关于在大电网坍塌情况下,通过运输蓄电池解决节 点负荷问题的几点思考

Zihan Zhang

July 2019

Contents

1	问题	重述														1
	1.1	基础问题	 	 												1
	1.2	问题延伸	 													1
2	参数	梳理														2
3	模型	思路														2
4	模型	反思														3

1 问题重述

1.1 基础问题

假设在维度为 $l \times l$ 的网格图中(边长权重未知)存在一供电站,其单位时间供电量为 $v_{refill}kWh$ 。该供电站原储存有总容量为 xkWh 的电池,可被分割成任意尺寸。忽然大 电网坍塌,该地区有 k 个不同节点上发生停电,负荷 (V) 的规模可由随机数生成,需要 派遣送电车进行供能。假设在正常供电过程中单位时间收益值为 \$p,而在停电过程中单位时间损失值为 \$l。若该地区共有 a 辆供电车且供电车的承载量为 ckWh 的电池。如一地区收到 x_0kWh 的电池且负荷量为 V_0 时,则该地区可维持 $\frac{v_0}{V_0}$ 小时的供电状态后又再次陷入停电,直到下一次供电车来回收并替换新电池。当供电车到达时,如该地区剩余电池容量仅为负荷的 $0\% \sim 10\%$ 范围内,则进行替换。供电车可一次前往一地或多地。由于受灾原因,该地区一部分公路 (r 条)无法通行,只能选择绕路的方式尽快完成抢修。在各参数已知的情况下,计算该地区应最优存储有多少电池可满足该地区的供电需求?

1.2 问题延伸

如果送电车为电动车,在送电的过程中消耗电池的储电量(消耗量与运送距离线性相关),会对结果造成什么影响?

- 如果考虑电池在拆卸过程中所耗费的时间(与电池储电量线性相关),会对结果造成什么影响?
- 如果改变该地区的总用车量,会对结果造成什么影响?
- 如何平衡设置各参数之间的大小关系,使其更符合真实情况?

2 参数梳理

网格图边长 (km)									
总电池储存量 (kWh)									
给第 j 目的地第 i 次运输时提供的电池量 (kWh)									
从 x 点到 y 点所需要的最短时间 (h)									
发生停电的地点数 (个)									
单位时间收益值(供电过程中)(\$)									
单位时间损失值(停电过程中)(\$)									
供电车的数量 (辆)									
供电车的电池承载量 (kWh)									
负荷值 (kWh)									
负荷随机数生成的范围 (kWh)									
由于受灾原因无法通行的道路的数量(条)									
单位时间供电站供电量 (kWh)									

3 模型思路

- 本模型的目标是令在后续的配送过程中不会出现再出现断电情况,以保证该地区自 始至终满足供电需求,自给自足。
- 假设 $k = 6, a = 100, c = 700, C = 100, v_{refil} = 200, [V_{low}, V_{high}] = [30, 50]$
- 通过随机数生成供电站和停电地点的坐标。
- 利用随机数生成节点间边的权重大小,同时随机生成多条断路(权重为无限大)。
- 利用 Dijkstra 算法和邻接矩阵将将所有目标地点归类(如 $t_{02} = t_{01} + t_{12}$,则第 1目的地和第 2 目的地可被划分在一类中),分别将其加入到不同列表中,计算出能覆盖该地区运输的最小用车量,即为列表的总数。
- 为各地区的电池分配设定初始值,即 $\frac{x_{1h}}{V_h}=2t_{0m}$,其中 $h\in[1,k],h\in\mathbb{Z}$,而 t_{0m} 为特定 k 所处的地点列表中耗时最远的点所对应的时间。
- 将计算得出的 x_{1h} 加入到 pandas.DataFrame 中,并设置为第一行。
- 定义 Δ 为派遣到 h 所处的地点列表的运输车返回到供电站时,供电站内剩余未充电电池的数量。在计算时,将每辆车回到原点的周期相应的倍数加入到 np.array

中。分别选取每两个相邻的时间点,假设其为 t_0,t_1 ,同时假设在 t_0 运回来的总待充 电电池量为 x_0 (有可能来自一辆或多辆车)。如 $x_0 \leq (t_1-t_0) \times v_{refill}$,则 $\Delta=0$;如 $x_0 > (t_1-t_0) \times v_{refill}$,则 $\Delta=x_0-(t_1-t_0) \times v_{refill}$ 。分别将 Δ 按照其对应的 时间点和地点坐标加入到 DataFrame 中。

- 求解方程 $\frac{x_{2h}}{V_h}=2t_{0m}+\frac{\sum x_{1n}+\Delta}{v_{refill}}$, 其中 $\sum x_{1n}$ 为所有与 h 处于同一地点列表中的地点在第一次所收到的电池总量。
- 将以下方程迭代 1000 次,即 $\frac{x_{lh}}{V_h} = 2t_{0m} + \frac{\sum x_{(l-1)n} + \Delta}{v_{refill}}$, $l \in [2,1000]$,分别将每次计算得到的 x_{lh} 的值加入到 pandas.DataFrame 中。
- 计算出每一行的和,即为每一次给各个目的地运输的电池量总和,定义为 X_k ,并 利用 matplotlib.pyplot 绘制出折线图。
- 给相邻两行的和求和, 计算出所有结果的最大值即为该地区最少需求的电池总量。

4 模型反思

- 本模型仅针对最少车辆的环境下进行分析。如果调整参数,修改车辆的个数,代码需要进行相应变动,说明代码的灵活性和兼容性较低。
- Dijkstra 算法的复杂度为 O(E+VlgV), 相比较 BellmanFord 和 SPFA 的算法复杂度均为 O(EV), 结合本题的参数设定具有较低的复杂度。
- 在分析结果时,数据显示结果与迭代次数形成近似于振荡函数的关系。需要注意的是,随着迭代次数增加,电池量总和并未达到收敛,说明迭代1000次所计算出的最小需求电池量并不能保证能满足未来所有的需求。而如果一味调高迭代次数会使得时间成本过高,效率极低。这潜在的计算误差是本算法目前无法解决的一个问题。

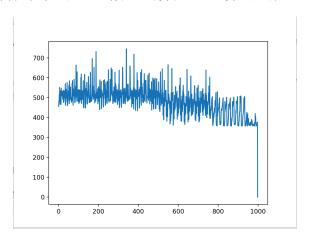


Figure 1: 电池量总和与迭代次数的关系