

4. 进化策略

堵威 华东理工大学 自动化系 2021.4.1

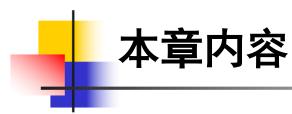




本章

本章内容

- 1. (1+1)进化策略
- 2. (µ+1)进化策略
- 3. (μ+λ)和(μ,λ)进化策略
- 4. 自身自适应进化策略



1. (1+1)进化策略

2. (µ+1)进化策略

3. (μ+λ)和(μ,λ)进化策略

4. 自身自适应进化策略

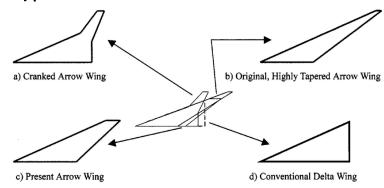


进化策略

• 背景知识

- -20世纪60年代,柏林技术大学的三位学生试图找到在风洞中能 使空气阻力最小的最优体型:解析方法求解失败
- -对体型<mark>随机地变化其中最好的,并</mark>重复这个过程直到找到问题 的一个好的解
- -其中一位学生Ingo Rechenberg 1964年首次发表了在进化策略 (evolution strategy) 上的工作





• 算法内容

- -问题:假设f(x)是实随机向量x的函数,想要最大化适应度f(x)
- -进化策略:初始化单个个体并评价它的适应度,让候选解(父代)变异并评价变异后的个体(子代)适应度,父代和子代中最好的个体成为下一代的起点
- -(1+1)进化策略, (1+1)-ES, 二元进化策略
- -每一代由1个父代和1个子代组成,并从父代和子代中选出最好的作为下一代的个体

•

(1+1)进化策略

• 算法内容

-算法4.1: (1+1)-ES的伪代码,其中n是问题的维数, \mathbf{x}_0 的每个元素经过变异得到 \mathbf{x}_1

```
初始化非负变异方差\sigma^2
\mathbf{x}_0 \leftarrow 随机生成的个体
While not (终止准则)
    生成一个随机向量\mathbf{r},其中\mathbf{r}_i \sim N(0, \sigma^2),\mathbf{i} \in [1, n]
\mathbf{x}_1 \leftarrow \mathbf{x}_0 + \mathbf{r}
If \mathbf{x}_1 \bowtie \mathbf{x}_0 \neq \mathbf{x}_1
End if
下一代
```

1

(1+1)进化策略

• 算法内容

- 定理: 如果f(x)是定义在闭域中的连续函数,并有一个全局最优解f*(x),则

$$\lim_{t \to \infty} f(x) = f^*(x)$$

其中t是代数。

- -如果有足够的时间,采用<mark>随机变异探索搜索空间</mark>最终能访问到 整个搜索空间并找到全局最优解
- -(1+1)-ES算法4.1中方差σ²是可调参数
- σ应足够大以使变异能在合理的时间内到达搜索空间的每个区域
- σ应足够小以便找到在用户所需分辨率之内的最优解

• 1/5规则

- -算法4.1中的变异称为<mark>各向同性</mark>:因为**x**₀的每个元素的变异方差相同
- **-非各向同性变异:** $\mathbf{x}_1 \leftarrow \mathbf{x}_0 + N(\mathbf{0}, \Sigma)$,其中∑是一个n*n的对角 矩阵,其对角元素为 σ_i , i∈[1, n](\mathbf{x}_0 的每个元素以不同的方差 进行变异)
- -Rechenberg在分析了一些简单优化问题的(1+1)-ES后,得出了1/5规则:在(1+1)-ES中,如果成功的变异与总变异的比值小于1/5,则应该减小标准差σ;如果这个比值大于1/5,则应该增大标准差

- 1/5规则
 - -1/5规则只适用于几个特别的目标函数,但是是一个有用的指导原则;但是标准差σ应该如何调整呢?
 - -Schwefel从理论上推导出让σ减小或增大的因子:

标准差减小: $\sigma \leftarrow c\sigma$

标准差增大: $\sigma \leftarrow \sigma/c$, 其中 c = 0.817

-自适应(1+1)-ES

4

(1+1)进化策略

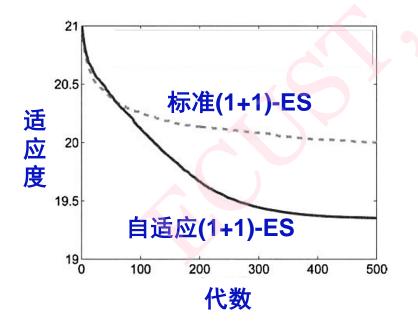
- 自适应(1+1)-ES伪代码
 - -n是问题的维数, \mathbf{x}_0 的每一个特征变异后得到 \mathbf{x}_1 , ϕ 是过去G代中使 \mathbf{x}_1 优于 \mathbf{x}_0 的变异的比例

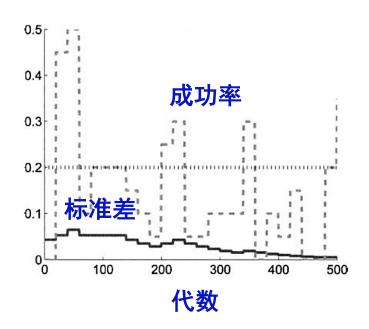
```
初始化非负变异方差σ<sup>2</sup>
x_0 ← 随机生成的个体
While not (终止准则)
       生成一个随机向量\mathbf{r}, 其中\mathbf{r}_i \sim N(0, \sigma^2), \mathbf{i} \in [1, n]
       \mathbf{X}_1 \leftarrow \mathbf{X}_0 + \mathbf{r}
       If x<sub>1</sub>比 x<sub>0</sub>好 then
            \mathbf{X}_0 \leftarrow \mathbf{X}_1
       Endif
                                                                    G = min\{n, 30\}
       φ ← 在过去G代中成功变异的比例
       If \varphi < 1/5 then
             \sigma \leftarrow c\sigma
       elseif \varphi > 1/5 then
             \sigma \leftarrow \sigma/c
       Endif
下一代
```



• 举例

-用(1+1)-ES优化20维Ackley函数,检验标准(1+1)-ES和自适应 (1+1)-ES的性能。左图:100次仿真取平均;右图:自适应 (1+1)-ES的变异成功率和变异标准差。







本章内容

1. (1+1)进化策略

2. (µ+1)进化策略

3. (μ+λ)和(μ,λ)进化策略

4. 自身自适应进化策略

4

(µ+1)进化策略

• 基本概念

- -(µ+1)-ES: 对(1+1)-ES的─般化
- 1. 每代用 μ 个父代,每个父代由相应的 σ 向量控制其变异的大小;
- 2. 父代组合形成单个子代, 然后让子代变异;
- 3. 在µ个父代和这个子代中选出最好的µ个个体成为下一代的µ个 父代
- -精英主义,稳态进化策略,最差灭绝(适者生存)

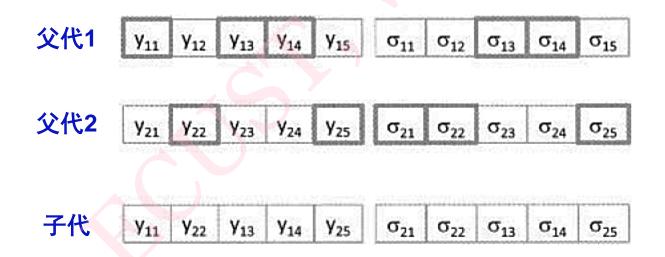
• (µ+1)-ES算法伪代码

下一代

```
n为问题的维数
\{(\mathbf{x}_k, \boldsymbol{\sigma}_k)\} ← 随机生成个体,k∈[1, \mu]
每个x_k是候选解,每个\sigma_k是标准差向量
While not (终止准则)
          从\{(\mathbf{x}_k, \boldsymbol{\sigma}_k)\} 中随机选择两个父代
                                                                                               交叉/重组的方式
          将两个父代进行交叉得到一个子代,记为(\mathbf{x}_{u+1}, \boldsymbol{\sigma}_{u+1})
         \sum_{k+1} \leftarrow diag(\sigma^2_{u+1,1}, ..., \sigma^2_{u+1,n})
          由N(0, \sum_{k+1})生成一个随机向量\mathbf{r}
         \mathbf{X}_{U+1} \leftarrow \mathbf{X}_{U+1} + \mathbf{r}
          从种群中去掉最差的个体,即,
         \{(\mathbf{x}_k, \, \boldsymbol{\sigma}_k)\} \leftarrow \{(\mathbf{x}_1, \, \boldsymbol{\sigma}_1), \, ..., \, (\mathbf{x}_{u+1}, \, \boldsymbol{\sigma}_{u+1})\} 中最好的\mu个个体
```

不唯一

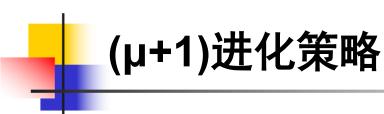
- 交叉举例: 离散性交叉 (discrete sexual crossover)
 - 一问题维数为5,子代中每个解的特征和标准差从两个父代中随机选择





- 交叉举例:中间性交叉 (intermediate sexual crossover)
 - 一问题维数为3,子代中每个解的特征和标准差在两个父代的中间

子代
$$\frac{y_{11}+y_{21}}{2}$$
 $\frac{y_{12}+y_{22}}{2}$ $\frac{y_{13}+y_{23}}{2}$



- 交叉举例:离散全局交叉(discrete global crossover)
 - (5+1)-ES,问题维数为5,子代中每个解的特征和标准差 随机地从整个种群中选出





- 交叉举例:中间全局交叉 (intermediate global crossover)
 - (5+1)-ES,问题维数为3,子代中每个解的特征和标准差在随机选出的父代的中间(一对父代的线性组合,建议选取)

