数据可视化

当前 Geatpy 提供 3 个可视化输出的库函数: trcplot,sgaplot 和 frontplot。分别是单目

标进化算法的可视化输出、单目标优化进化过程动画输出,以及多目标进化算法的可视 化输出。 值得注意的是,在进行可视化输出之前,最好在 ipython 控制台执行以下语句:

matplotlib qt5 使的绘制的图形在窗口中显示,否则动画效果就无法显示。

1. trcplot 该函数根据传入的进化追踪器来实现种群进化全过程中一些参数的可视化。比如绘

## 制各代种群最优个体的目标函数值、适应度值、种群个体的解等。其语法如下:

trcplot(pop\_trace, labels) trcplot(pop\_trace, labels, titles) trcplot(pop\_trace, labels, titles, save\_path)

其中 pop\_trace 是一个进化追踪器,每一列代表一个参数,如第一列代表个体最优

目标函数值等,每一行对应一个"代",比如第一行对应的是第一代种群的最优个体等 等。

图,图中有2个变量,图例分别是'a'和'b'。

注: len(titles) 必须等于 len(labels)

因为 pop trace 包含许多信息,我们可以根据这些信息绘制一张或多张图片。因此 需要使用 labels 和 titles 来控制需要画多生张图、每张图包含多少个变量。 因此 labels 和 titles 都是 list 类型的列表。labels 指代了图片中有哪些变量,这些变 量的图例名称是什么。例如:

1. 假设 pop\_trace 有 2 列, 含义分别是'a' 和'b', 则 labels = [['a'],['b']], 表示要画 2 张图,每张图画 2 个变量,图例分别是'a'和'b'。 2. 假设 pop trace 有 2 列,含义分别是'a' 和'b',则 labels = [['a','b']],表示要画 1 张

3. 假设 pop\_trace 有 3 列, 含义分别是'a','b' 和'c', 则 labels = [['a'],['b','c']], 表示要 画 2 张图,第一张图有 1 个变量,图例是'a';第二张图有 2 个变量,图例是'b'和'c'。 注:labels 的元素总数必须等于 pop trace 的列数

titles表示各图片的标题,元素设为空字符串则表示不显示图片标题。 如 titles = ['a',"],表示有 2 张图片,标题分别是 a 和不设标题

案例: 在 sga\_code\_templet 算法模板中,有这样的一行代码:

其中 pop trace 是一个 n 行 2 列的矩阵,第一列代表种群个体平均目标函数值,第

'种群最优个体目标函数值']])

时绘制"种群个体平均目标函数值"以及"种群最优个体目标函数值"。

ga.trcplot(pop\_trace, [['种群个体平均目标函数值',

二列代表种群最优个体目标函数值。因此传入 trcplot 绘图函数的参数 labels 设为 [['种 群个体平均目标函数值','种群最优个体目标函数值']],表示要画1张图,这张图中同

titles 参数是缺省的,因此绘图将不显示标题。

22.5

绘图结果如下:

2. sgaplot

法如下:

False。

时,其值为 None。

案例:

# 开始进化

# 记录最优个体

#绘图

bestIdx = np.max(FitnV)

37. 5 35.0 32. 5 30.0 27.5

种群个体平均目标函数值

种群最优个体目标函数值

600 代数



saveFlag 是布尔类型的标记,表示是否要保存图片。当要绘制动画时,必须设为

ax 是可选参数,在绘制动画的时候需要传入。其代表上一帧的动画。当画第一帧

interval 是可选参数,表示两帧动画之间的间隔时间,默认为 0.1,单位为'秒'。

## gen 是可选参数,表示当前进化代数,默认为 None。该参数没有缺省或为非 None 时,图片将绘制动态图。

title 是可选参数,表示图形的标题名称。

newAx 代表新的图形,是更新后的 ax。

**ax** = None # 存储上一帧图片

save path 是 string 类型的可选参数,表示保存图片的路径。

器 pop trace 的某一列数据。其实际含义由 Label 确定。

Label 是一个字符串,代表数据集 ValueSet 的含义

的变化动态图。并且在进化结束后绘制一个进化全过程的各代最优个体的目标函数值静 态图。

在解决一个单目标优化问题时绘制进化过程中的各代种群最优个体的目标函数值

for gen in range (MAXGEN) # 进化操作

pop\_trace[gen,1] = ObjV[bestIdx] # 记录当代目标函数的最优值

ax = ga.sgaplot(pop trace[:,[1]],'种群最优个体目标函数值', False, ax, gen) # 进化结束 ga.sgaplot(pop\_trace[:,[1]],'种群最优个体目标函数值', True) # 绘制最终的帕累托前沿图 # end 运行结果动画部分截图如下: 37.5 37.0 36.5 36.0 35.5 40.5 种群最优个体目标函数值 40.0 38.5 38.0 37.5 37. 0 进化结束后绘制的静态图为: 38.0

> 37.0 36.5

35.5 35.0

newAx = frontplot(NDSet, saveFlag)

3. frontplot

语法:

False.

时,其值为 None。

案例:

ax = None

# 开始进化

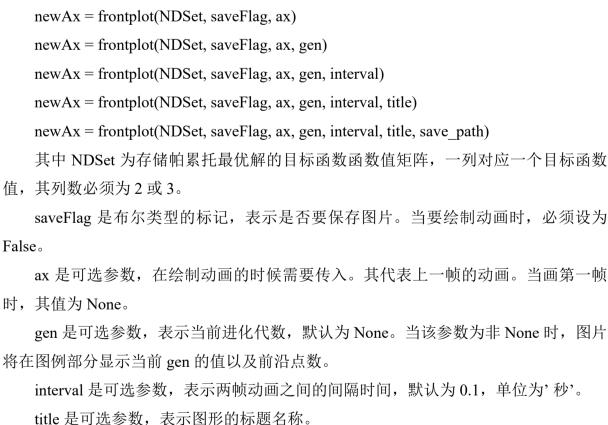
# 进化操作

#绘图

end

for gen in range(MAXGEN)

# 更新帕累托最优集NDSet



save path 是 string 类型的可选参数,表示保存图片的路径。

累托前沿的动态变化。并且在进化结束后绘制一个最终的帕累托前沿图。

newAx 代表新的图形,是更新后的 ax。

该函数根据帕累托最优集矩阵 NDSet 绘制 2 维或 3 维的目标函数值散点图。并且

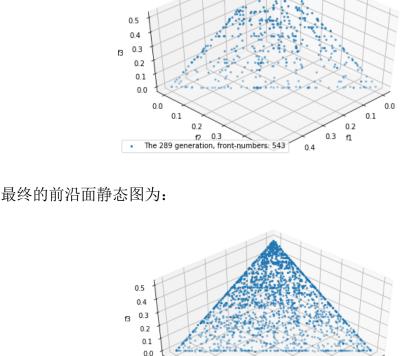
可以在种群进化过程中绘制动态的帕累托最优解的2维或3维动画。

ax = ga.frontplot(NDSet, False, ax, gen + 1) # 进化结束

ga.frontplot(NDSet, True) # 绘制最终的帕累托前沿图

在解决3目标优化问题时绘制进化过程中的帕累托前沿的动画,以观察搜索到的帕

运行结果动画部分截图如下: 12 10 6 4 2 0 12 10 f2 8
The 24 generation, front-numbers: 27 0.5 0.3 0.2



0.1 0.2

0.3 0.4 0.5

0.0

f2 0 3
The 513 generation, front-numbers: 2011