

4.3

Problem

3. 序贯投资问题。设投资者有 D 元资金，有 N 个投资周期。每个投资周期中出现投资机会的概率是 p ，它与历史无关。如果投资机会出现，则投资者必须决定是否投资，以及在他的剩余资金中拿出多少来投资。如果投资 y ，则他将在周期 N 末时获得收益 $R(y)$ 。试写出此投资问题的MDP模型及最优方程。进而，若 $R(y) = (1 + r)y, r > 0$ ，尝试求解 $N = 2$ 时的最优投资策略。

Solution

定义 $V_i(x)$ 为在周期 i 开始时，拥有资金 x 的情况下，从周期 i 到周期 N 的最大期望总收益。

—对于 $i = 1, 2, \dots, N - 1$ ：

$$V_i(x) = p \cdot \max_{0 \leq y \leq x} \{R(y) + V_{i+1}(x - y)\} + (1 - p) \cdot V_{i+1}(x)$$

—对于 $i = N$ ：

$$V_N(x) = p \cdot \max_{0 \leq y \leq x} R(y) + (1 - p) \cdot 0$$

其中，当没有投资机会时，收益为 0。

当 $R(y) = (1 + r)y, r > 0$ 时，求解 $N = 2$ 的最优投资策略计算 $V_2(x)$

$$V_2(x) = p \cdot \max_{0 \leq y \leq x} (1 + r)y = p(1 + r)x$$

因为 $(1 + r)y$ 是 y 的线性增函数，所以最优解为 $y = x$ 。

计算 $V_1(x)$

$$V_1(x) = p \cdot \max_{0 \leq y \leq x} \{(1 + r)y + V_2(x - y)\} + (1 - p) \cdot V_2(x)$$

代入 $V_2(x - y) = p(1 + r)(x - y)$ ：

$$V_1(x) = p \cdot \max_{0 \leq y \leq x} \{(1 + r)y + p(1 + r)(x - y)\} + (1 - p) \cdot p(1 + r)x$$

有：

$$\max_{0 \leq y \leq x} (1 + r)[px + (1 - p)y] = (1 + r)x$$

因此：

$$V_1(x) = p \cdot (1+r)x + (1-p) \cdot p(1+r)x = p(1+r)x[1 + (1-p)] = p(1+r)x(2-p)$$

可得结果：

在周期 1，如果投资机会出现，则最优投资额为 $y = x$ ，即投资所有资金。

在周期 2，如果投资机会出现，则最优投资额为 $y = x$ ，即投资所有剩余资金。

4.4

Problem

4. 52 张扑克牌一张一张地翻过来，在翻过来之前，你有机会猜测这张牌是否是梅花A。假定只能猜一次，目标是使得猜中的概率达到最大。

- (1) 建立此问题的动态规划模型；
- (2) 最优策略是什么；
- (3) 如果可以猜 n 次，试求此时的最优策略；
- (4) 如果是猜梅花牌（不仅仅是梅花A），则最优策略又是怎样的？

Solution (1)

最优方程如下：

- 当 $k = 1$ 时， $V(1) = 1$ 。
- 当 $k \geq 2$ 时， $V(k) = \max \left\{ \frac{1}{k}, \frac{k-1}{k} V(k-1) \right\}$ 。

其中：

- $\frac{1}{k}$ 表示猜测当前牌是梅花A的期望收益（猜中概率为 $\frac{1}{k}$ ）。
- $\frac{k-1}{k} V(k-1)$ 表示不猜测当前牌时的期望收益（翻牌后如果不是梅花 A，则进入状态 $k-1$ ）。

Solution (2)

由动态规划模型计算可得 $V(k) = \frac{1}{k}$ 对于所有 k 。因此，对于初始状态 $k = 52$ ，猜中梅花A的概率为 $\frac{1}{52}$ 。最优策略是：在任意一张牌之前猜测它是梅花A，猜中的概率均为 $\frac{1}{52}$ 。策略选择不影响概率，因此任何在某一时刻猜测的策略都是最优的。

Solution (3)

定义值函数 $V(k, m)$ 表示剩余 k 张牌且有 m 次猜测机会时，猜中梅花A的最大概率。其中 $m \geq 1$ 。
最优方程如下：

- 如果 $m = 0$ ，则 $V(k, 0) = 0$ （无猜测机会，赢概率为 0）。
- 如果 $k = 0$ ，则 $V(0, m) = 0$ （无牌可翻，赢概率为 0）。
- 对于 $k \geq 1$ 且 $m \geq 1$ ：
$$V(k, m) = \max \left\{ \frac{1}{k} + \frac{k-1}{k} V(k-1, m-1), \frac{k-1}{k} V(k-1, m) \right\}$$

其中：

$-\frac{1}{k} + \frac{k-1}{k} V(k-1, m-1)$ 表示猜测当前牌的期望收益（猜中则赢，猜错则进入状态 $(k-1, m-1)$ ）。

。 $\frac{k-1}{k} V(k-1, m)$ 表示不猜测当前牌的期望收益（翻牌后如果不是梅花A，则进入状态 $(k-1, m)$ ）。

通过计算可得 $V(k, m) = \min \left(1, \frac{m}{k} \right)$ 。对于初始状态 $k = 52$ 和 $m = n$ ，猜中概率为 $\frac{n}{52}$ 。

最优策略是：

- 当剩余牌数 k 大于剩余猜测次数 m 时，不猜测。
- 当剩余牌数 k 小于或等于剩余猜测次数 m 时，猜测当前牌。此策略确保猜中概率为 $\frac{n}{52}$ 。

Solution (4)

定义状态为剩余牌数 k 和剩余梅花牌数 s （初始 $k = 52, s = 13$ ）。值函数 $W(k, s)$ 表示在状态 (k, s) 时猜中梅花牌的最大概率。

最优方程如下：

- 如果 $s = 0$ ，则 $W(k, 0) = 0$ （无梅花牌，赢概率为 0）。
- 如果 $k = 0$ ，则 $W(0, s) = 0$ （无牌可翻，赢概率为 0）。
- 对于 $k \geq 1$ 且 $s \geq 1$ ：
$$W(k, s) = \max \left\{ \frac{s}{k}, \frac{k-s}{k} W(k-1, s) \right\}$$

其中：

- $\frac{s}{k}$ 表示猜测当前牌是梅花牌的期望收益。
- $\frac{k-s}{k} W(k-1, s)$ 表示不猜测当前牌时的期望收益（翻牌后如果不是梅花牌，则进入状态 $(k-1, s)$ ）。

通过计算可得 $W(k, s) = \frac{s}{k}$ 。对于初始状态 $k = 52, s = 13$ ，猜中梅花牌的概率为 $\frac{13}{52} = \frac{1}{4}$ 。最优策略是：在第一次机会时猜测当前牌是梅花牌。此策略使猜中概率达到最大，且任何其他策略均不能超过此概率。

习题

Problem

总结第4.2-4.3节中建模的步骤、证明最优方程的步骤。

Solution

一、建模步骤（多阶段动态决策与马尔可夫决策过程）

1. 定义阶段

- 将决策过程划分为若干个阶段（或周期），记为 $n = 0, 1, \dots, N$ 。
- 初始阶段为 $n = 0$ ，终止阶段为 $n = N$ 。

2. 定义状态集

- 每个阶段 n 有一个状态集 S_n ，表示系统在该阶段所有可能的状态。
- 状态应包含影响决策和未来收益的所有信息。

3. 定义决策集

- 在每个状态 $i \in S_n$ 下，有一个可用的决策集 $A_n(i)$ 。
- 决策是决策者在该状态下可采取的行动。

4. 定义报酬函数

- 在阶段 n 、状态 i 、决策 a 下，系统获得报酬 $r_n(i, a)$ 。
- 报酬可以是确定性的，也可以是期望值。

5. 定义状态转移机制

- 确定性转移： $T_n(i, a)$ 表示在阶段 n 、状态 i 、决策 a 下，系统在下一阶段的状态。
- 随机性转移（MDP）：引入状态转移概率 $p_n(j | i, a)$ ，表示在阶段 n 、状态 i 、决策 a 下，系统转移到状态 j 的概率。

6. 定义目标函数

—目标是最大化从阶段 n 到 N 的总报酬（或期望总报酬）：

$$V_n(\pi, i) = \sum_{k=n}^N r_k(i_k, a_k)$$

或带折扣因子的形式。

二、证明最优方程的步聚

1. 引入子问题概念

—定义从阶段 n 开始的子问题，其最优值函数为 $V_n(i)$ 。

2. 建立目标函数关系

—策略 π 下的总报酬满足：

$$V_n(\pi, i) = r_n(i, a) + V_{n+1}(\pi, T_n(i, a))$$

3. 推导最优方程

—最优值函数应满足：

$$V_n(i) = \sup_{a \in A_n(i)} \{r_n(i, a) + V_{n+1}(T_n(i, a))\}$$

对于随机情形（MDP）为：

$$V_n(i) = \sup_{a \in A_n(i)} \left\{ r_n(i, a) + \sum_j p_n(j | i, a) V_{n+1}(j) \right\}$$

4. 给出边界条件

—在终止阶段 $N + 1$ 设定：

$$V_{N+1}(i) = 0$$

5. 严格证明最优方程

—使用上确界定义和数学归纳法，证明：

$$-V_n(i) \leq \sup_a \{r_n(i, a) + V_{n+1}(T_n(i, a))\}$$

$$-V_n(i) \geq \sup_a \{r_n(i, a) + V_{n+1}(T_n(i, a))\}$$

—从而得出等式成立。

6. 构造最优策略

—若在每个阶段 n 和状态 i 中，决策 $f_n^*(i)$ 都能取到最优方程中的上确界，则策略 $\pi^* = (f_0^*, f_1^*, \dots, f_N^*)$ 是最优策略。