要模拟一个情景,其中有600个人站成一排,每次随机杀掉一个奇数位置的人,目的是找出哪个位置的人 最安全。具体实现可以分为以下几个步骤和解释:

1. 问题理解

- 初始状态: 有600个人站成一排, 编号从1到600。
- 杀人规则:每一轮中,随机选择当前存活的奇数编号的人,杀掉他们。
- 最终目标:运行多次模拟,统计每个人被杀的轮次,找出哪些编号的人最晚被杀,或者可能存活到最后。

2. 实现思路

实现的关键在于通过多次模拟,记录每个编号的人在每次模拟中被杀的轮次,然后通过统计找到最安全的位置。

3. 关键步骤解释

- 1. random_kill(n) 和 random_kill_list(alive_ids) 函数:
 - random kill(n): 在给定范围内随机选择一个奇数位置的人。
 - random_kill_list(alive_ids): 从当前存活的人中,选择一个奇数位置的人进行淘汰。
- 2. run_simulation_numpy(num_people) 函数:
 - ids: 表示所有人的编号, 从1到600。
 - status:表示每个人的生存状态,1表示存活,0表示被淘汰。
 - killed_turn: 记录每个人被淘汰的回合, 初始值为-1表示尚未被淘汰。
 - 每轮循环中、alive ids 会筛选出当前存活的编号、然后随机淘汰其中一个奇数编号的人。
 - 淘汰后更新 status 和 killed turn , 最后将结果存储在一个DataFrame中。
- 3. 多次模拟:
 - 通过循环运行 run_simulation_numpy(num_people) N次(例如20000次),在每次模拟中记录每个人的淘汰回合。
 - 结果存储在 df_simul DataFrame中,每一列表示一次模拟的结果。

```
In [1]:
        import pandas as pd
        import numpy as np
        import random
        import warnings
        import seaborn as sns
        from pylab import mpl, plt
        # best font and style settings for notebook
        warnings.filterwarnings('ignore')
        sns.set style("white")
        mpl.rcParams['font.family'] = '微软雅黑'
        warnings.filterwarnings('ignore')
        from tqdm import tqdm_notebook
        def random_kill(n):
            # 生成一个随机的奇数, 范围从0到n-1
            return random.choice([i for i in range(n) if i % 2 == 0])
        def random_kill_list(alive_ids):
```

```
n = len(alive_ids)
   return alive_ids[random_kill(n)]
def run_simulation_numpy(num_people):
   # 初始化 NumPy 数组
   ids = np.arange(1, num_people + 1)
   status = np.ones(num_people, dtype=int) # 1表示存活
   killed_turn = np.full(num_people, -1) # 初始化淘汰回合
   for turn in range(num_people):
       alive ids = ids[status == 1] # 获取当前存活的ID
       if len(alive_ids) == 0: # 如果没有存活者,提前退出循环
           break
       kill_id = random_kill_list(alive_ids) - 1 # 选择要淘汰的ID
       status[kill_id] = 0 # 标记为淘汰
       killed_turn[kill_id] = turn + 1 # 记录淘汰回合
   # 转换为 DataFrame
   df = pd.DataFrame({
       "id": ids,
       "status": status,
       "killed_turn": killed_turn
   })
   return df
num_people = 600
N = 30000
df_simul = pd.DataFrame({"id": range(1, 1 + num_people)})
for i in tqdm_notebook(range(N)):
   result_df = run_simulation_numpy(num_people)
   df_simul[f'turn_{i}'] = result_df['killed_turn']
result_df
0%|
             | 0/30000 [00:00<?, ?it/s]
```

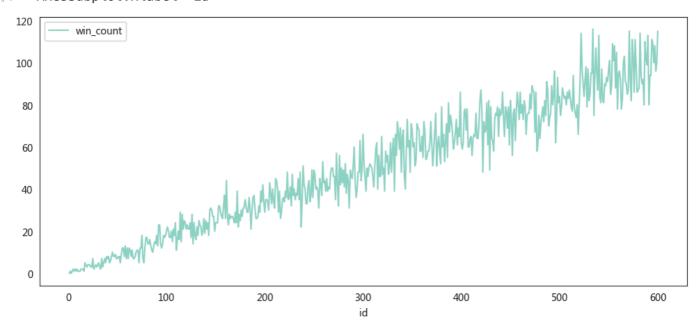
Out[1]:

	id	status	killed_turn
0	1	0	148
1	2	0	188
2	3	0	15
3	4	0	301
4	5	0	152
•••			•••
595	596	0	36
596	597	0	470
597	598	0	149
598	599	0	139
599	600	0	294

In [2]: df_simul.iloc[df_simul.iloc[:,1:].idxmax()] Out[2]: turn_0 turn_1 turn_2 turn_3 turn_4 turn_5 turn_6 turn_7 turn_8 ... turn_299 Ę Ę

30000 rows × 30001 columns

Out[3]: <AxesSubplot:xlabel='id'>



In [4]: last_killed_counts.sort_values('win_count',ascending=False)

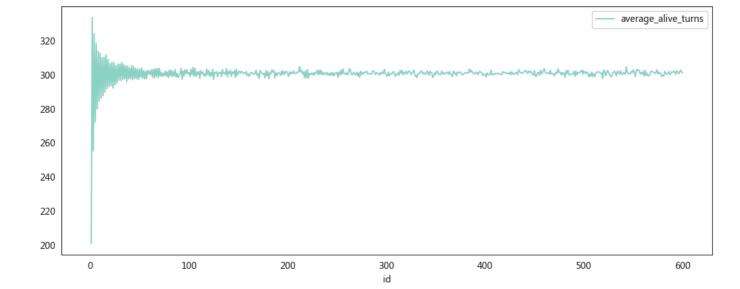
Out[4]:		id	win_count
	533	534	116
	599	600	115
	570	571	115
	521	522	114
	581	582	114
	•••		
	10	11	1
	15	16	1
	1	2	1
	2	3	0
	0	1	0

600 rows × 2 columns

Out[5]:		id	average_alive_turns
	1	2	333.359621
	3	4	323.824506
	5	6	318.130562
	7	8	313.649845
	9	10	312.418386
	•••	•••	
	8	9	284.330722
	6	7	279.718343
	4	5	272.159295
	2	3	255.096263
	0	1	200.932836

600 rows × 2 columns

```
In [6]: df_simul[['id', 'average_alive_turns']].plot(x='id',y='average_alive_turns',figsize=(
Out[6]: <AxesSubplot:xlabel='id'>
```



In [7]: !jupyter nbconvert --to html random_kill_final.ipynb