混沌、非线性理论与历史研究

马未然 北京大学信息科学技术学院

摘要:本文通过研究人口变化来展示非线性理论在历史研究中的作用。文章介绍了较为通用的Logistic函数,并具体建模处理人口数据,后又通过虚拟"历史游戏"推演展示更多混沌现象。

关键字: Logistic 函数; Logistic 映射; 人口变化; 混沌现象

一 引言

混沌系统有几大特征:

- 1. 系统的演化不确定、类随机。
- 2. 无法对后续演化做出长期预报。
- 3. 对初值敏感。
- 4. 部分系统会出现类似周期变化的现象。

非常巧合的是,在人类历史的发展中,如果将一个较为孤立的政治体看作系统,分析其各项 衡量指标随时间的变化,则其也有对应的性质:

- 1. 许多重大变革或者自然灾害的不定时发生, 使得历史发展有极强的不确定性。
- 2. 无法根据历史去预测未来, 尤其是长久以后的未来。
- 3. 不同的地理环境孕育出截然不同的文明。
- 4. 在古代,往往会出现"王朝周期律",历史总是螺旋上升。

这些性质, 启发了笔者去探究历史与混沌现象的关系。然而历史过于复杂, 难以面面俱到地进行研究分析, 故本文只从人口侧面进行研究。

之所以选择人口,是因为其具有在短期内人口的增长速度较为平缓,与其它因素耦合较小的特点。而其它的指标如 GDP 或发展程度等,要么与其它因素耦合较多难以分离,要么变化规律更为随机,研究起来都会遇到很大困难。

由于笔者本身并不是历史专业,故本文会更侧重运用计算机对演化进行数值模拟计算,而非对模型深层原理的探究,这也导致了文章的研究方法、所得结论不免存在很大局限。

二 Logistic 函数与 Logistic 映射

在这篇原始论文¹中, Verhulst 最早将 Logistic 函数引入社会科学的研究。由于原论文语言并 非英文,故研究主要参考此处²的解读。

Logistic 函数形如:

$$P(t) = \frac{P(0)e^{rt}}{1 + \frac{P(0)(e^{rt} - 1)}{K}} = \frac{K}{1 + \left(\frac{K}{P(0)} - 1\right)e^{-rt}}$$
(1)

这个函数满足:

$$\frac{\mathrm{d}P}{\mathrm{d}t} = rP\bigg(1 - \frac{P}{K}\bigg) \tag{2}$$

事实上,在原始的研究过程中,是先猜测变化规律满足式2的形式,再解出式1。

先来定性分析这个函数,主要研究其初值 P(0) 位于 (0,K) 内的性质。不难发现这个函数随 t 单调递增,且不断逼近却永不到达 P=K。这样看来,系统尽管非线性,却不存在混沌现象。

其实,对于式 2 基本现象的分析,并不需要解出式 1。式 2 是一维自治系统,有不动点 0 和 K。r>0 时,求二阶导,可知 0 是不稳定平衡点,K 是稳定平衡点,故系统会从 0^+ 向 K^- 演化(这也可通过 (0,K) 中导数非负看出)。

有趣的是, 假如我们将数据离散化, 那么有:

$$P_{t+1} - P_t = rP_t \left(1 - \frac{P_t}{K} \right) \tag{3}$$

也即:

$$P_{t+1} = (r+1)P_t - \frac{P_t^2}{K} \tag{4}$$

变换形式, 我们令 $P_t = (r+1)KQ_t$, 那么有:

$$Q_{t+1} = (r+1)Q_t - (r+1)Q_t^2 = (r+1)Q_t(1-Q_t) \tag{5} \label{eq:5}$$

正好是 Logistic 映射的形式!

这样看来,当r 值较大时,系统演化会出现混沌现象,与之前的分析不同。这是因为,当r 较大时,离散化选的时间间隔 1 便过于粗糙,无法拟合连续的函数。

实际上,r 代表了人口增长率,一般而言有 $r \sim 10^{-2}$,那么混沌也就无从存在了。

我们注意到,对于较小的封闭生态系统中的昆虫数量,其往往会出现混沌现象,它为什么与 人口的性质不同呢?

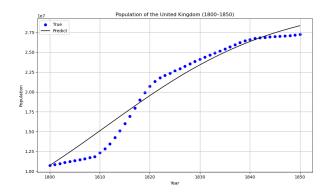
对于昆虫之类的生物,它们在一年中的特定时间进行繁殖,故应采用离散而非连续的方法研究,那么,用 Logistic 映射模型就能较好地拟合其数量发展状况。同时,其增长率 r 往往较大,因此会出现混沌。

三 对于人口数据的建模

现在,我们用 Logistic 映射模型对人口数量进行拟合1。

这里, 我们选则 1800~1850 间英国人口变化为研究对象, 原因是这段时间中英国社会没有经历重大变革, 人口结构相对稳定, 数据相对齐全。

我们假设 1800 年时 t=0, 那么枚举所有的 r 和 K, 发现在 r=0.0576 及 K=31390000 时, 预测达到的 r2 score² 最大, 曲线如下:

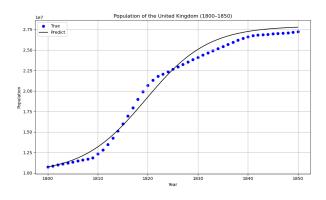


由图可知,其对于 1800 ~ 1820 中的数据拟合不算出色,在 1820 ~ 1850 中则较好地进行了拟合。同时,也看出最优的拟合曲线接近于直线,因为其导数在区间内变化幅度不大。

为了更好拟合曲线,我们将人口整体偏移107,将公式改写成:

$$P(t) = \frac{K}{1 + \left(\frac{K}{P(0) - 10^7} - 1\right)e^{-rt}} + 10^7 \tag{6}$$

这种情况下,最优的 r = 0.16, K = 17250000, 曲线如下:



尽管其更接近真实曲线,但参数 10⁷ 是根据真实曲线选取的,未免有"过拟合"嫌疑。

¹数据来自: https://ourworldindata.org/grapher/population

²https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.metrics.r2_score.html

我们再来讨论 Logistic 函数统计人口时的意义: r 代表了增长率, K 代表了最多能容纳的人口数量。当人口适中时,增长速率最快; 而人口过少或过多都会减缓增长速率。

这样的定义整体上是很合理的,但我认为其也存在不合理之处:增长率关于人口数达到 $\frac{K}{2}$ 对称,这个推断未免有些主观。

- 1. 它与经济发展、地缘政治等因素有较强的联系,单独分离出来研究难免失真。
- 2. 一些偶发的随机现象(如灾难、疫病等),会大大减少人口,这在公式里没有体现。
- 3. 一些技术革新如农业革命、科技革命等,会大幅改变人口增长率r与容纳上限K。而在模型中,r和K都是不变量,与实际不符。

所以,Logistic 函数在处理稳定社会的短期人口数据时效果很好,可是对于长期情况或处于剧烈变化中的社会便束手无策了。

四 虚拟"历史游戏"推演

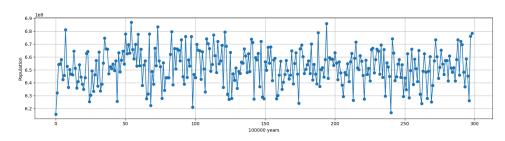
对于真实的历史演化情况,难以用几个参数就完全描述。在这里,笔者使用计算机建模的方法,设计了一个虚拟的"历史游戏",来进行模拟演化并分析其人口变化。

在"历史游戏"中,笔者设计了 11×11 个国家,记录每个国家的人口,计算总人口。人口按照 Logistic 映射规则,并且其 r 和 K 是可变的,会以小概率随机增减。

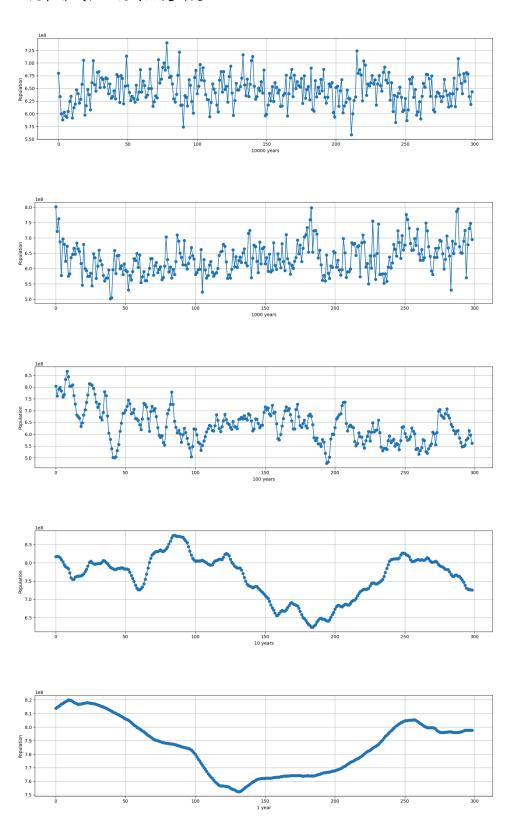
同时,为模拟不同国家间人口的关联,笔者设计了"移民":每个国家每年会有一定人口向周围更"移居"的国家移民。移居指数由 r、K 和人口数 p 决定。

具体细节在此处不再赘述,可参考代码 game.cpp3。

这里展示了总人口随时间的变化(对某个时间周期内的人口数求平均值),时间尺度由 10⁵ 年至一年不等。



³本文所有资料均上传至 https://github.com/1kri2kri/chaos-fractal



可以发现,在时间尺度较长(\geq 1000 years)时,人口数变化随机、完全无法预测,出现混沌现象。而时间尺度较短(\leq 10 years)时,人口数变化则较为连续。这样的结果符合预期。

在这样的简单模型下,预测长时间后的人口都是完全不可行的。由此可见对人口数等历史变量的建模之难。

五 总结

本文通过研究人口这个指标以揭示混沌理论与历史研究间的关系。

文章先介绍并分析了Logistic 函数这个经典模型,及其离散情况下的变种,再用这个模型(以及其改进版)去拟合人口分布曲线,最后,通过虚拟的"历史游戏"展示出影响因素较多时,长时间尺度下人口的混沌现象。从这些侧面,反映了混沌理论与历史的关系。

历史的发展是受到各种因素影响的,地球上80亿人共同引导着历史的发展。除了人类,历史也受到各种环境因素的影响制约。这么看来,对历史的定量研究显得困难重重。

但如果不把眼光放在千年之后,而只关心较近的未来的发展情况,那么一些数学模型就能成功起到预测作用。这样的预测,也能真切影响到国家发展战略与人类未来。所以,对其的描述就尤为重要。而对这样复杂事物的描述,一定不会是简单线性的,而要用到非线性的理论。

这就是将混沌、非线性理论与历史研究结合的意义所在。

六 致谢

感谢梁福明老师的悉心教导! 感谢北京大学为我提供学习交流的平台!

参考文献

- 1. Verhulst, P. F. Notice sur la loi que la population poursuit dans son accroissement. (1838).
- 2. Bacaër, N. *Verhulst and the logistic equation (1838)*. 35–39 (Springer London, London, 2011). doi:10.1007/978-0-85729-115-8 6.