



中国科学技术大学

University of Science and Technology of China

考虑患者重返就诊的最优就诊速率控制策略研究

报告人：王明宇

中国科学技术大学，统计与金融系

2022 年 6 月 7 日

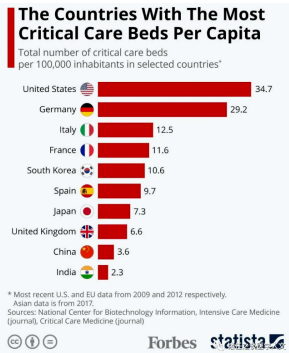


- 1 研究背景
- 2 理论模型
- 3 研究方法
- 4 结果和敏感性分析
- 5 未来工作

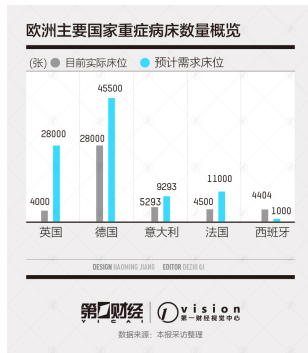


- 1 研究背景
- 2 理论模型
- 3 研究方法
- 4 结果和敏感性分析
- 5 未来工作

- 新冠疫情的爆发让全球的医疗行业受到巨大冲击，如何利用运筹学的方法来提高医院运转效率很有研究价值



图：全球人均重症床位

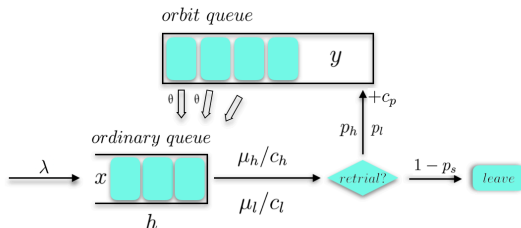


图：床位紧缺



- 1 研究背景
- 2 理论模型
- 3 研究方法
- 4 结果和敏感性分析
- 5 未来工作

► 本文研究了一个医院就诊台的二维排队模型



► 目标：长程平均准则下得到该模型的最优策略

► 长程平均费用定义如下

$$\phi_{\pi}(i) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{E_{\pi} \left\{ \sum_{j=0}^n R(X_j, a_j) \mid X_0 = i \right\}}{n+1}$$

► 问题难点：二维排队系统；系统状态无限；连续时间



- 1 研究背景
- 2 理论模型
- 3 研究方法**
- 4 结果和敏感性分析
- 5 未来工作

- ▶ 这是一个二维连续时间马氏过程，转移强度如下
 - $(x, y) \mapsto (x + 1, y)$ 速率为 λ
 - $(x, y) \mapsto (x + 1, y - 1)$ 速率为 θy (要求 $y \geq 1$)
 - $(x, y) \mapsto (x - 1, y + 1)$ 速率为 $\rho_s \mu_s$ (要求 $x \geq 1$)
 - $(x, y) \mapsto (x - 1, y)$ 速率为 $(1 - \rho_s) \mu_s$ (要求 $x \geq 1$)
- ▶ 利用无穷小分析法，可以写出最优方程

$$\begin{aligned}
 v(x, y) = \min_{s \in \{l, h\}} & \left\{ \frac{xh + c_s - \gamma}{\lambda + \theta y + \mu_s \cdot 1(x \geq 1)} + \frac{\lambda \cdot v(x + 1, y)}{\lambda + \theta y + \mu_s \cdot 1(x \geq 1)} \right. \\
 & + \frac{\theta y}{\lambda + \theta y + \mu_s \cdot 1(x \geq 1)} v(x + 1, y - 1) \\
 & + \frac{\rho_s \mu_s}{\lambda + \theta y + \mu_s} (v(x - 1, y + 1) + c_p) \cdot 1(x \geq 1) \\
 & \left. + \frac{(1 - \rho_s) \mu_s}{\lambda + \theta y + \mu_s} v(x - 1, y) \cdot 1(x \geq 1) \right\}
 \end{aligned} \tag{1}$$

- 第一步：初始化首先设立模型参数，选择初始策略 π_0 为在所有状态下都选择高服务速度。通过计算如下线性方程可以得到 π_0 对应的相对值函数 $\{v_0(x, y)\}$ 和长期平均费用 γ_0

$$\begin{aligned} v_0(x, y) = & \frac{xh + c_h - \gamma_0}{\lambda + \theta y + \mu_h \cdot 1(x \geq 1)} + \frac{\lambda}{\lambda + \theta y + \mu_h \cdot 1(x \geq 1)} v_0(x + 1, y) \\ & + \frac{\theta y}{\lambda + \theta y + \mu_h \cdot 1(x \geq 1)} v_0(x + 1, y - 1) \\ & + \frac{p_h \mu_h}{\lambda + \theta y + \mu_h} (v_0(x - 1, y + 1) + c_p) \cdot 1(x \geq 1) \\ & + \frac{(1 - p_h) \mu_h}{\lambda + \theta y + \mu_h} v_0(x - 1, y) \cdot 1(x \geq 1) \end{aligned}$$

和

$$v_0(0, 0) = 0, \quad 0 \leq x, y \leq M$$



- 第二步：策略提升假设第 k 个策略为 π_k , $k \geq 0$, 对应相对值函数 $\{v_k(x, y)\}$ 和长期平均回报 γ_k 。在任意状态 (x, y) , 通过对比下式的大小得到提升策略 π_{k+1}

$$\min_{s \in \{l, h\}} \left\{ \frac{xh + c_s - \gamma_k}{\lambda + \theta y + \mu_s \cdot 1(x \geq 1)} + \frac{\lambda}{\lambda + \theta y + \mu_s \cdot 1(x \geq 1)} v_k(x+1, y) \right. \\ \left. + \frac{\theta y}{\lambda + \theta y + \mu_s \cdot 1(x \geq 1)} v_k(x+1, y-1) \right. \\ \left. + \frac{p_s \mu_s}{\lambda + \theta y + \mu_s} (v_k(x-1, y+1) + c_p) \cdot 1(x \geq 1) \right. \\ \left. + \frac{(1-p_s) \mu_s}{\lambda + \theta y + \mu_s} v_k(x-1, y) \cdot 1(x \geq 1) \right\}$$

若 $\pi_{k+1} = \pi_k$, 则停止迭代, π_{k+1} 就是最优策略。否则利用 step1 计算 π_{k+1} 的相对值函数 $\{v_{k+1}(x, y)\}$ 和长期平均回报 γ_{k+1} , 然后重复 step2。



- 1 研究背景
- 2 理论模型
- 3 研究方法
- 4 结果和敏感性分析
- 5 未来工作

- 利用简单模型给出队长极限概率分布上界



图: $M/M/1$

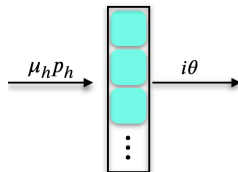
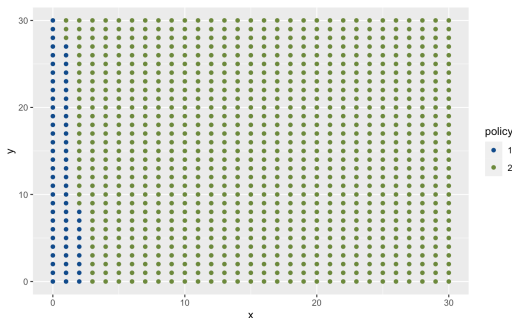


图: $M/M/\infty$

经过计算，我们可以发现在基准参数设置下， (x, y) 超过 $\frac{M}{2}$ 的概率分别不会超过 0.06 和 0.0003，所以我们设置的截断是合适的。

- 按照下表设置基准参数，得到最优策略 π^* 。与初始策略 π_0 相比， π^* 将单位时间费用 γ 从 5.73 降低到 4.61，降低了 20%，并且有明显的阈值结构，主要受 x 影响。

参数	λ	μ_h	μ_l	p_h	p_l	θ	h	c_h	c_l	c_p
数值	1.5	4	2	0.3	0.15	0.1	1	2	1	4



- 先改变不同费用间的比例关系，然后再改变到达速率和服务速率之间的比例关系。

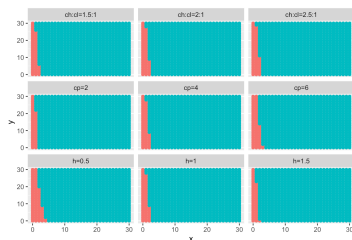


图: 改变费用参数

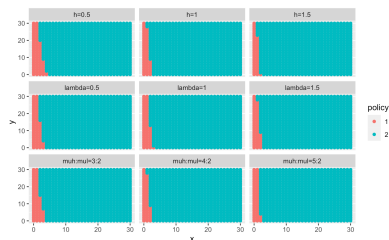


图: 改变运行速率参数

可以发现最优策略的分布情况基本保持稳定，并且具有一定的单调性。



- 1 研究背景
- 2 理论模型
- 3 研究方法
- 4 结果和敏感性分析
- 5 未来工作



- ▶ $v(x, y)$ 关于变量 x, y 有线性或二次增长的关系，借此关系来改进替代方法可能能够改善最优策略在边界处的表现。
- ▶ 与只依赖主队列长 x 来进行决策的最优策略进行比较。
- ▶ 研究系统在超负荷运行下的最优策略。



谢谢聆听!