

宏观经济学

李伦

北京大学经济学院

2025/4/1

关于课程

- 本周：风险与不确定性、（初阶）资产定价
- 下周二：期中复习课
- 下周四：期中考试（随堂，二教102）

Life is Uncertain...

- 在目前学到的大多数模型中，我们往往假设经济体的运行是完全确定的（deterministic）。
- 例如，经济行为人完全知道未来的工资、租金的水平大小；企业完全知道未来每一期的生产函数...
- 可是，实际生活中充满了不确定性。
- 如何在充满随机的生活中做出最优的决定？

区分风险和不确定性

- 日常生活中，我们经常将这两个词混用。但是，经济学家对风险（risk）和不确定性（uncertainty）有自己的区分方式。
- Frank Knight 在1921年的文章Risk, Uncertainty, and Profit中做出区分，认为风险（risk）指发生概率已知或可以测算的未知事件，不确定性（uncertainty）指完全无法预知和描述的未知事件。
- 举例：抛一枚均匀的硬币100次 vs 抛一枚做过手脚的硬币100次

随机变量与样本空间

- 抛一枚硬币，或是抛一个色子，得到的结果（outcome）是随机的。我们可以用一个变量 X 代表得到的结果，这时 X 就称为一个随机变量（random variable）。随机变量可能是离散（discrete）或连续（continuous）的。
- 我们可以用 S 来表示所有可能结果的集合
 - 抛一枚均匀的硬币， $S = \{\text{正}, \text{反}\}$
 - 抛一个均匀的色子， $S = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$
- S 叫做样本空间（sample space/support）

离散随机变量

- 假设 X 是一个离散随机变量, 样本空间是 $S = (x_1, x_2, \dots, x_n)$
- X 的概率质量函数 (**probability mass function, pmf**) 指一个定义在 S 上的向量 (p_1, p_2, \dots, p_n) , 满足:

$$\sum_{i=1}^n p_i = 1$$
$$p_i \geq 0 \quad \forall i$$

- X 的**期望**定义为

$$E[X] = \sum_{i=1}^n p_i x_i$$

离散随机变量： 例子

- 扔一个六面均匀的色子

- Sample space/support:

$$S = \{1,2,3,4,5,6\}$$

- PMF:

$$P(X) = \frac{1}{6} \quad \forall X \in S$$

- Expectation:

$$E[X] = \sum_{i=1}^n \frac{1}{6} i = 3.5$$

连续随机变量

- 假设 Y 是一个在 $[0, \bar{y}]$ 上变化的**连续随机变量** (continuous random variable)
- Y 的累积分布函数 (cumulative distribution function, cdf) 定义为:

$$F(y) = \mathbb{P}(Y \leq y)$$

And it satisfies $F(\bar{y}) = 1$

- Y 的概率密度函数 (**probability density function (pdf)**) 是

$$f(y) = \frac{dF}{dy}(y) \Rightarrow \int_0^k f(y) dy = F(k)$$

- Y 的期望等于 $\int_0^{\bar{y}} y f(y) dy$

连续随机变量： 例子

- 假设： 有一首歌在你耳机里单曲循环， 室友走过来按下了你手机的“暂停”键， 你记录下了目前播放的秒数
- Support: $[0, N]$, N 代表歌曲的总时长（秒）
- CDF: $F(x) = \frac{x}{N}$
- PDF: $f(x) = \frac{1}{N} \quad \forall x \in [0, N]$
- Expectation: $\int_0^N x \frac{1}{N} dx = \frac{x^2}{2N} \Big|_0^N = \frac{N}{2}$

条件概率 (conditional probability)

- Question: A family has two children. They do not have two girls. What is the probability they have a boy and a girl?
- 答案: $\frac{2}{3}$
- 给定“they do not have two girls”这一条件之后，对应的条件概率分布 (conditional pmf) 会发生变化，与未给定这一条件时的概率分布 (unconditional pmf) 不同。

条件概率的计算

- 对于两个事件 E_1 , E_2 来说, E_2 的条件概率 (给定 E_1) 可以写作 $P(E_2|E_1)$, 计算公式是

$$P(E_2|E_1) = \frac{P(E_1 \cap E_2)}{P(E_1)}$$

- 这里 \cap 代表“交集”, 也就是 E_1 和 E_2 同时发生。
- 用我们的例子:

$$\begin{aligned} P(1B1G|\text{Not } 2G) &= \frac{P(1B1G \cap \text{Not } 2G)}{P(\text{Not } 2G)} \\ &= \frac{1/2}{1 - 1/4} \\ &= \frac{2}{3} \end{aligned}$$

贝叶斯定理

- 可以把条件概率的概念理解为，人们根据新掌握的信息，对于原有预测的调整
- 贝叶斯定理：关于条件概率的变换公式，常被应用于数据分析、机器学习、人工智能领域

$$P(E|F) \left(= \frac{P(E \cap F)}{P(F)} \right) = \frac{P(F|E)}{P(F)} P(E)$$

练习

- **(Boy born on a Tuesday)** A family has two children. One is a boy born on a Tuesday. What is the probability that the family has two boys?
- **(Monty Hall Problem)** On a game show, you're given the choice of three doors. Behind one door is a car, and the others, goats. You pick a door, say #1. The host, who knows what's behind the doors, opens another door, say #3, which has a goat. He then says to you, "Do you want to pick door #2?" **Is it to your advantage to switch your choice?**

马尔可夫链 (Markov Chain)

- 很多经济模型中，我们用马尔可夫链 (**Markov chain**) 来描述风险的产生过程.
- 一个随机变量序列 $\{Z_t\}_{t=0}^{\infty}$ 被称为马尔可夫链，如果它满足

$$\mathbb{P}(Z_{t+1}|Z_t, \dots, Z_0) = \mathbb{P}(Z_{t+1}|Z_t)$$

- 理论上，一个随机变量 Z_{t+1} 可以被过去的所有历史状态影响 (i.e. Z_0, Z_1, \dots, Z_t .)
- 而一个马尔可夫链满足“无记忆性”，即下期的随机变量只会被当期的状态影响

马尔可夫链： 例子

- 假设随机变量 Z_t 每期的样本空间是 {雨(R), 晴(S)}。
- 假定天气由如下过程决定：
 - 如果第 t 期 Z_t 是晴天, Z_{t+1} 的pmf是:
 - 70 % 晴天, 30% 雨天
 - 如果第 t 期 Z_t 是雨天, Z_{t+1} 的pmf是:
 - 30 % 晴天, 70% 雨天
- 这个过程可以写作

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(Z_{t+1} = S|Z_t = S) &= 0.7, & \mathbb{P}(Z_{t+1} = R|Z_t = S) &= 0.3 \\ \mathbb{P}(Z_{t+1} = S|Z_t = R) &= 0.3, & \mathbb{P}(Z_{t+1} = R|Z_t = R) &= 0.7\end{aligned}$$

条件期望 (conditional expectation)

- 假定 Z_{t+1} 是一个离散变量, 样本空间为 $\{z_1, \dots, z_n\}$. 此时, 给定 $Z_t = z_j$, Z_{t+1} 的条件期望值定义为

$$\mathbb{E}[Z_{t+1} | Z_t = z_j] = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(Z_{t+1} = z_i | Z_t = z_j) z_i$$

- 类似的, 如果 Z_t 是一个连续变量, conditional pdf表示为 $f(z|z_j)$, 那么 Z_{t+1} 的条件期望值为

$$\mathbb{E}[Z_{t+1} | Z_t = z_j] = \int_0^{\bar{z}} f(z|z_j) z dz$$

条件期望： 例子

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(Z_{t+1} = S|Z_t = S) &= 0.7, & \mathbb{P}(Z_{t+1} = R|Z_t = S) &= 0.3 \\ \mathbb{P}(Z_{t+1} = S|Z_t = R) &= 0.3, & \mathbb{P}(Z_{t+1} = R|Z_t = R) &= 0.7\end{aligned}$$

- 延续刚才的例子，假设你要决定今天是否要带伞出门：
 - 带了伞，雨天的效用为1，晴天的效用为-1
 - 不带伞，雨天的效用为-2，晴天效用为1
- 如果昨天下了雨，今天带伞的条件期望效用为 $0.7 * 1 + 0.3 * (-1) = 0.4$ ，不带伞的条件期望效用为 $0.7 * (-2) + 0.3 * (1) = -1.1$ ，应该带伞
- 如果昨天没下雨…？

期望效用

- 假设明天的世界有两种可能的状态：好或坏
- Probability of good state: π_g ; probability of bad state: $1 - \pi_g$
- 在好的状态下，家庭收入为 $y = y_g$; 在差的状态下，家庭收入 $y = y_b$
- 假设一个最简单的情况，资源约束为 $c = y$ ，效用函数为 $U(c)$
- 家庭的期望效用为： $E[U(y)] = \pi_g U(y_g) + (1 - \pi_g) U(y_b)$

风险与稳定

$$E[U(y)] = \pi_g U(y_g) + (1 - \pi_g) U(y_b)$$

- 假设家庭可以通过保险等方式得到一个固定的回报 $y_s = \pi_g y_g + (1 - \pi_g) y_b$ ，无论明天的世界状态如何 (暂时忽略保险的成本)。
- 请问，家庭会选择稳定收入 y_s ，还是风险回报 (y_g, y_b) ？
- 其实是在两者之间比较：

$$E(U(y)) = \pi_g U(y_g) + (1 - \pi_g) U(y_b)$$

$$U(E(y)) = U(\pi_g y_g + (1 - \pi_g) y_b)$$

风险偏好

- 如果 $U(E(y)) > E(U(y))$, 家庭被称为风险厌恶 (**risk-averse**)
- 如果 $U(E(y)) = E(U(y))$, 家庭被称为风险中性 (**risk-neutral**)
- 如果 $U(E(y)) < E(U(y))$, 家庭被称为风险爱好 (**risk loving**)

风险偏好： 例子

- $y_g = 100, y_b = 25, u(c) = \sqrt{c}, \pi_g = 0.5$

- 可以计算

$$E(U(y)) = 0.5\sqrt{100} + 0.5\sqrt{25} = 7.5$$
$$U(E(y)) = \sqrt{0.5 * 100 + 0.5 * 25} \approx 7.9$$

所以家庭表现出风险厌恶。

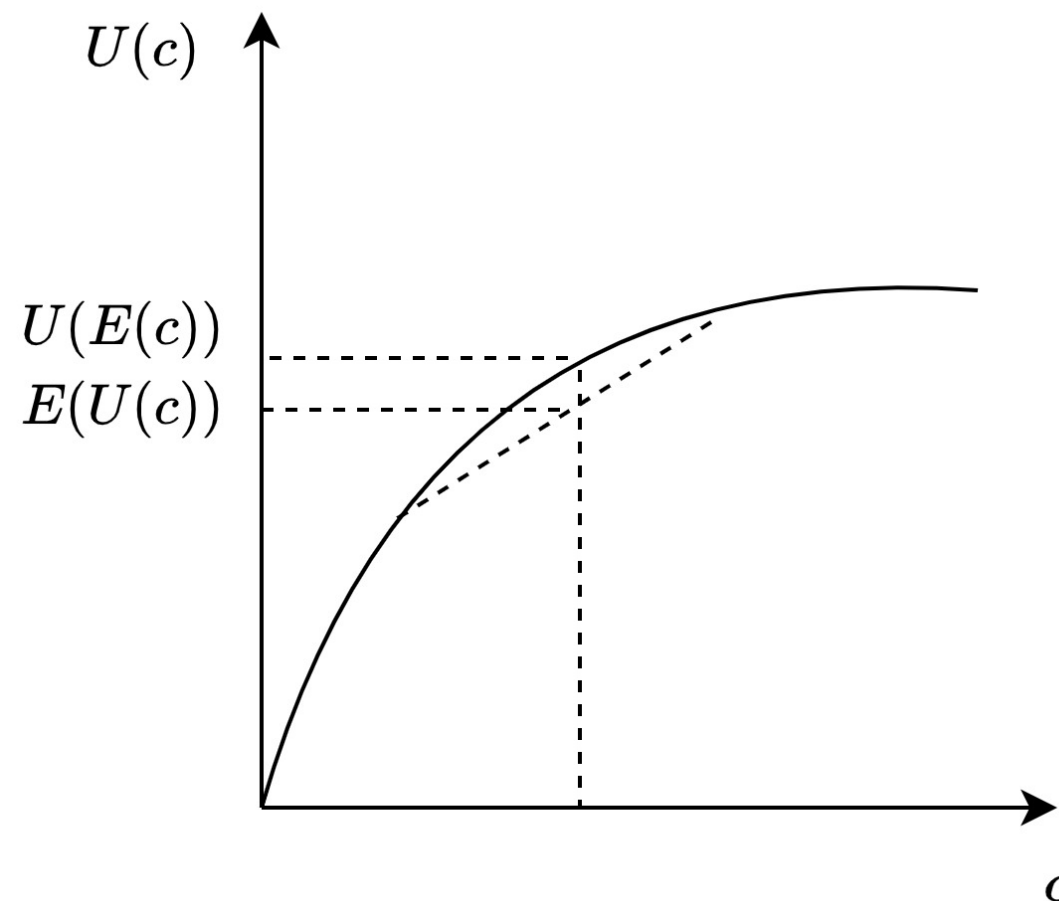
效用函数与风险偏好

- 家庭什么时候表现出风险厌恶？

- Jensen's Inequality:

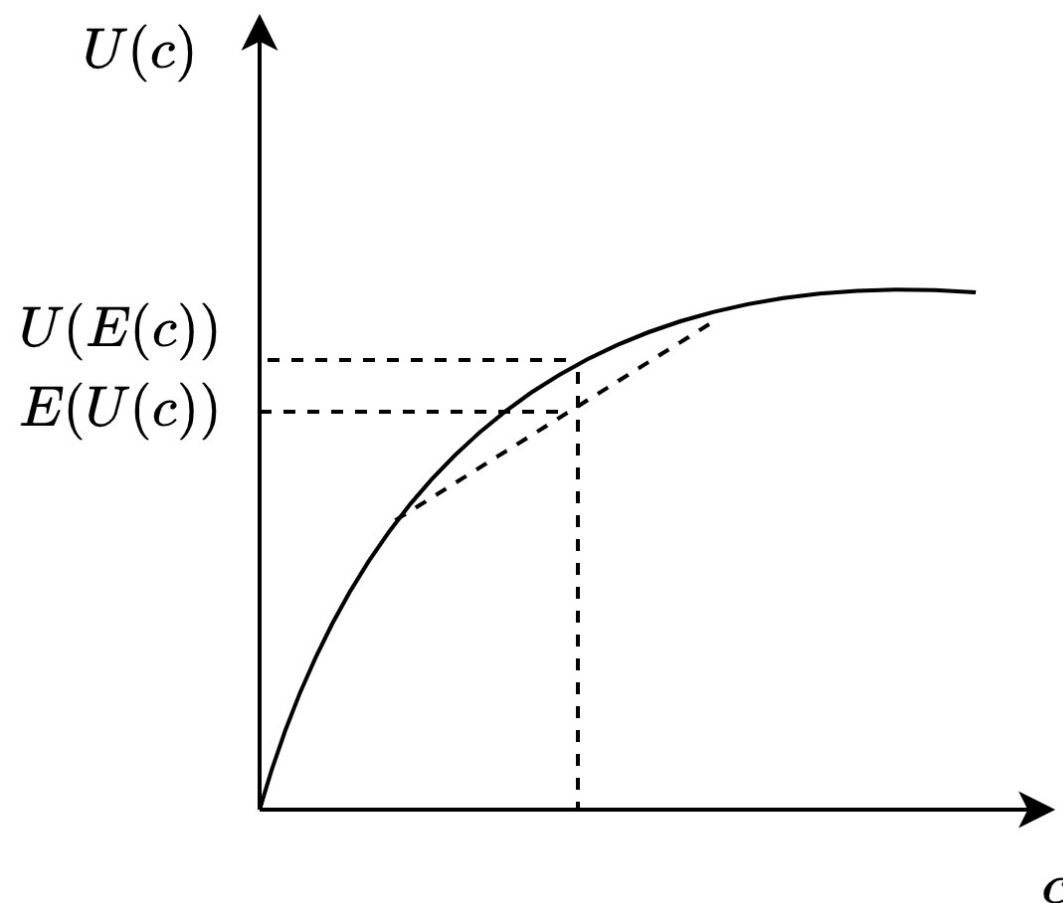
$E(U(y)) < U(E(y))$ if and only if $U''(y) < 0$

- 只要家庭的效用函数满足边际效用递减，那么通常情况下他们都会表现出风险厌恶。



计算风险厌恶程度

- 从图像上看效用函数的弯曲程度 (curvature) 和家庭的**风险厌恶程度**有关。
- 如何测量风险厌恶程度？一个猜测是和 $U''(c)$ 有关
- 但是，考虑 $U(c) = c^{\frac{1}{2}}$ 和 $\tilde{U}(c) = 2c^{\frac{1}{2}}$ ，两个效用函数描述的偏好完全相同，但是效用函数的二阶导数不同
- $U''(c) = -\frac{1}{4}c^{-3/2}$, $\tilde{U}''(c) = -\frac{1}{2}c^{-3/2}$
- 说明 $U''(c)$ 不是一个好的计算方式



计算风险厌恶程度

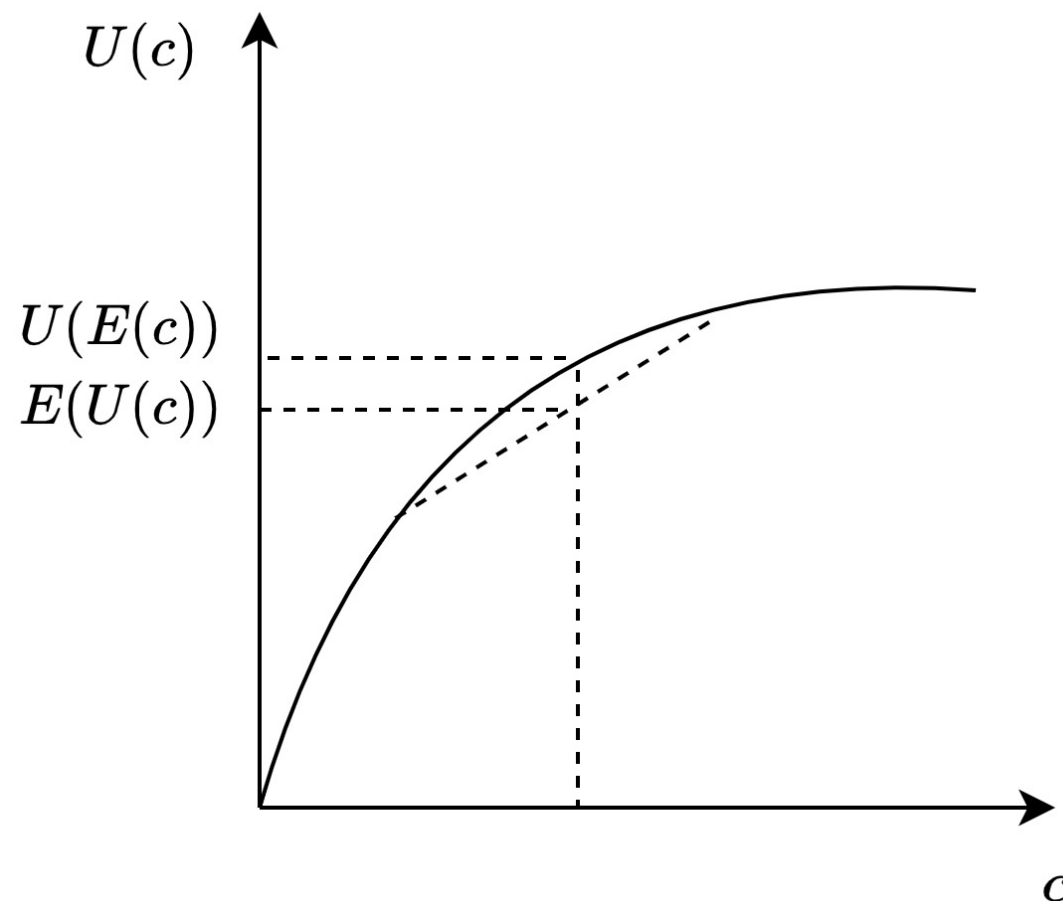
- 解决方式: normalize by $U'(c)$

- 绝对风险厌恶: Absolute Risk Aversion (ARA)

$$ARA = -\frac{U''(c)}{U'(c)}$$

- 例子:

$$u(c) = e^{-\rho c}$$



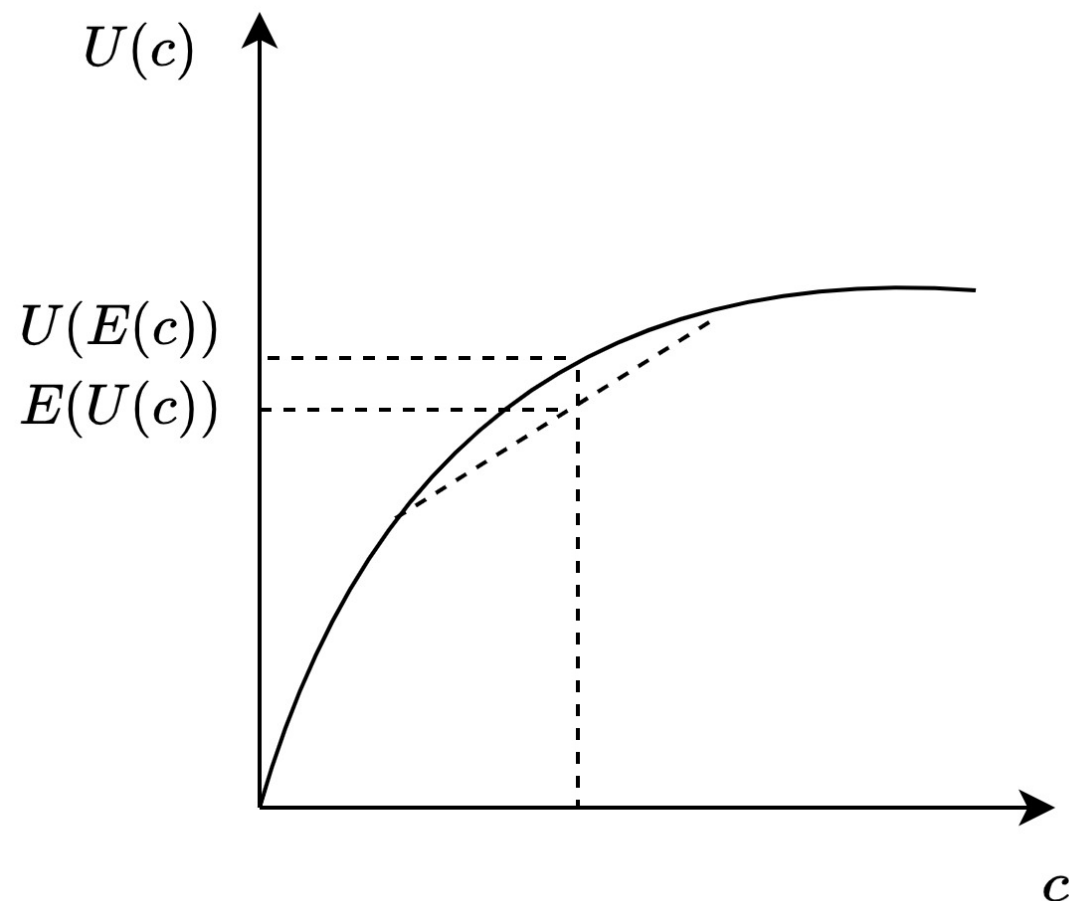
计算风险厌恶程度

- ARA会随着财富的增大而减小; 可以用相对风险厌恶 (Relative risk aversion, CRA) 来做出调整

$$CRA = - \frac{cU''(c)}{U'(c)}$$

- 例子: CRRA 效用函数:

$$U(c) = \frac{c^{1-\rho}}{1-\rho}$$



一个带有风险的两期模型

- 第0期，无任何风险。代理人可以购买债券 b_0 （利率为 r ）
- 第1期，经济体可能处在好的状态（概率 π_g ），或坏的状态（概率 π_b ）；
 $\pi_b + \pi_g = 1$
- 效用函数：

$$\begin{aligned} U(c_0, c_g, c_b) &= u(c_0) + \beta \mathbb{E}[u(c_1)] \\ &= u(c_0) + \beta [\pi_g u(c_g) + \pi_b u(c_b)] \end{aligned}$$

- 第1期的消费 c_1 表示为 c_g 和 c_b ，取决于下期状态

模型求解

- 预算约束:

$$\begin{aligned}c_0 + b_0 &= y_0 \\c_g &= y_g + (1 + r)b_0 \\c_b &= y_b + (1 + r)b_0\end{aligned}$$

- 代入 $b_0 = y_0 - c_0$

$$\begin{aligned}c_g &= y_g + (1 + r)(y_0 - c_0) \\c_b &= y_b + (1 + r)(y_0 - c_0)\end{aligned}$$

拉格朗日函数（简单）

$$\mathcal{L} = u(c_0) + \beta[\pi_g u(c_g) + \pi_b u(c_b)] + \lambda_g[y_g + (1+r)(y_0 - c_0) - c_g] + \lambda_b[y_b + (1+r)(y_0 - c_0) - c_b]$$

- 一阶条件

$$\begin{aligned} u'(c_0) &= [\lambda_g + \lambda_b](1+r) \\ [c_g] \quad \pi_g \beta u'(c_g) &= \lambda_g \\ [c_b] \quad \pi_b \beta u'(c_b) &= \lambda_b \end{aligned}$$

欧拉方程与利息

- 欧拉方程:

$$u'(c_0) = \beta(1 + r)[\pi_g u'(c_g) + \pi_b u'(c_b)]$$

- 从市场出清条件得知 $c_0 = y_0, c_b = y_b, c_g = y_g$, 那么利率满足

$$1 + r = \frac{u'(y_0)}{\beta[\pi_g u'(y_g) + \pi_b u'(y_b)]} = \frac{u'(y_0)}{\beta \mathbb{E}[u'(y_1)]}$$

利息的决定

$$1 + r = \frac{u'(y_0)}{\beta[\pi_g u'(y_g) + \pi_b u'(y_b)]} = \frac{u'(y_0)}{\beta \mathbb{E}[u'(y_1)]}$$

$$\frac{\partial r}{\partial y_g} > 0, \quad \frac{\partial r}{\partial y_b} > 0$$

$$\frac{\partial r}{\partial y_0} < 0, \quad \frac{\partial r}{\partial \pi_g} > 0$$

如果明天的预期收入相对今天增加，家庭的储蓄欲望会降低，也就是说需要更高的利率才能使得市场出清！

风险资产

- 刚才模型中的债券 b_0 算是一种“安全资产”，不管世界是好与坏的状态下，都会给出同样的回报。
- 除了这种稳定的资产以外，许多生活中常见的资产是具有风险的（股票、基金、人力资本）。
- 问题：如何给这些风险资本定价？

State contingent claims (或有索取权)

- 假设有 S 种可能不同的状态, 以 $\{1, 2, \dots, S\}$ 表示。
- 定义: A **state-contingent claim (bond)** is an asset that delivers one unit of a good in a future state s and 0 otherwise.

Contingent (adj.) 依情况而定的

- Denote the price of a state s bond to be $q(s)$

资产定价

- 假设我们知道所有的state-contingent claims的价格 $q(s)$
- 那么我们可以对下面的资产进行尝试定价:
 - Pays 1 unit of good in state 1? $q(1)$
 - Pays 2 units of good in state 1? $2q(1)$
 - Pays 1 unit of good in state 1, and 1 unit of good in state 2? $q(1) + q(2)$
 - Pays $x(s)$ units in state s , for each state $s = 1, 2, \dots, S$? $\sum_{s=1}^S q(s)x(s)$
- 理论上, 我们可以用state-contingent claims 对任何的风险资产进行定价。

资产定价-2

- 问题：如何给state contingent claims定价？
- 框架：回到两期模型的例子：
- 第0期收入 y_0 固定，第1期两种可能的状态 $\{g, b\}$, 对应的收入分别为 $\{y_g, y_b\}$.
- 假设有如下三种资产可以购买：
 - A safe bond with price 1, which pays $1 + r$ units of good regardless of state
 - A good state claim, that only pays 1 in good state
 - A bad state claim, that only pays 1 in bad state

资产定价-3

Asset	p_0	payout in g	payout in b	Quantity
Bond	1	$1 + r$	$1 + r$	b_1
Claim(good)	q_g	1	0	x_g
Claim(bad)	q_b	0	1	x_b

图(1)

- 大家认为哪种资产价格更高？猜一下：
Good state claim or bad state claim?

资源约束

$$BC_0: \quad c_0 + b_1 + q_g x_g + q_b x_b = y_0$$

$$BC_g: \quad c_g = y_g + (1 + r)b_1 + x_g$$

$$BC_b: \quad c_b = y_b + (1 + r)b_1 + x_b$$

$$c_g = y_g + x_g + (1 + r)[y_0 - c_0 - q_g x_g - q_b x_b]$$

$$c_b = y_b + x_b + (1 + r)[y_0 - c_0 - q_g x_g - q_b x_b]$$

解出模型

$$\mathcal{L} = u(c_0) + \beta[\pi_g u(c_g) + \pi_b u(c_b)] + \lambda_g [y_g - c_g + x_g + (1+r)(y_0 - c_0 - q_g x_g - q_b x_b)] + \lambda_b [y_b - c_b + x_b + (1+r)(y_0 - c_0 - q_g x_g - q_b x_b)]$$

一阶条件：

$$[c_0]: u'(c_0) = (\lambda_g + \lambda_b)(1+r)$$

$$[c_g]: \beta \pi_g u'(c_g) = \lambda_g$$

$$[c_b]: \beta \pi_b u'(c_b) = \lambda_b$$

$$[x_g]: \lambda_g [1 - (1+r)q_g] = \lambda_b (1+r)q_g$$

$$[x_b]: \lambda_b [1 - (1+r)q_b] = \lambda_g (1+r)q_b$$

解出模型-2

- $[c_0], [c_g], [c_b] \rightarrow$ 欧拉方程

$$u'(c_0) = (1 + r)\beta[\pi_g u'(c_g) + \pi_b u'(c_b)]$$

- 调整 $[x_g]$ 和 $[x_b]$, 得到

$$q_b = \frac{\lambda_b}{(1 + r)(\lambda_g + \lambda_b)}$$

解出模型-3

- 把 $[c_g]$ $[c_b]$ 代入上页最后两个公式, 得到

$$q_g = \frac{\beta \pi_g u'(c_g)}{u'(c_0)}$$

$$q_b = \frac{\beta \pi_b u'(c_b)}{u'(c_0)}$$

- 调整公式, 得到:

$$\pi_i \frac{1}{q_i} = \frac{u'(c_0)}{\beta u'(c_i)}$$

- 左边: state i claim 的期望回报率;
- 右边: 当下期状态为i时, 两期消费的MRS

理解资产价格

- 以good state claim举例:

$$q_g = \frac{\beta \pi_g u'(c_g)}{u'(c_0)}$$

- 如果 $\pi_g = 0$, good state claim的价格为0, 因为明天永远不会更好 (!)

- 如果 $\pi_g = 1$,

$$q_g = \frac{\beta u'(c_g)}{u'(c_0)} = \frac{1}{1+r}$$

第二个等式来自于欧拉方程, 此时不存在不确定性, good state claim和债券等价

市场出清

- 在竞争均衡条件下，市场出清条件依然成立：

$$b_1 = 0, \quad x_g = x_b = 0, \quad c_g = y_g, c_b = y_b, c_0 = y_0$$

- 资产价格表示为：

$$q_g = \frac{\beta \pi_g u'(y_g)}{u'(y_0)}$$
$$q_b = \frac{\beta \pi_b u'(y_b)}{u'(y_0)}$$

比较两种风险资产的价格

- 如果 $u(c) = \log(c)$, 那么

$$q_g = \frac{\beta \pi_g y_0}{y_g}, q_b = \frac{\beta \pi_b y_0}{y_b}$$

- 假设 $\pi_g = \pi_b = 0.5$, 两种状态发生的可能性相等。
- 因为 $y_g > y_b$, 我们可以得到 $q_g < q_b$
- 思考: Why does the state-contingent claim for good state is **cheaper** than the one for bad state?