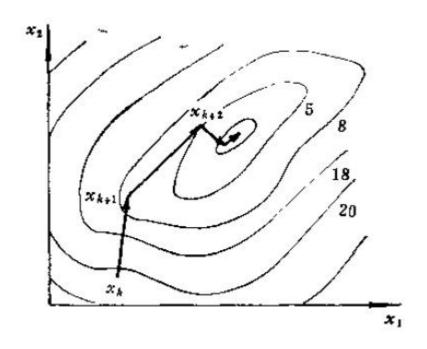
$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + t\mathbf{p}_k \Rightarrow \phi(\mathbf{x}_k + t_k\mathbf{p}_k) = \min$$
 (4.30)

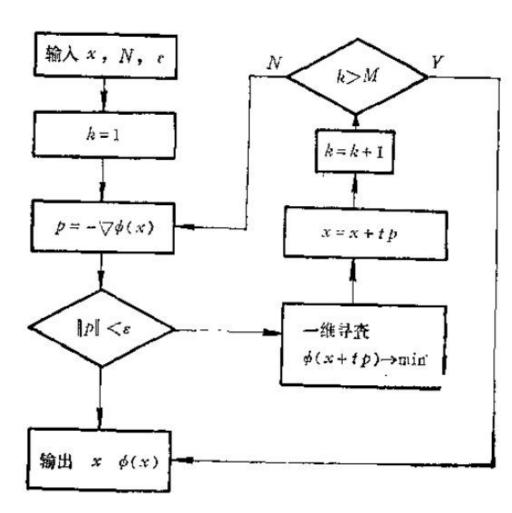
• 判断寻查误差:

$$\left|\nabla\phi(\mathbf{x}_{k+1})\right| < \varepsilon \quad \Longrightarrow \quad \mathbf{p}_{k+1} = -\nabla\phi(\mathbf{x}_{k+1}) \tag{4.31}$$

### 第四章 射频电路优化设计(24)

• 最速下降法图示及流程:





## 第四章 射频电路优化设计(25)

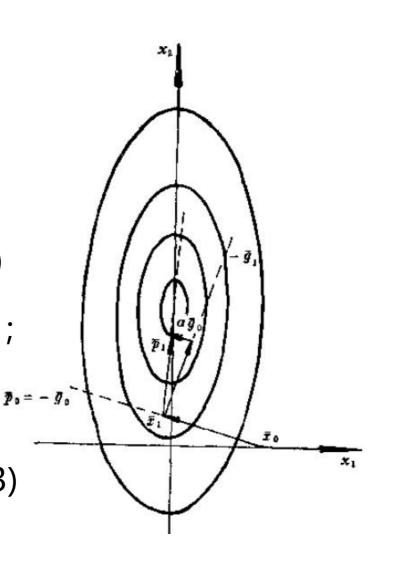
#### 二. 共轭梯度法

- 最速下降法的一种改进方法;
- •以二元寻优函数为例;
- 第一次寻查按最速下降法;

$$\mathbf{p}_0 = -\mathbf{g}_0 = -\nabla \phi(\mathbf{x}_0) \tag{4.32}$$

- 第二次寻查时梯度反向并未指向极小点;
- 确定共轭梯度方向;

二阶偏导矩阵(汉森矩阵)
$$\phi(\mathbf{x}) = \phi(\mathbf{x}_k) + \mathbf{g}_k^T \Delta \mathbf{x} + \frac{1}{2} \Delta \mathbf{x}^T \mathbf{A}_k \Delta \mathbf{x} \qquad (4.33)$$



### 第四章 射频电路优化设计(26)

- 第二次寻查方向与第一次满足: $\mathbf{p}_1^T \mathbf{A}_1 \mathbf{p}_0 = 0$  则互为共轭梯度方向
- 简化公式避免求解二次偏导矩阵:

$$\mathbf{p}_{1} = -\mathbf{g}_{1} + \frac{\|\mathbf{g}_{1}\|^{2}}{\|\mathbf{g}_{0}\|^{2}} \mathbf{p}_{0} \Rightarrow \mathbf{p}_{k+1} = -\mathbf{g}_{k} + \frac{\|\mathbf{g}_{k+1}\|^{2}}{\|\mathbf{g}_{k}\|^{2}} \mathbf{p}_{k}$$
(4.34)

#### 三. 牛顿-瑞夫森法

- 牛顿-瑞夫森法是用最少寻查次数找到极小点的方法(一次);
- •展开台劳级数:

$$\phi(\mathbf{x}) = \phi(\mathbf{x}_k) + \mathbf{g}_k^T \Delta \mathbf{x} + \frac{1}{2} \Delta \mathbf{x}^T \mathbf{A}_k \Delta \mathbf{x}$$
 (4.35)

### 第四章 射频电路优化设计(27)

• 设 **x**<sub>m</sub>是极小点,有:

$$\nabla \phi(\mathbf{x}_m) = \mathbf{g}_k + \mathbf{A}_k \Delta \mathbf{x} = 0 \tag{4.36}$$

• 由此:

$$\mathbf{A}_{k}\Delta\mathbf{x} = -\mathbf{g}_{k} \Rightarrow \mathbf{A}_{k}(\mathbf{x}_{m} - \mathbf{x}_{k}) = -\mathbf{g}_{k} \Rightarrow \mathbf{x}_{m} = \mathbf{x}_{k} - \mathbf{A}_{k}^{-1}\mathbf{g}_{k}$$
(4.37)

•上面是 $\Phi(\mathbf{x})$ 为二次时是严格的,当 $\Phi(\mathbf{x})$ 为任意高次函数时:

寻查反方向称为牛顿方向 
$$\mathbf{p}_k = -\mathbf{A}_k^{-1}\mathbf{g}_k \Rightarrow \mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k - t_k \mathbf{p}_k$$
 (4.38)

#### 四. 变尺度法

- 为了避免计算汉森矩阵,用一个一阶偏导方向矩阵H;近似A-1:
- 不同的**H**<sub>i</sub>构成不同的变尺度法;

### 第四章 射频电路优化设计(28)

#### 1. DFP变尺度法

• 分别在**x**<sub>i</sub>和**x**<sub>i+1</sub>处展开成台劳级数:

$$\nabla \phi(\mathbf{x}) = \mathbf{g}_i + \mathbf{A}_i(\mathbf{x} - \mathbf{x}_i) \tag{4.39}$$

$$\nabla \phi(\mathbf{x}) = \mathbf{g}_{i+1} + \mathbf{A}_{i+1}(\mathbf{x} - \mathbf{x}_{i+1}) \tag{4.40}$$

• 根据台劳级数展开的唯一性,上两式相等,有:

$$\mathbf{g}_{i+1} + \mathbf{A}_{i+1}(\mathbf{x} - \mathbf{x}_{i+1}) = \mathbf{g}_i + \mathbf{A}_i(\mathbf{x} - \mathbf{x}_i)$$
 (4.41)

• 假设 $\Phi(\mathbf{x})$ 为二次时: $\mathbf{A}_{i+1} = \mathbf{A}_i = \mathbf{A}$ 

$$\mathbf{A}^{-1}(\mathbf{g}_{i+1} - \mathbf{g}_i) = \mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i \Rightarrow \mathbf{A}^{-1}\mathbf{y}_i = \mathbf{s}_i \quad \text{$\stackrel{\bullet}{\text{g}}$}$$
 (4.42)

### 第四章 射频电路优化设计(29)

• 找一个方向矩阵 $H_{i+1}$ 近似 $A^{-1}$ : ,假设 $H_i$ 已知,求 $H_{i+1}$ :

$$\mathbf{A}^{-1}\mathbf{y}_{i} = \mathbf{s}_{i} \Longrightarrow \mathbf{H}_{i+1}\mathbf{y}_{i} = \mathbf{s}_{i} \tag{4.43}$$

• 设校正矩阵为**E**<sub>i</sub> , 即**H**<sub>i+1</sub>=**H**<sub>i</sub>+**E**<sub>i</sub> :

$$(\mathbf{H}_i + \mathbf{E}_i)\mathbf{y}_i = \mathbf{s}_i \Rightarrow \mathbf{E}_i\mathbf{y}_i = \mathbf{s}_i - \mathbf{H}_i\mathbf{y}_i \tag{4.44}$$

•据此认为**E**<sub>i</sub>应有一下形式: <sub>待求向量</sub>

$$\mathbf{E}_{i} = \mathbf{s}_{i} \mathbf{q}_{i}^{T} - \mathbf{H}_{i} \mathbf{y}_{i} \mathbf{w}_{i}^{T}$$
 (4.45)

- 两边同乘以 $\mathbf{y}_i$ ,有:  $\mathbf{E}_i \mathbf{y}_i = \mathbf{s}_i \mathbf{q}_i^T \mathbf{y}_i \mathbf{H}_i \mathbf{y}_i \mathbf{w}_i^T \mathbf{y}_i$  (4.46)
- 选择 $\mathbf{q}_i$ ,  $\mathbf{w}_i$ , 使:  $\mathbf{q}_i^T \mathbf{y}_i = \mathbf{w}_i^T \mathbf{y}_i = 1$  此时:(4.46)与(4.44)完全相同 (4.47)

### 第四章 射频电路优化设计(30)

• 代入式(4.47): 
$$\lambda_i \mathbf{s}_i^T \mathbf{y}_i = \mu_i \mathbf{y}_i^T \mathbf{H}_i^T \mathbf{y}_i = 1$$
 (4.49)

• 得: 
$$\lambda_i = \frac{1}{\mathbf{s}_i^T \mathbf{y}_i}$$
 (4.50) 
$$\mu_i = \frac{1}{\mathbf{y}_i^T \mathbf{H}_i^T \mathbf{y}_i}$$

• 代入式(4.45): 
$$\mathbf{E}_{i} = \frac{\mathbf{s}_{i}\mathbf{s}_{i}^{T}}{\mathbf{s}_{i}^{T}\mathbf{y}_{i}} - \frac{\mathbf{H}_{i}\mathbf{y}_{i}\mathbf{y}_{i}^{T}\mathbf{H}_{i}^{T}}{\mathbf{y}_{i}^{T}\mathbf{H}_{i}^{T}\mathbf{y}_{i}}$$
(4.51)

### 第四章 射频电路优化设计(31)

• 最后得:  $\mathbf{H}_{i+1} = \mathbf{H}_i + \frac{\mathbf{s}_i \mathbf{s}_i^T}{\mathbf{s}_i^T \mathbf{y}_i} - \frac{\mathbf{H}_i \mathbf{y}_i \mathbf{y}_i^T \mathbf{H}_i^T}{\mathbf{y}_i^T \mathbf{H}_i^T \mathbf{y}_i}$ (4.52)

无需求二阶偏导数矩阵及其逆,此时第一次寻查仍用最速下降法;

- 2. BFGS变尺度法
  - 当函数维数较大时,DFP方法不稳定,BFGS是其改进方法;
  - 第一次寻查仍用最速下降法:

$$\mathbf{H}_{0} = \mathbf{I} \quad where \mathbf{I} \text{ is unit matrix}$$

$$\mathbf{p}_{0} = -\mathbf{H}_{0}\mathbf{g}_{0} \quad where \mathbf{g}_{0} = \nabla \phi(\mathbf{x}_{0})$$

$$(4.53)$$

·以后寻查用BFGS变尺度公式:

### 第四章 射频电路优化设计(32)

$$\mathbf{H}_{i+1} = \mathbf{H}_i + \frac{\mu_i \mathbf{s}_i \mathbf{s}_i^T - \mathbf{H}_i \mathbf{y}_i \mathbf{s}_i^T - \mathbf{s}_i \mathbf{y}_i^T \mathbf{H}_i}{\mathbf{s}_i^T \mathbf{y}_i}$$
(4.54)

其中: 
$$\mu_i = 1 + \frac{\mathbf{y}_i^T \mathbf{H}_i \mathbf{y}_i}{\mathbf{s}_i^T \mathbf{y}_i}$$
 (4.55)

第i次寻查方向: 
$$\mathbf{p}_{i+1} = -\mathbf{H}_{i+1}\mathbf{g}_{i+1}$$
 (4.56)

• 寻优收敛判断可取以下条件之一:

$$\|\mathbf{g}_i\| \le \varepsilon_1 \quad \|\mathbf{s}_i\| \le \varepsilon_2 \quad \frac{\left|\phi(\mathbf{x}_{i+1}) - \phi(\mathbf{x}_i)\right|}{\left|\phi(\mathbf{x}_i)\right|} \le \varepsilon_3 \quad \left|\phi(\mathbf{x}_i)\right| \le \varepsilon_4$$
 (4.57)

## 第四章 射频电路优化设计(33)

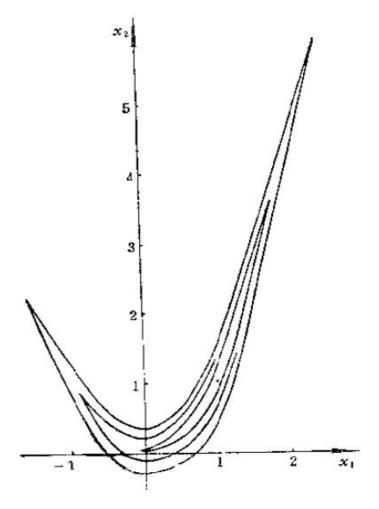
### 五. 几种方法的比较

- 各有自己的优缺点及适用情况;
- 通常用同一个目标函数做校验;
- 常用的有罗森布鲁克香蕉函数:

$$\phi(\mathbf{x}) = 100(x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2$$

(4.58)

其极小点在:  $x_1 = 1$ ,  $x_2 = 1$ ,  $\phi(\mathbf{x}_{\min}) = 0$ 



罗森布鲁克函数等值线图

### 第四章 射频电路优化设计(34)

### 第六节 多元函数优化之直接法

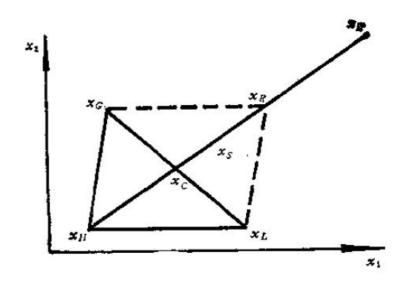
- 梯度法由于需要计算梯度,在目标函数比较复杂时难于应用;
- 直接法可以避免计算梯度,只需在几个点计算函数值做比较;
- 一. 单纯形法
  - 单纯性:由直线构成的最简单图形;
  - 二维空间:三角形;三维空间:四面体形; N维空间:N+1顶点图形;
  - •以二元函数Φ(x)为例,任意选三个点x<sub>H</sub>,x<sub>G</sub>,x<sub>I</sub>构造三角形;
  - 这里 $\Phi(\mathbf{x}_H) > \Phi(\mathbf{x}_G) > \Phi(\mathbf{x}_L)$ ,设 $\mathbf{x}_C$ 为 $\mathbf{x}_G$ , $\mathbf{x}_L$ 的中点;

## 第四章 射频电路优化设计(35)

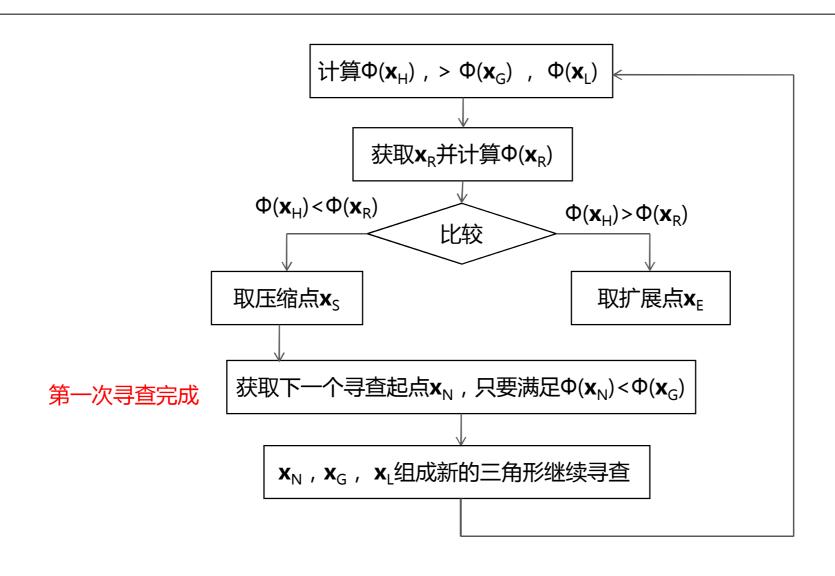
- x<sub>H</sub>指向x<sub>C</sub>为寻查方向;如图所示;
- 在此方向选定反射点**x**<sub>R</sub>,满足:

$$\mathbf{x}_H \mathbf{x}_R = 2\mathbf{x}_H \mathbf{x}_C$$
 两点距离符号 (4.59)

- 寻查流程图如下所示:
- 具体实现编程参考资料;



### 第四章 射频电路优化设计(36)



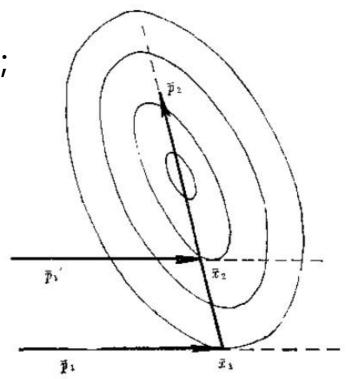
## 第四章 射频电路优化设计(37)

#### 二. 鲍威尔法

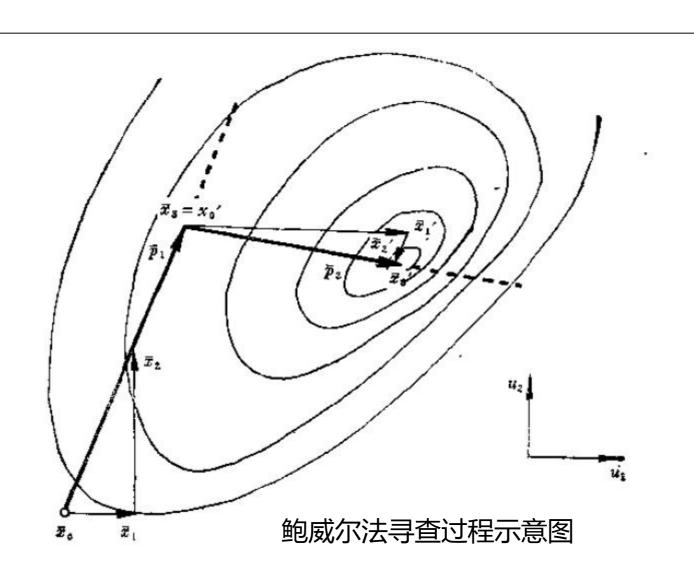
- 鲍威尔法:利用近似共轭梯度方向进行巡查,可以快速收敛;
- 二元函数极值点附近等值线看成椭圆;
- 在平行寻查方向 $\mathbf{p}_1$ , $\mathbf{p}_2$ 得两极小点 $\mathbf{x}_1$ , $\mathbf{x}_2$ ;
- 连接两点x<sub>1</sub>,x<sub>2</sub>直线将通过函数极小点;
- ·数学证明方向p<sub>1</sub>,p<sub>2</sub>相当于汉森共轭;

$$\mathbf{p}_1^T \mathbf{A} \mathbf{p}_2 = 0 \tag{4.60}$$

- 当函数等值线不是椭圆,近似共轭;
- 下图为鲍威尔法寻查过程几何说明:



# 第四章 射频电路优化设计(38)



### 第四章 射频电路优化设计(39)

```
• 第一步:坐标轮换一维寻查,初始点x<sub>0</sub>(u<sub>1</sub>,u<sub>2</sub>);
 \mathbf{K}\mathbf{x}_0先沿\mathbf{u}_1寻查找到极小点\mathbf{x}_1,再沿\mathbf{u}_2找到极小点\mathbf{x}_2;
 连接\mathbf{x}_0, \mathbf{x}_2得寻查方向\mathbf{p}_1 = \mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_0, 找到极小点\mathbf{x}_3;
 第一次循环结束:
第二步:更换寻查方向;
  找出[\Phi(\mathbf{x}_0)-\Phi(\mathbf{x}_1)],[\Phi(\mathbf{x}_0)-\Phi(\mathbf{x}_2)]较大者舍弃不用如图中\mathbf{u}_2方向;
  \mathbf{K}\mathbf{x}_0' = \mathbf{x}_3出发沿\mathbf{u}_1方向寻查找到极小点\mathbf{x}_1';
  再沿\mathbf{p}_1方向找到极小点\mathbf{x}_2'; \mathbf{p}_2 = \mathbf{x}_2'-\mathbf{x}_1'就是\mathbf{p}_1的共轭方向;
  沿p。方向找到极小点x。';第二次寻查循环结束;两次循环基本接近极小点
```

### 第四章 射频电路优化设计(40)

### 第七节 带约束条件的优化法

- 以上介绍的方法没有对优化变量附加约束条件:无约束最优化;
- •实际优化变量需要附加一定的约束条件:带约束最优化;
- 约束条件可用函数不等式表示:

约束条件个数

$$y_i(\mathbf{x}) \ge 0$$
  $i = 1, 2, ..., m$  (4.61)

- 给定约束条件与无约束条件其优化结果差别往往很大;
- •解决的办法是将有约束条件转化为无约束条件;

## 第四章 射频电路优化设计(41)

#### 一. 变量置换法

- 变量置换法种类很多,但基本上是把约束条件转化为三角函数;
- 1. 约束条件为有界不等式

$$x_{iL} \le x_i \le x_{iH}$$
  $i = 1, 2, ..., m$  (4.62)

#### 变量转换式一:

$$x_i = x_{iL} + (x_{iH} - x_{iL})\sin^2 y_i$$
  $i = 1, 2, ..., m$  (4.63)

#### 变量转换式二:

$$x_{i} = \frac{(x_{iL} + x_{iH})}{2} + \frac{(x_{iH} - x_{iL})}{2} \sin^{2} y_{i} \quad i = 1, 2, ..., m$$
 (4.64)

新变量变化范围:  $-\infty < y_i < \infty$   $-1 \le \sin y_i \le 1$ 

## 第四章 射频电路优化设计(42)

#### 2. 约束条件为无界不等式

$$x_{iL} < x_i < x_{iH}$$
  $i = 1, 2, ..., m$  (4.65)

变量转换式:

$$x_i = x_{iL} + \frac{1}{\pi} (x_{iH} - x_{iL}) \cot^{-1} y_i \quad i = 1, 2, ..., m$$
 (4.66)

新变量变化范围:  $-\infty < y_i < \infty$   $0 < \cot^{-1} y_i < \pi$ 

#### 3. 约束条件为比值不等式

变量转换式:

$$x_{1} = e^{y_{1}} c \operatorname{os} \left[ \theta_{l} + (\theta_{H} - \theta_{l}) \sin^{2} y_{2} \right]$$

$$x_{2} = e^{y_{1}} \sin \left[ \theta_{l} + (\theta_{H} - \theta_{l}) \sin^{2} y_{2} \right]$$
(4.68)

## 第四章 射频电路优化设计(43)

其中: 
$$\begin{cases} \theta_l = \tan^{-1}(\lambda_l) \\ \theta_H = \tan^{-1}(\lambda_H) \end{cases} \quad 0 < \theta_l < \theta_H < \pi/2$$
 (4.69)

- 二. 罚函数法
  - 将约束条件作为附加函数(罚函数)加入目标函数进行优化计算;
- 1. 等式约束罚函数  $y_i(\mathbf{x}) = 0$  i = 1, 2, ..., m
  - •目标函数改造为:

$$p(\mathbf{x}, \mathbf{W}) = \phi(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^{m} W_i y_i^2(\mathbf{x})$$
 (4.70)

2. 不等式约束罚函数  $y_i(\mathbf{x}) \ge 0$  i = 1, 2, ..., m

### 第四章 射频电路优化设计(44)

目标函数改造为: 
 <sub>罚项系数</sub>

$$p(\mathbf{x}, M_k) = \phi(\mathbf{x}) + M_k \sum_{i=1}^{m} \left[ y_i(\mathbf{x}) - |y_i(\mathbf{x})| \right]^2 / 4$$
 (4.71)

满足约束条件罚函数为0

罚项系数规律: 
$$0 < M_1 < M_2 < M_3 \cdots < M_k$$
 
$$\lim_{k \to \infty} M_k = \infty$$

3. 梯度优化法的罚函数(略)