

- 100 囚徒问题仿真报告
  - 算法说明
  - 实验结果
  - 理论分析
  - 优化方向
    - 1. 盒子配置的批量预生成
    - 2. 囚徒查询的并行化

# 100 囚徒问题仿真报告

## 算法说明

### 1. 问题背景

100 个囚徒每天可进入房间，打开最多 50 个盒子寻找自己的编号。若所有囚徒均在某一天成功找到编号，则全体释放；否则游戏继续，盒子重新随机排列。

### 2. 策略设计

- 随机策略 (Random)**: 每个囚徒每天随机选择 50 个盒子检查。
- 链式策略 (Wise)**: 每个囚徒从自己的编号开始，跟踪盒子中的编号形成链，直到找到自己或超过 50 次。

### 3. 模拟逻辑

- 每天生成新的随机盒子排列。
- 囚徒按策略选择盒子，成功则被释放。
- 若所有囚徒在某一天均成功，游戏结束；否则持续至最大天数（默认 10 天）。

## 实验结果

### 1. 单次模拟结果（随机策略）

- 10 天内未达成全体释放。
- 失败原因为每天需所有囚徒在同一日成功，概率极低。

### 2. 多次模拟统计（链式策略，10,000 次）

天数	成功次数	占比	累计占比
1	3149	31.49%	31.49%
2	2146	21.46%	52.95%
3	6765	14.70%	67.65%
4	7790	10.25%	77.90%
5	8522	7.32%	85.22%
6	8936	4.14%	89.36%
7	9273	3.37%	92.73%
8	9508	2.35%	95.08%
9	9651	1.43%	96.51%
10	9755	1.04%	97.55%

◦ **关键结论：**10 天内成功率约 97.55%。

# 理论分析

## 1. 随机策略

- 每个囚徒单日成功概率： $q = \frac{k}{n} = 0.5$ 。
- 全体单日成功概率： $p = (0.5)^{100} \approx 7.8 \times 10^{-31}$ 。
- 10 天累积成功概率： $p_d = 1 - (1 - p)^{10} \approx 10 \times 10^{-31}$ ，几乎为零。

## 2. 链式策略

- 全体单日成功概率： $p = 1 - \sum_{i=k+1}^n q_i$ 。  $q_i$  为存在长度为  $i$  的环的概率：  
$$q_i = \frac{C_n^i \cdot (i-1)! \cdot A_{n-i}^{n-i}}{A_n^n} = \frac{1}{i}$$
- 当  $n = 100, k = 50$  时,  $p \approx 0.3118$
- 10 天累积成功概率： $p_d = 1 - (1 - p)^{10} \approx 0.9762$ ，概率非常高。

# 优化方向

## 1. 盒子配置的批量预生成

**问题：**逐天生成随机盒子导致重复调用 random.sample，效率低下。

**优化方案：** 预生成所有天数的盒子序列，存储为三维张量（形状： $[\text{max\_days}, n, n]$ ），其中  $\text{max\_days}$  为最大天数， $n=100$ 。

通过 numpy 的 permutation 函数一次性生成所有随机排列，利用广播机制加速。

## 2. 囚徒查询的并行化

**问题：** 逐囚徒循环调用 `choose_wisely` 或 `choose_randomly`，无法利用硬件并行性。

**优化方案：**

链式策略向量化：

构建囚徒-盒子追踪矩阵（形状： $[n, \text{max\_days}, k]$ ），记录每个囚徒每天每一步的盒子索引。

通过矩阵运算一次性计算所有路径结果（如 `boxes[追踪矩阵]` 直接映射路径）。

随机策略向量化：

预生成所有囚徒每天随机选择的  $k$  个盒子索引（形状： $[n, \text{max\_days}, k]$ ），通过 numpy 索引直接提取目标值。