

# 金融数学

教授：林建希

笔记由 Dafu Zhu 编写

基于 2025 春季厦大数院研究生《金融数学》

最后修改：2025/03/29

## 目录

|                     |    |
|---------------------|----|
| 衍生产品介绍              | 2  |
| 1 随机分析              | 2  |
| 1.1 单时段证券模型         | 2  |
| 1.1.1 构造无风险对冲组合方法   | 2  |
| 1.1.2 资产组合复制方法      | 3  |
| 1.1.3 多个市场状态下投资组合定价 | 4  |
| 1.1.4 套利机会          | 6  |
| 1.1.5 风险中性测度        | 7  |
| 1.1.6 凸集分离定理        | 9  |
| 1.1.7 未定权益的可达性      | 11 |
| 1.2 二期二叉树模型         | 13 |
| 1.2.1 信息结构和域流       | 15 |
| 2 期权定价模型            | 18 |

# 1 随机分析

## 1.1 单时段证券模型

某股票现价为 100 美元，在一年后股价可以是 90 美元或 120 美元，概率并未给定，即期利率（实际利率）是 5%。一年之后到期执行价为 105 美元的股票期权的公平价格是多少？

### 1.1.1 构造无风险对冲组合方法

若期权的价格为  $V$ ，股票的价格为  $S$ ，构造如下的资产组合：持有  $a$  股期权和  $b$  股股票，若  $a < 0$  或  $b < 0$  表示空头。则  $t = 0$  时资产组合的价值

$$\Pi_0 = aV + bS$$

这里  $a, b$  是未知的。当  $t = 1$  时：

$$\Pi_1 = \begin{cases} (120 - 105)a + 105b & S_1 = 120 \\ a \cdot 0 + 90b & S_1 = 90 \end{cases}$$

让  $\Pi_1$  不取决于股价涨跌

$$(120 - 105)a + 105b = a \cdot 0 + 90b$$

解得

$$a = -2b$$

令  $b = 1$ ，则  $a = -2$

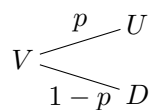
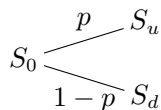
$$\Pi_0 = -2V + 1 \times 100$$

$$\Pi_1 = -2 \times (120 - 105) + 1 \times 120 = -2 \times 0 + 1 \times 90$$

由于组合  $\Pi$  是无风险的，根据无套利原理，其收益率应等于即期利率 5%，因此  $1.05\Pi_0 = \Pi_1$ ，即

$$1.05(100 - 2V) = 90$$

解得  $V = 7.14286$



左图为股价二叉树，右图为衍生产品价格二叉树

### Definition 1 (无风险对冲组合)

构造资产组合：1 份衍生产品多头和  $\alpha$  份股票空头。资产组合的初始价值为：

$$\Pi_0 = V - \alpha S_0$$

选择  $\alpha$ ，使得资产组合的价值与股票的最终价值无关，称该组合为无风险对冲组合

$$\Pi_1 = \begin{cases} \Pi_1^u = U - \alpha S_u & \text{股价上升} \\ \Pi_1^d = D - \alpha S_d & \text{股价下降} \end{cases}$$

$$U - \alpha S_u = D - \alpha S_d$$

$$\Rightarrow \alpha = \frac{U - D}{S_u - S_d} = \frac{\Delta V}{\Delta S}$$

资产组合的初始价值:  $V - \alpha S_0$

资产组合的最终价值:  $U - \alpha S_u$

若无风险利率为  $r$  (该时间段实际利率), 则

$$V - \alpha S_0 = \frac{U - \alpha S_u}{1 + r}$$

于是得到衍生产品的定价公式

$$V = \alpha S_0 + \frac{U - \alpha S_u}{1 + r}$$

### 1.1.2 资产组合复制方法

#### Definition 2 (复制)

构造资产组合: 包含  $a$  单位的股票和  $b$  单位的现金, 无风险资产利率为  $r$ , 则在  $t = 0$  时:

$$V_0 = aS_0 + b$$

若在  $\forall t, \forall \omega \in \Omega$  下, 该组合价值都与衍生品  $C$  价值相同, 则称该资产组合为衍生品  $C$  的一个复制

在  $t = 1$  时

$$V_1 = \begin{cases} V_1^u = aS_u + b(1 + r) \\ V_1^d = aS_d + b(1 + r) \end{cases}$$

令

$$\begin{cases} aS_u + b(1 + r) = U \\ aS_d + b(1 + r) = D \end{cases}$$

于是资产组合的价值和衍生证券的价值一致, 该资产组合复制了衍生证券  $V$ 。

解得

$$a = \frac{U - D}{S_u - S_d}$$

$$b = (U - \frac{U - D}{S_u - S_d} S_u) / (1 + r)$$

$$V_0 = aS_0 + b$$

$$= \frac{U - D}{S_u - S_d} S_0 + (U - \frac{U - D}{S_u - S_d} S_u) / (1 + r)$$

将  $U$  和  $D$  分开得

$$\begin{aligned} V_0 &= \left( \frac{S_0}{S_u - S_d} + \frac{1}{1+r} - \frac{S_u}{S_u - S_d} \cdot \frac{1}{1+r} \right) U - \left( -\frac{S_0}{S_u - S_d} + \frac{S_u}{S_u - S_d} \cdot \frac{1}{1+r} \right) D \\ &= \frac{1}{1+r} \left( \frac{(1+r)S_0}{S_u - S_d} - \frac{S_d}{S_u - S_d} \right) U + \frac{1}{1+r} \left( \frac{S_u}{S_u - S_d} - \frac{(1+r)S_0}{S_u - S_d} \right) D \\ &= \frac{1}{1+r} [qU + (1-q)D] \end{aligned}$$

其中

$$\begin{aligned} q &= \frac{(1+r)S_0}{S_u - S_d} - \frac{S_d}{S_u - S_d} \\ 1-q &= \frac{S_u}{S_u - S_d} - \frac{(1+r)S_0}{S_u - S_d} \end{aligned}$$

$q$  的意义是什么?

由无套利性可知

$$0 < q < 1$$

由  $q$  的表达式可知

$$S_0 = \frac{1}{1+r} [qS_u + (1-q)S_d]$$

若令股票上涨、下跌的概率分别为  $q, 1-q$ , 记此概率测度为  $\mathbb{Q}$ , 则

$$S_0 = \frac{1}{1+r} \mathbb{E}_{\mathbb{Q}}(S_1)$$

其中  $S_1$  为股票在  $t=1$  时刻的价值

进一步

$$V = \frac{1}{1+r} \mathbb{E}_{\mathbb{Q}}(V_1) = \mathbb{E}_{\mathbb{Q}} \left[ \frac{V_1}{1+r} \right]$$

其中  $V_1$  为期权在  $t=1$  时刻的价值

问题: 若证券种类更多, 市场状态也更多的情况下, 上述结论是否成立?

### 1.1.3 多个市场状态下投资组合定价

$M$  种风险资产价格过程  $S_1(t), S_2(t), \dots, S_M(t), t = 0, 1$ 。在  $t=1$  时刻有  $K$  种可能的市场状态  $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_K\}$

在  $t=1$  时刻风险资产的可能值表示为一个非负  $K \times M$  矩阵, 被称为 Payoff Matrix

$$S(1; \Omega) = \begin{pmatrix} S_1(1; \omega_1) & S_2(1; \omega_1) & \cdots & S_M(1; \omega_1) \\ S_1(1; \omega_2) & S_2(1; \omega_2) & \cdots & S_M(1; \omega_2) \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ S_1(1; \omega_K) & S_2(1; \omega_K) & \cdots & S_M(1; \omega_K) \end{pmatrix}$$

每个列向量表示每个资产在所有市场状态下的价格，记为

$$S_m(t) = (S_m(t; \omega_i))_{i=1:K} = \begin{pmatrix} S_m(t; \omega_1) \\ S_m(t; \omega_2) \\ \vdots \\ S_m(t; \omega_K) \end{pmatrix}, \quad t \geq 1 \quad (1.1)$$

当  $t = 0$  时，资产  $m$  的价值是确定的，因此  $S_m(0)$  不是一个向量而是一个数值  
用列向量的形式表示  $S(1; \Omega)$  矩阵

$$S(1; \Omega) = (S_1(1) | \cdots | S_M(1)) = \text{col}(S_m(1))_{m=1:K} \quad (1.2)$$

考虑无风险证券  $S_0(t), t = 0, 1$

$$S_0(0) = S_0(0; \omega) = 1$$

$$S_0(1) = S_0(1; \omega) = 1 + r, \quad \forall \omega \in \Omega$$

结合(1.1)，风险资产贴现价格过程

$$S_m^*(t) = \frac{S_m(t)}{S_0(t)} = \begin{pmatrix} S_m(t; \omega_1)/S_0(t) \\ S_m(t; \omega_2)/S_0(t) \\ \vdots \\ S_m(t; \omega_K)/S_0(t) \end{pmatrix}, \quad t \geq 0, \quad m = 1, 2, \dots, M \quad (1.3)$$

其中  $S_m(t)$  为  $K \times 1$  的列向量， $S_0(t)$  是一个由  $t$  决定的数值，因此  $S_m^*(t)$  也为  $K \times 1$  的列向量  
写成矩阵形式

$$S^*(1; \Omega) = \begin{pmatrix} S_1^*(1; \omega_1) & S_2^*(1; \omega_1) & \cdots & S_M^*(1; \omega_1) \\ S_1^*(1; \omega_2) & S_2^*(1; \omega_2) & \cdots & S_M^*(1; \omega_2) \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ S_1^*(1; \omega_K) & S_2^*(1; \omega_K) & \cdots & S_M^*(1; \omega_K) \end{pmatrix}$$

即

$$S^*(1; \Omega) = (S_1^*(1) | \cdots | S_M^*(1)) = \text{col}(S_m^*(1))_{m=1:K} \quad (1.4)$$

所有资产在  $t = 1$  时刻的价格矩阵被称为扩展形式的 Payoff Matrix，如下所示

$$\hat{S}(1; \Omega) = \begin{pmatrix} 1 + r & S_1(1; \omega_1) & S_2(1; \omega_1) & \cdots & S_M(1; \omega_1) \\ 1 + r & S_1(1; \omega_2) & S_2(1; \omega_2) & \cdots & S_M(1; \omega_2) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 1 + r & S_1(1; \omega_K) & S_2(1; \omega_K) & \cdots & S_M(1; \omega_K) \end{pmatrix}$$

第一列是无风险资产在  $t = 1$  时刻的价值，是一个  $K \times 1$  的列向量。一般形式为

$$S_0(t) = (S_0(t; \omega_i))_{i=1:K} \quad (1.5)$$

结合(1.1)，则

$$\hat{S}(1; \Omega) = \text{col}(S_m(1))_{m=0:M} \quad (1.6)$$

所有资产在  $t = 0$  时刻的价格向量为

$$\hat{S}(0) = (1, S_1(0), S_2(0), \dots, S_M(0))^T \quad (1.7)$$

所有资产在  $t = 1$  时刻的贴现价格矩阵为

$$\hat{S}^*(1; \Omega) = \begin{pmatrix} 1 & S_1^*(1; \omega_1) & S_2^*(1; \omega_1) & \cdots & S_M^*(1; \omega_1) \\ 1 & S_1^*(1; \omega_2) & S_2^*(1; \omega_2) & \cdots & S_M^*(1; \omega_2) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 1 & S_1^*(1; \omega_K) & S_2^*(1; \omega_K) & \cdots & S_M^*(1; \omega_K) \end{pmatrix}$$

即

$$\hat{S}^*(1; \Omega) = (S_0^*(1) | S_1^*(1) | \cdots | S_M^*(1)) = \text{col}(S_m^*(1))_{m=0:M} \quad (1.8)$$

其中  $S_m^*(t)$  为  $K \times 1$  的列向量(1.3)，并且  $S_0^*(t) = (1, \dots, 1)^T$ 。

所有资产在  $t = 0$  时刻的贴现价格向量为

$$\hat{S}^*(0) = (1, S_1^*(0), S_2^*(0), \dots, S_M^*(0))^T \quad (1.9)$$

故  $\hat{S}^*(0) = \hat{S}(0)$

#### 1.1.4 套利机会

在  $t = 0$  时刻的交易策略为  $\{h_m, m = 0, 1, \dots, M\}$ ，其中  $h_m$  为第  $m$  个资产的持有份额。记所有资产权重向量为  $\hat{h} = (h_i)_{i=0:M}$  此投资组合价值过程为

$$V_t = h_0 S_0(t) + \sum_{m=1}^M h_m S_m(t) \quad (1.10)$$

其中  $S_m(t), S_0(t)$  均为  $K \times 1$  的价格向量，见(1.1)，(1.5)。因此  $V_t$  也为  $K \times 1$  的向量。

将(1.10)写成矩阵形式，即

$$V_t = \hat{S}(1; \Omega) \hat{h} \quad (1.11)$$

其中  $\hat{S}(1; \Omega)$  为扩展形式的 Payoff Matrix(1.6)。Elementwise 的表示(1.10)在计算中更常用，但矩阵形式(1.11)能更好的帮助我们理解。

投资组合收益

$$G \triangleq V_1 - V_0 = h_0 r \cdot \mathbf{1}_K + \sum_{m=1}^M h_m \cdot \Delta S_m \quad (1.12)$$

其中  $\mathbf{1}_K$  为长度为  $K$  的全 1 列向量，且

$$\Delta S_m \triangleq S_m(1) - S_m(0) = \begin{pmatrix} S_m(1; \omega_1) - S_m(0) \\ S_m(1; \omega_2) - S_m(0) \\ \vdots \\ S_m(1; \omega_K) - S_m(0) \end{pmatrix} \quad (1.13)$$

投资组合贴现价值过程

$$V_t^* \triangleq h_0 \cdot \mathbf{1}_K + \sum_{m=1}^M h_m S_m^*(t) \quad (1.14)$$

其中  $\mathbf{1}_K$  为长度为  $K$  的全 1 列向量,  $S_m^*(t)$  为  $K \times 1$  的列向量(1.3)。将(1.14)写成矩阵形式, 即

$$V_t^* = \hat{S}^*(1; \Omega) \hat{h} \quad (1.15)$$

其中  $\hat{S}^*(1; \Omega)$  为扩展形式的贴现 Payoff Matrix(1.8).

投资组合贴现收益为

$$G^* \triangleq V_1^* - V_0^* = \sum_{m=1}^M h_m \cdot \Delta S_m^* \quad (1.16)$$

其中

$$\Delta S_m^* \triangleq S_m^*(1) - S_m^*(0) = \begin{pmatrix} S_m^*(1; \omega_1) - S_m^*(0) \\ S_m^*(1; \omega_2) - S_m^*(0) \\ \vdots \\ S_m^*(1; \omega_K) - S_m^*(0) \end{pmatrix} \quad (1.17)$$

可以将每个风险资产的  $\Delta S_m^*$  合并写成矩阵形式

$$\Delta S^* = (\Delta S_1^* | \cdots | \Delta S_M^*) = \text{col}(\Delta S_m^*)_{m=1:M} \in \mathbb{R}^{K \times M} \quad (1.18)$$

### Definition 3 (套利机会)

某个交易策略被称为套利机会, 如果

1.  $V_0^* = 0$
2.  $V_1^*(\omega) \geq 0, \forall \omega \in \Omega$  且  $\mathbb{E}(V_1^*) > 0$

其中  $\mathbb{E}$  为在实际概率测度  $\mathbb{P}$  下的期望

注: (2) 等价于  $V_1^*(\omega) \geq 0, \forall \omega \in \Omega$  且  $\mathbb{P}(V_1^* > 0) > 0$

不妨设  $\mathbb{P}(\omega) > 0, \forall \omega \in \Omega$ , 则 (2) 又等价于  $V_1^*(\omega) \geq 0, \forall \omega \in \Omega$  且不等号对于某个  $\omega \in \Omega$  严格成立

### Lemma 1 (套利机会等价条件)

存在套利机会

$\Leftrightarrow$  存在交易策略  $\hat{h} = (h_0, h_1, \dots, h_M)^T$ , 使得  $\hat{S}^*(0)\hat{h} = 0, \hat{S}^*(1; \Omega)\hat{h} \geq 0$  且不等号对某个  $\omega \in \Omega$  严格成立。其中  $\hat{S}^*(0), \hat{S}^*(1; \Omega)$  分别为(1.9), (1.8).

$\Leftrightarrow$  存在交易策略  $\{h_m, m = 0, 1, \dots, M\}$ , 使得  $G^*(\omega) \geq 0, \forall \omega \in \Omega$  且不等号对某个  $\omega \in \Omega$  严格成立。其中  $G^*$  为(1.16).

$\Leftrightarrow$  存在交易策略  $h = (h_1, \dots, h_M)^T$  使得  $(\Delta S^*)h \geq 0$  且在上述向量不等式中, 不等号至少对某个元素严格成立。其中  $\Delta S^*$  为 (1.18).

证明:

#### 1.1.5 风险中性测度

**Definition 4 (风险中性概率测度)**

$\Omega$  上的概率测度  $\mathbb{Q}$  被称为风险中性概率测度, 如果

1.  $\mathbb{Q}(\omega) > 0, \forall \omega \in \Omega$
2.  $\mathbb{E}_Q[\Delta S_m^*] = 0, \forall m = 1, 2, \dots, M$ , 即

$$S_m^*(0) = \mathbb{E}_Q[S_m^*(1)]$$

其中  $\mathbb{E}_Q$  表示在测度  $\mathbb{Q}$  下的期望

记风险中性测度  $\Pi = (\mathbb{Q}(\omega_1), \mathbb{Q}(\omega_2), \dots, \mathbb{Q}(\omega_K))$ , 则上述条件 (2) 的等价条件为

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_Q[\Delta S_m^*] = 0 &\Leftrightarrow \Pi \cdot (\Delta S_m^*) = 0, \forall m = 1, 2, \dots, M \\ &\Leftrightarrow \Pi \cdot (\Delta S^*) = 0 \\ &\Leftrightarrow \text{对任意交易策略 } V_0^* = \mathbb{E}_Q(V_1^*), \text{ 亦即 } \mathbb{E}_Q(G^*) = 0 \end{aligned}$$

其中  $\Delta S_m^*, \Delta S^*$  分别为 (1.17), (1.18)。分析如下:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_Q[\Delta S_m^*] = 0 &\Leftrightarrow \Pi \cdot [S^*(1; \Omega)] = S^*(0), \sum_{i=1}^K \mathbb{Q}(\omega_i) = 1, \mathbb{Q}(\omega_i) \geq 0, \forall i = 1, \dots, K \\ &\Leftrightarrow \Pi \cdot [\hat{S}^*(1; \Omega)] = \hat{S}^*(0), \mathbb{Q}(\omega_i) \geq 0, \forall i = 1, \dots, K \\ &\Leftrightarrow \Pi \cdot (\Delta S^*) = 0, \sum_{i=1}^K \mathbb{Q}(\omega_i) = 1, \mathbb{Q}(\omega_i) \geq 0, \forall i = 1, \dots, K \end{aligned}$$

应用: 对任意投资组合  $V$ , 其由  $M+1$  种资产构成, 权重为  $(h_0, h_1, \dots, h_M)$ 。在  $t=1$  时刻有  $K$  种可能的市场状态, 对应各种资产的贴现价值表示为  $\hat{S}^*(1; \Omega) =$

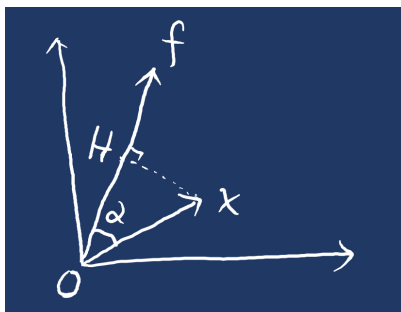
$$\begin{aligned} \mathbb{E}_Q(V_1^*) &= \sum_{i=1}^K V_1^*(\omega_i) \mathbb{Q}(\omega_i) = \sum_{i=1}^K \sum_{j=0}^M h_j \cdot S_j^*(1; \omega_i) \cdot \mathbb{Q}(\omega_i) \\ &= \sum_{j=0}^M \sum_{i=1}^K h_j \cdot S_j^*(1; \omega_i) \cdot \mathbb{Q}(\omega_i) \\ &= \sum_{j=0}^M h_j \underbrace{\sum_{i=1}^K S_j^*(1; \omega_i) \cdot \mathbb{Q}(\omega_i)}_{\text{第 } j \text{ 种资产的贴现价值期望}} \\ &= \sum_{j=0}^M h_j \cdot \mathbb{E}_Q(S_j^*(1)) \\ &= \sum_{j=0}^M h_j \cdot S_j^*(0) \quad [\text{风险中性定义(4)}] \\ &= \sum_{j=0}^M h_j \cdot S_j(0) = V_0 = V^*(0) \end{aligned}$$



### 1.1.6 凸集分离定理

向量投影:  $f = (f_1, f_2, \dots, f_n) \in \mathbb{R}^n, x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$

向量  $x$  在  $f$  上的投影: (夹角为  $\alpha$ )

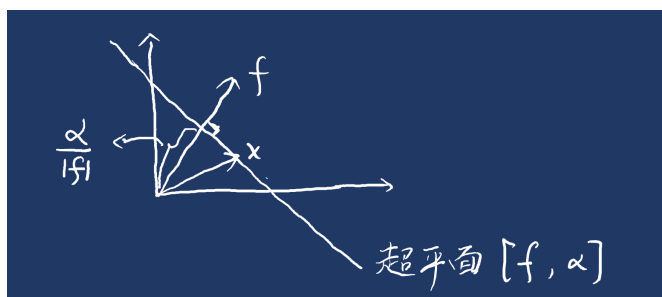


$$|f| \cdot |x| \cdot \cos \alpha = \sum_{i=1}^n f_i x_i \triangleq f \cdot x$$

显然  $f \cdot x = |f| \cdot |OH|$ , 若  $|f| = 1$ , 则  $f \cdot x = |OH|$

固定  $\alpha \in \mathbb{R}$ , 下列点集是一个超平面

$$\{x | f \cdot x = \alpha\} \triangleq [f, \alpha]$$



#### Definition 5 (凸集)

点集  $C \subseteq \mathbb{R}^n$  称为凸集, 如果  $\forall x, y \in C$

$$\lambda x + (1 - \lambda)y \in C, \quad \forall \lambda \in [0, 1]$$

#### Definition 6 (凸集严格分离)

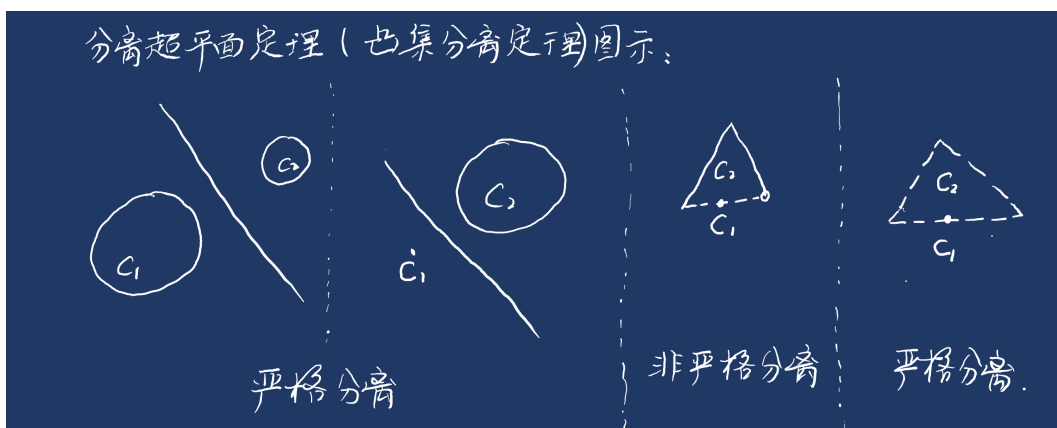
称凸集  $A, B$  能被超平面  $[f, \alpha]$  严格分离, 如果

$$\forall x \in A, f \cdot x \leq \alpha \quad \text{且} \quad \forall y \in B, f \cdot y > \alpha$$

或

$$\forall x \in A, f \cdot x < \alpha \quad \text{且} \quad \forall y \in B, f \cdot y \geq \alpha$$

总之,  $f \cdot y > f \cdot x, \forall x \in A, y \in B$



### Definition 7 (点集的线性支撑集)

点集  $C$  的线性支撑集为

$$C^l = \{\lambda x + (1 - \lambda)y | \forall x, y \in C, \lambda \in \mathbb{R}\}$$

### Definition 8 (代数开集)

点集  $C$  称为是代数开集, 如果  $C$  为  $C^l$  内的开子集 (即  $C$  为  $C^l$  内的相对开集)

### Example 1

设  $x_1, \dots, x_K \in \mathbb{R}^K$ , 令

$$A = \left\{ \sum_{i=1}^K \lambda_i x_i \mid \sum_{i=1}^K \lambda_i = 1, \lambda_i \geq 0, \forall i = 1, 2, \dots, K \right\}$$

$$B = \left\{ \sum_{i=1}^K \lambda_i x_i \mid \sum_{i=1}^K \lambda_i = 1, \lambda_i > 0, \forall i = 1, 2, \dots, K \right\}$$

则  $A$  为闭凸集,  $B$  为代数开凸集

### Theorem 1 (凸集分离定理)

若  $C$  为闭凸集或代数开凸集, 且  $0 \notin C$ , 则  $\{0\}$  与  $A$  被一个超平面严格分离, 即存在  $f$  使得

$$f \cdot x > 0, \quad \forall x \in A$$

### Theorem 2

在单时段模型中, 不存在套利机会当且仅当存在风险中性概率测度  $\mathbb{Q}$

证明: (1)  $\Leftarrow$  充分性

设风险中性测度  $\mathbb{Q}$  存在, 即存在概率测度行向量  $\Pi > 0$ , 使得  $\Pi(\Delta S^*) = 0$ , 故  $\forall \hat{h} = (h_1, h_2, \dots, h_m)^T$

$$\Pi[(\Delta S^*)\hat{h}] = [\Pi(\Delta S^*)]\hat{h} = 0$$

于是不存在  $\hat{h}$ , 使得  $(\Delta S^*)\hat{h} \geq 0$ , 且不等号对某个  $\omega$  严格成立

(2)  $\Rightarrow$  必要性

令  $P^+ = \{\Pi | \Pi = (q_1, \dots, q_K), \sum_{i=1}^K q_i = 1, q_i > 0, \forall i = 1, 2, \dots, K\}$ , 定义

$$W = \{\Pi(\Delta S^*) | \Pi \in P^+\}$$

则  $W$  为代数开凸集

用反证法。若风险中性测度不存在, 则  $0 \notin W$ , 于是由凸集分离定理, 存在向量  $\hat{h} = (h_1, \dots, h_m)^T$ , 使得

$$\Pi[(\Delta S^*)\hat{h}] = [\Pi(\Delta S^*)] \cdot \hat{h} > 0, \quad \forall \Pi \in P^+$$

故  $(\Delta S^*)\hat{h} \geq 0$  且对某个  $\omega$  不等号严格成立, 因此套利交易策略存在, 矛盾

### 1.1.7 未定权益的可达性

期权等衍生品在到期时刻的收益是样本空间  $\Omega$  上的一个随机变量。一般地,  $\Omega$  上的任意随机变量  $Y$  可以视为一个未定权益。

#### Definition 9 (未定权益)

未定权益 (Contingent Claim) 指的是在未来某一时刻 (通常是到期时刻) 的收益依赖于某些不确定因素的金融资产或合约。这些不确定因素通常与市场中的随机变量相关, 比如股票价格、利率、汇率等。

#### Definition 10 (可达性)

在单时段模型中,  $t = 1$  时刻的未定权益  $Y$  被称为是可达的, 如果存在一个交易策略, 使得

$$Y(\omega) = V_1(\omega), \forall \omega \in \Omega$$

也就是说, 未定权益  $Y$  可以由该交易策略下的投资组合复制, 故由无套利性, 未定权益  $Y$  在  $t = 0$  时刻的价格为  $V_0$

#### Theorem 3

可达未定权益  $Y$  在  $t = 0$  时刻的价格应为

$$V_0 = \mathbb{E}_Q \left[ \frac{Y}{1+r} \right] = \frac{1}{1+r} \mathbb{E}_Q(Y)$$

风险中性概率测度的计算

$$\begin{aligned} \hat{S}^*(0) &= \Pi \hat{S}^*(1; \Omega) \\ &\Leftrightarrow \begin{cases} \sum_{i=1}^K q_i = 1 \\ \Pi(\Delta S^*) = 0 \end{cases} \end{aligned}$$

其中  $\Pi = (q_1, q_2, \dots, q_K) > 0$

### Example 2

若

$$\hat{S}^*(1; \Omega) = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 3 \\ 1 & 3 & 2 \\ 1 & 2 & 4 \end{pmatrix}, \quad \hat{S}^*(0) = (1, 3, 3)$$

则风险中性测度满足

$$\begin{cases} q_1 + q_2 + q_3 = 1 \\ 4q_1 + 3q_2 + 2q_3 = 3 \\ 3q_1 + 2q_2 + 4q_3 = 3 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} q_1 + q_2 + q_3 = 1 \\ q_1 - q_3 = 0 \\ -q_2 + q_3 = 0 \end{cases}$$

解得  $\Pi = (1/3, 1/3, 1/3)$

### Example 3

设

$$\hat{S}^*(1; \Omega) = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 1 & 3 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}, \quad \hat{S}^*(0) = (1, 3)$$

则风险中性测度满足

$$\begin{cases} q_1 + q_2 + q_3 = 1 \\ 4q_1 + 3q_2 + 2q_3 = 3 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} q_1 + q_2 + q_3 = 1 \\ q_1 - q_3 = 0 \end{cases}$$

解得  $\Pi = (\lambda, 1 - 2\lambda, \lambda)$ , 其中  $0 < \lambda < \frac{1}{2}$

未定权益  $Y$  可达当且仅当线性方程组  $\hat{S}^*(1; \Omega)\hat{h} = \vec{Y}^*$  有解, 其中  $Y^* = Y/(1+r)$

$$\vec{Y}^* = (Y^*(\omega_1), Y^*(\omega_2), \dots, Y^*(\omega_K))^T$$

$$\hat{h} = (h_0, h_1, \dots, h_M)^T$$

或者说, 未定权益贴现向量  $\vec{Y}^*$  可以由所有已知证券的贴现价格向量  $S_0^*(1), S_1^*(1), S_2^*(1), \dots, S_M^*(1)$  线性表出, 其中  $S_m^*(1)$  为向量(1.3)在  $t=1$  时刻的取值。

若任意未定权益可达, 则称该证券模型为完全市场。易知证券模型为完全市场的充要条件为矩阵  $\hat{S}^*(1; \Omega)$  为行满秩的。

### Example 4

在例3的模型中, 贴现未定权益  $(5, 4, 3)^T$  可达, 而贴现未定权益  $(2, 4, 3)^T$  是不可达的  
由风险中性定价原理知, 贴现未定权益  $(5, 4, 3)^T$  在  $t=0$  时刻的价格应为

$$5\lambda + 4(1 - 2\lambda) + 3\lambda = 4$$

而例2的模型为完全市场, 贴现未定权益  $(2, 4, 3)^T$  在  $t=0$  时刻的价格为

$$2 \times \frac{1}{3} + 4 \times \frac{1}{3} + 3 \times \frac{1}{3} = 3$$

在例3中,

$$\hat{S}^*(1; \Omega) = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 1 & 3 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}, \quad \hat{S}^*(0) = \begin{pmatrix} 1 & 3 \end{pmatrix}, \quad \vec{Y}^* = (5, 4, 3)^T$$

存在等价关系

$$\begin{aligned} \text{rank}(\hat{S}^*(1; \Omega); \vec{Y}^*) &= \text{rank}(\hat{S}^*(1; \Omega)) \\ \Leftrightarrow \vec{Y}^* \text{可由} \hat{S}^*(1; \Omega) \text{的列向量线性表示} \\ \Leftrightarrow \text{未定权益} Y \text{可达} \end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 4 & 5 \\ 1 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 4 & 5 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & -2 & -2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 4 & 5 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

因此  $\text{rank}(\hat{S}^*(1; \Omega); \vec{Y}^*) = \text{rank}(\hat{S}^*(1; \Omega))$ ,  $Y$  可达

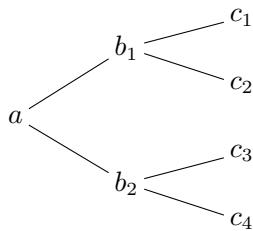
$(\lambda, 1 - 2\lambda, \lambda)$  为风险中性概率

$$\begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 1 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \end{pmatrix}$$

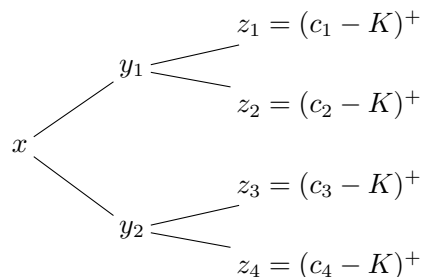
$3 = \text{rank}(\hat{S}^*(1; \Omega); \vec{Y}^*) \neq \text{rank}(\hat{S}^*(1; \Omega)) = 2$ ,  $Y$  不可达

## 1.2 二期二叉树模型

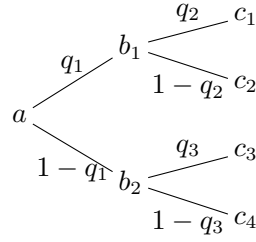
设第 1 期和第 2 期银行存款利分别为  $r_1, r_2$ , 求到期敲定价格为  $K$  的欧式看涨期权的价格  
股票价格二叉树:



期权价格二叉树:



计算股票二叉树的风险中性概率，故得



$$y_1 = (1 + r_2)^{-1}(q_2 z_1 + (1 - q_2) z_2)$$

$$y_2 = (1 + r_2)^{-1}(q_3 z_3 + (1 - q_3) z_4)$$

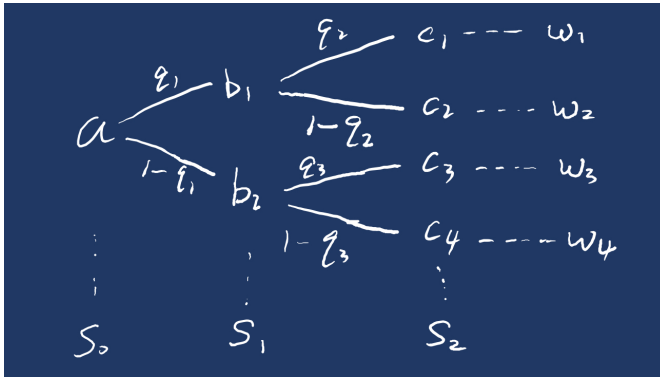
$$x = (1 + r_1)^{-1}(q_1 y_1 + (1 - q_1) y_2)$$

整理期权价格公式得

$$\begin{aligned} x &= (1 + r_1)^{-1}(1 + r_2)^{-1}[q_1 q_2 z_1 + q_1(1 - q_2) z_2 + (1 - q_1) q_3 z_3 + (1 - q_1)(1 - q_3) z_4] \\ &= (1 + r_1)^{-1}(1 + r_2)^{-1} \mathbb{E}_Q[(S_2 - K)^+] \end{aligned}$$

其中  $\mathbb{Q}(\omega_1) = q_1 q_2, \mathbb{Q}(\omega_2) = q_1(1 - q_2), \mathbb{Q}(\omega_3) = (1 - q_1) q_3, \mathbb{Q}(\omega_4) = (1 - q_1)(1 - q_3)$

考虑风险中性概率下的股票二叉树，设风险中性测度为  $\mathbb{Q}$



所以

$$\begin{aligned} \mathbb{Q}\{\omega_1\} &= \mathbb{Q}\{S_0 = a, S_1 = b_1, S_2 = c_1\} \\ &= \mathbb{Q}\{S_0 = a\} \cdot \mathbb{Q}\{S_1 = b_1 | S_0 = a\} \cdot \mathbb{Q}\{S_2 = c_1 | S_0 = a, S_1 = b\} \\ &= q_1 q_2 \end{aligned}$$

同理

$$\begin{aligned} \mathbb{Q}\{\omega_2\} &= q_1(1 - q_2) \\ \mathbb{Q}\{\omega_3\} &= (1 - q_1) q_3 \\ \mathbb{Q}\{\omega_4\} &= (1 - q_1)(1 - q_3) \end{aligned}$$

在风险中性概率测度  $\mathbb{Q}$  下,

$$\mathbb{E}[S_1|S_0 = a] = (1 + r_1)a$$

$$\mathbb{E}[S_2|S_0 = a, S_1 = b_1] = (1 + r_2)b_1$$

$$\mathbb{E}[S_2|S_0 = a, S_1 = b_2] = (1 + r_2)b_2$$

或者说

$$\mathbb{E}[S_1|S_0] = (1 + r_1)S_0, \mathbb{E}[S_2|S_0, S_1] = (1 + r_2)S_1$$

令  $S_2^* = (1 + r_1)^{-1}(1 + r_2)^{-1}S_2, S_1^* = (1 + r_1)^{-1}S_1, S_0^* = S_0$ , 则

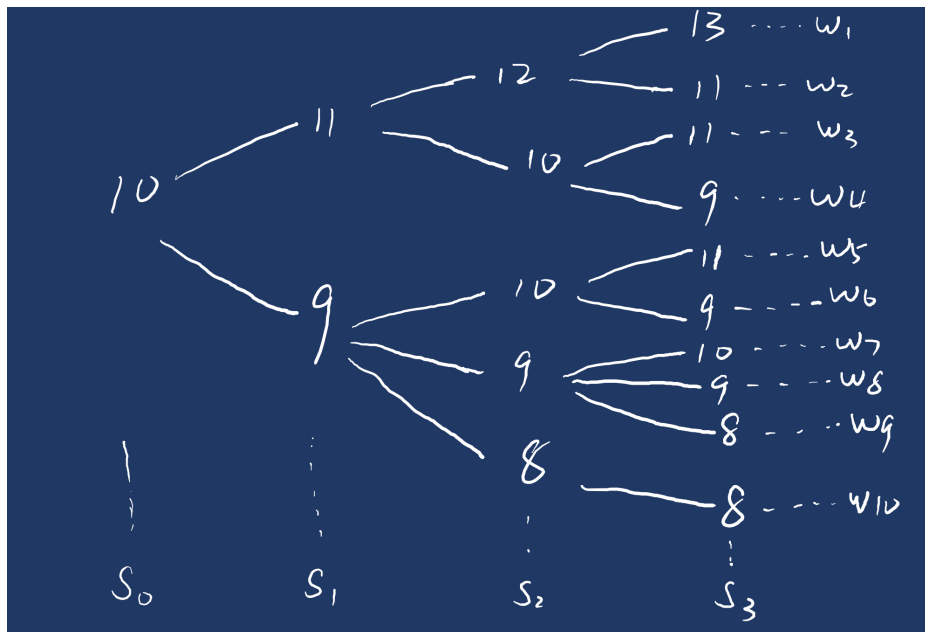
$$\mathbb{E}[S_1^*|S_0^*] = (1 + r_1)^{-1}\mathbb{E}[S_1|S_0] = S_0 = S_0^*$$

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[S_2^*|S_0^*, S_1^*] &= (1 + r_1)^{-1}(1 + r_2)^{-1}\mathbb{E}[S_2|S_0, S_1] \\ &= (1 + r_1)^{-1}S_1 \\ &= S_1^*\end{aligned}$$

换言之  $\{S_t^*, t = 0, 1, 2\}$  是一个  $Q$  鞅

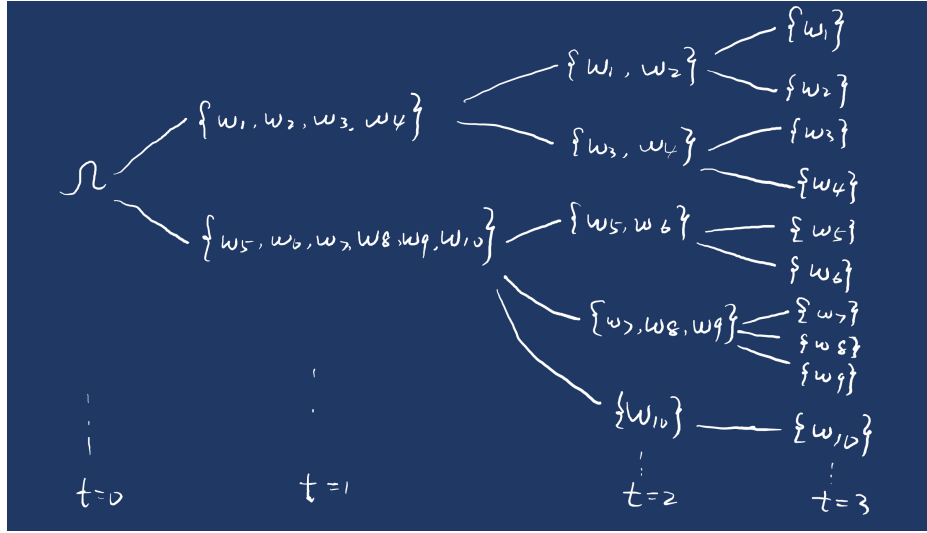
### 1.2.1 信息结构和域流

某风险资产的价格变化图



$$\begin{aligned}
\{S_0 = 10\} &= J_C = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_{10}\} \\
\{S_0 = 10, S_1 = 11\} &= \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_4\} \\
\{S_0 = 10, S_1 = 9\} &= \{\omega_5, \omega_6, \omega_7, \omega_8, \omega_9, \omega_{10}\} \\
\{S_0 = 10, S_1 = 11, S_2 = 12\} &= \{\omega_1, \omega_2\} \\
\{S_0 = 10, S_1 = 11, S_2 = 10\} &= \{\omega_3, \omega_4\} \\
\{S_0 = 10, S_1 = 11, S_2 = 12, S_3 = 13\} &= \{\omega_1\}
\end{aligned}$$

信息树图



在各时刻所得到的信息可表示如下：

$$\begin{aligned}
p_0 &= \{\{\Omega\}\} \\
p_1 &= \{\{\omega_1, \omega_2, \omega_3, \omega_4\}, \{\omega_5, \omega_6, \omega_7, \omega_8, \omega_9, \omega_{10}\}\} \\
p_2 &= \{\{\omega_1, \omega_2\}, \{\omega_3, \omega_4\}, \{\omega_5, \omega_6\}, \{\omega_7, \omega_8, \omega_9\}, \{\omega_{10}\}\} \\
p_3 &= \{\{\omega_1\}, \{\omega_2\}, \{\omega_3\}, \{\omega_4\}, \{\omega_5\}, \{\omega_6\}, \{\omega_7\}, \{\omega_8\}, \{\omega_9\}, \{\omega_{10}\}\}
\end{aligned}$$

上述  $p_0, p_1, p_2, p_3$  对样本空间  $\Omega$  的划分越来越精细，反映了随着时间的发展，所得到的信息越来越丰富

### Definition 11 ( $\sigma$ -代数)

设  $\mathcal{F}$  是样本空间  $\Omega$  中的一些子集构成的集合。称  $\mathcal{F}$  为一个  $\sigma$ -代数，如果

1.  $\Omega \in \mathcal{F}$
2.  $B \in \mathcal{F} \Rightarrow B^c \in \mathcal{F}$
3.  $B_1, B_2, \dots, B_n, \dots \in \mathcal{F} \Rightarrow \bigcup_{n=1}^{\infty} B_n \in \mathcal{F}$



设  $\mathcal{H}$  为  $\Omega$  的子集族 (未必是  $\sigma$ -代数), 则必存在包含  $\mathcal{H}$  的最小  $\sigma$ -代数, 称为由  $\mathcal{H}$  生产的  $\sigma$ -代数

### Example 5

设子集族  $\mathcal{H} = \{B_1, B_2, \dots, B_n\}$  是样本空间  $\Omega$  的一个划分, 则

$$\sigma(\mathcal{H}) = \left\{ \bigcup_{j=1}^k B_{ij} \mid i_1, i_2, \dots, i_k = 1, 2, \dots, n; k = 1, 2, \dots, n \right\} \cup \{\emptyset\}$$

回到前面的资产价格信息结构 (图??), 记

$$\mathcal{F}_i = \sigma\{p_i\}, i = 0, 1, 2, 3$$

则  $\mathcal{F}_0 \subseteq \mathcal{F}_1 \subseteq \mathcal{F}_2 \subseteq \mathcal{F}_3$ , 成为一个域流

### Definition 12 (域流)

设  $\mathcal{F}_t, t = 0, 1, \dots, T$ , 均为样本空间  $\Omega$  的  $\sigma$ -代数, 且  $\mathcal{F}_0 \subseteq \mathcal{F}_1 \subseteq \dots \subseteq \mathcal{F}_T$ , 则称  $\{\mathcal{F}_t, t = 0, 1, \dots, T\}$  为样本空间  $\Omega$  的一个域流

### Definition 13 (可测性)

设  $\mathcal{F}$  为一个  $\sigma$ -代数, 称任意随机变量  $X$  关于  $\mathcal{F}$  可测, 如果

$$\{X \leq x\} \in \mathcal{F}, \forall x \in \mathbb{R} \quad (*)$$

若  $X$  为一个离散型 r.v., 则  $(*)$  式等价于

$$\{X = x\} \in \mathcal{F}, \forall x \in \mathbb{R}$$

可测性表明,  $X$  的取值信息包含在  $\mathcal{F}$  中, 换句话说  $\mathcal{F}$  的信息决定了  $X$  的取值

### Property 1

若  $X_1, \dots, X_n$  均关于  $\mathcal{F}$  可测, 则  $g(X_1, \dots, X_n)$  也关于  $\mathcal{F}$  可测

## 2 期权定价模型

## 参考文献