

第 82 页：(4-27) 式

$$ES_{\alpha} = \frac{1}{1-\alpha} \int_{\alpha}^1 VaR_u(X) du = \mathcal{G}[\mu + \sigma \frac{\phi(\Phi^{-1}(\alpha))}{1-\alpha}] \quad (4-27)$$

其中， $\mathcal{G}$ 表示投资组合价值， $\phi(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{y^2}{2})$ 是标准正态密度函数。因此根据式子 (4-27)，

只要知道资产组合损失率的均值和标准差，我们就可以计算出资产组合的预期亏损值。

以下为扫描显示的证明过程

$$\begin{aligned} ES_{\alpha} &= \frac{1}{1-\alpha} \int_{\alpha}^1 VaR_u(X) du = \frac{1}{1-\alpha} \int_{\alpha}^1 [\sigma \Phi^{-1}(u) + \mu] du \\ &= \frac{1}{1-\alpha} \int_{\alpha}^1 \sigma \Phi^{-1}(u) du + \frac{1}{1-\alpha} \int_{\alpha}^1 \mu du = \frac{1}{1-\alpha} \int_{\alpha}^1 \sigma \Phi^{-1}(u) du + \mu \end{aligned} \quad (4-27)$$

采用替换变量，令 $u = \Phi(y)$ 和 $y = \Phi^{-1}(u)$ ，其中， $\phi(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{y^2}{2})$ 是标准正态密度函数，故此，可以得到：

$$\begin{aligned} \int_{\alpha}^1 \sigma \Phi^{-1}(u) du &= \int_{\Phi^{-1}(\alpha)}^{\Phi^{-1}(1)} \sigma \phi(y) \Phi^{-1}(\Phi(y)) dy = \int_{\Phi^{-1}(\alpha)}^{\infty} \sigma \phi(y) \Phi^{-1}(\Phi(y)) dy \\ &= \int_{\Phi^{-1}(\alpha)}^{\infty} \sigma \phi(y) y dy = \int_{\Phi^{-1}(\alpha)}^{\infty} \frac{\sigma y}{\sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{y^2}{2}) dy \\ &= -\frac{\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_{\Phi^{-1}(\alpha)}^{\infty} -y \exp(-\frac{y^2}{2}) dy = -\frac{\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[\exp(-\frac{y^2}{2}) \right]_{\Phi^{-1}(\alpha)}^{\infty} \\ &= \frac{\sigma}{\sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{\Phi^{-1}(\alpha)^2}{2}) = \sigma \phi(\Phi^{-1}(\alpha)) \end{aligned} \quad (4-28)$$

结合 (4-27) 式和 (4-28) 式，可以求出 $ES_{\alpha} = \mu + \sigma \frac{\phi(\Phi^{-1}(\alpha))}{1-\alpha}$ ，同时，可以得到投资组合的

ES 为：

$$ES_{\alpha} = \mathcal{G}[\mu + \sigma \frac{\phi(\Phi^{-1}(\alpha))}{1-\alpha}] \quad (4-29)$$

第 85 页：(4-35) 式

$$ES_{\alpha}(X) = \mu + \frac{\sigma}{1-\alpha} \sqrt{\frac{n}{n-2}} \int_{\alpha}^1 t_n^{-1}(u) du = \mu + \frac{\sigma}{1-\alpha} \sqrt{\frac{n}{(n-2)}} p_n(t_n^{-1}(\alpha)) \left(\frac{n + (t_n^{-1}(\alpha))^2}{n} \right) \quad (4-35)$$

以下为扫描显示的证明过程

$$ES_{\alpha}(X) = \mu + \frac{\sigma}{1-\alpha} \sqrt{\frac{n}{n-2}} \int_{\alpha}^1 t_n^{-1}(u) du \quad (4-35)$$

为了求解式 (4-35)，令 $k = t_n^{-1}(u)$ ，则有 $u = t_n(k)$ ，因此，式 (4-35) 可改写为：

$$ES_{\alpha}(X) = \mu + \frac{\sigma}{1-\alpha} \sqrt{\frac{n}{n-2}} \int_{\alpha}^1 k d(t_n(k)) \quad (4-36)$$

由于 T 分布的概率密度函数为：

$$p_n(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \left(1 + \frac{x^2}{n}\right)^{-\left(\frac{n+1}{2}\right)} = d(t_n(k)) \quad (4-37)$$

则式 (4-35) 可以进一步写成：

$$ES_{\alpha}(X) = \mu + \frac{\sigma}{1-\alpha} \sqrt{\frac{1}{(n-2)\pi}} \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \int_{t_n^{-1}(\alpha)}^{+\infty} k \left(1 + \frac{k^2}{n}\right)^{-\left(\frac{n+1}{2}\right)} dk \quad (4-38)$$

为了求解式 (4-38)，令 $z = 1 + \frac{k^2}{n}$ ，则式 (4-38) 中的积分下限可以写为 $1 + \frac{(t^{-1}(\alpha))^2}{n}$ ，故此，

式 (4-38) 可以改写为：

$$ES_{\alpha}(X) = \mu + \frac{\sigma}{1-\alpha} \sqrt{\frac{1}{(n-2)\pi}} \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \frac{n}{2} \int_{1 + \frac{(t^{-1}(\alpha))^2}{n}}^{+\infty} z^{-\left(\frac{n+1}{2}\right)} dz \quad (4-39)$$

积分项 $\frac{n}{2} \int_{1 + \frac{(t^{-1}(\alpha))^2}{n}}^{+\infty} z^{-\left(\frac{n+1}{2}\right)} dz$ 可求解如下（注意 T 分布的自由度 $n > 2$ ）：

$$\frac{n}{2} \left[\frac{z^{-\frac{1-n}{2}}}{-\frac{1-n}{2}} \right]_{z=1 + \frac{(t^{-1}(\alpha))^2}{n}}^{z \rightarrow +\infty} = 0 - \frac{n}{1-n} \left(1 + \frac{(t^{-1}(\alpha))^2}{n} \right)^{\frac{1-n}{2}} = \frac{n}{n-1} \left(1 + \frac{(t^{-1}(\alpha))^2}{n} \right)^{\frac{1-n}{2}} \quad (4-40)$$

因此式 (4-39) 求解结果为：

$$ES_{\alpha}(X) = \mu + \frac{\sigma}{1-\alpha} \sqrt{\frac{n}{(n-2)}} p_n(t_n^{-1}(\alpha)) \left(\frac{n + (t^{-1}(\alpha))^2}{n} \right) \quad (4-41)$$

第 238 页：

令：

$$\text{Min}_w \frac{1}{2} w' \sum w$$

$$\text{s.t. } \mu_0 = w' \mu, w' l = 1, l' = [1, 1, \dots, 1] \quad (11-2)$$

其中， μ_0 表示投资者的期望收益率。

通过构建拉格朗日函数，求最优解可得最优投资组合权重：

$$w = \lambda \Sigma^{-1} l + \gamma \sum_{i=1}^n \mu \quad (11-3)$$

$$\text{其中, } \lambda = \frac{C - \mu_0 B}{\Delta}, \gamma = \frac{\mu_0 A - B}{\Delta}, A = l' \Sigma^{-1} l, B = l' \Sigma^{-1} \mu, C = \mu' \Sigma^{-1} \mu, \Delta = |AC - BB|。$$

$$\sigma_0^2 = w' \Sigma w = \frac{A \mu_0^2 - 2B \mu_0 + C}{\Delta} \quad (11-4)$$

以下为扫描显示的证明过程

构建拉格朗日函数：

$$L = \frac{1}{2} w' \Sigma w + \lambda (1 - w' l) + \gamma (\mu_0 - w' \mu) \quad (11-3)$$

求解：

$$\frac{\partial L}{\partial w} = \Sigma w - \lambda l - \gamma \mu = 0 \Rightarrow w = \lambda \Sigma^{-1} l + \gamma \sum_{i=1}^n \mu \quad (11-4)$$

代入约束条件：

$$l' w = \lambda l' \Sigma^{-1} l + \gamma l' \sum_{i=1}^n \mu = 1 \quad (11-5)$$

$$\mu' w = \lambda \mu' \Sigma^{-1} l + \gamma \mu' \Sigma^{-1} \mu = \mu_0$$

将 (11-5) 式改写为矩阵形式，可得：

$$\begin{pmatrix} A & B \\ B & C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda \\ \gamma \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ \mu_0 \end{pmatrix} \quad (11-6)$$

其中，

$$A = l' \Sigma^{-1} l, B = l' \Sigma^{-1} \mu, C = \mu' \Sigma^{-1} \mu, \Delta = |AC - BB| \quad (11-7)$$

由 (11-6) 式可得

$$\lambda = \frac{C - \mu_0 B}{\Delta}, \gamma = \frac{\mu_0 A - B}{\Delta} \quad (11-8)$$

将 (11-4) (11-6) (11-8) 式代入 $\sigma_0^2 = w' \Sigma w$ 中，可得

$$\begin{aligned} \sigma_0^2 &= w' \Sigma w \\ &= (\lambda \Sigma^{-1} l + \gamma \Sigma^{-1} \mu)' \Sigma (\lambda \Sigma^{-1} l + \gamma \Sigma^{-1} \mu) \\ &= A \lambda^2 + 2B \lambda \gamma + C \gamma^2 \end{aligned} \quad (11-9)$$

$$\begin{aligned}
&= \left(\frac{C - \mu_0 B}{\Delta} \right)^2 A + 2 \frac{C - \mu_0 B}{\Delta} \frac{\mu_0 A - B}{\Delta} B + \left(\frac{\mu_0 A - B}{\Delta} \right)^2 C \\
&= \left[\left(\frac{C - \mu_0 B}{\Delta} \right)^2 A + \frac{C - \mu_0 B}{\Delta} \frac{\mu_0 A - B}{\Delta} B \right] + \left[\frac{C - \mu_0 B}{\Delta} \frac{\mu_0 A - B}{\Delta} B + \left(\frac{\mu_0 A - B}{\Delta} \right)^2 C \right] \\
&= \frac{(C - \mu_0 B)(AC - B^2)}{\Delta^2} + \frac{(\mu_0 A - B)(AC\mu_0 - B^2\mu_0)}{\Delta^2} \\
&= \frac{(AC - B^2)(A\mu_0^2 - 2B\mu_0 + C)}{\Delta^2} \\
&= \frac{A\mu_0^2 - 2B\mu_0 + C}{\Delta}
\end{aligned}$$

第 240 页:

令期望收益最大化服从约束条件:

$$\text{Max}_w w' \mu \quad (11-16)$$

$$\text{s.t. } w' \Sigma w = \sigma_0^2, w' l = 1, l' = [1, 1, \dots, 1] \quad (11-17)$$

其中, μ 为 n 种风险资产的期望收益率, 这便是期望收益最大化的模型。

通过构建拉格朗日函数, 求最优解可得最优投资组合权重:

$$w = \frac{1}{\mp \sqrt{\frac{AC - B^2}{A\sigma_0^2 - 1}}} \left[\Sigma^{-1} \mu - \left(\frac{B}{A} \pm \frac{1}{A} \sqrt{\frac{AC - B^2}{A\sigma_0^2 - 1}} \right) \Sigma^{-1} l \right] \quad (11-18)$$

以下为扫描显示的证明过程

构建拉格朗日函数:

$$L = w' \mu + \lambda (1 - w' l) + \gamma (\sigma_0^2 - w' \Sigma w) \quad (11-18)$$

最优化偏导等于零, 可得:

$$\frac{\partial L}{\partial w} = \mu - \lambda l - 2\gamma \Sigma w = 0 \quad (11-19)$$

求得:

$$w = \frac{1}{2\gamma} (\Sigma^{-1} \mu - \lambda \Sigma^{-1} l) \quad (11-20)$$

代入约束条件可得:

$$\begin{cases} \frac{1}{2\gamma} (l' \Sigma^{-1} \mu - \lambda l' \Sigma^{-1} l) = 1 \\ \frac{1}{4\gamma^2} (\mu' \Sigma^{-1} - \lambda l' \Sigma^{-1}) \Sigma (\Sigma^{-1} \mu - \lambda \Sigma^{-1} l) = \sigma_0^2 \end{cases} \quad (11-21)$$

由 (11-21) 式, 可得,

$$\mu'\Sigma^{-1}\mu - 2\lambda\mu'\Sigma^{-1}l + \lambda^2 l'\Sigma^{-1}l = 4\gamma^2\sigma_0^2 \quad (11-22)$$

令

$$A = l'\Sigma^{-1}l, B = \mu'\Sigma^{-1}l, C = \mu'\Sigma^{-1}\mu \quad (11-23)$$

可得:

$$\lambda^2 A - 2B\lambda + C - 4\gamma^2\sigma_0^2 = 0 \quad (11-24)$$

同时, 代入 (11-21) 式, 可得:

$$B - \lambda A = 2\gamma \quad (11-25)$$

结合上述 (11-24) 式和 (11-25) 式, 可求得:

$$\lambda^2 A - 2B\lambda + C - (B - \lambda A)^2 \sigma_0^2 = 0 \quad (11-26)$$

可进一步改写为:

$$(A - A^2\sigma_0^2)\lambda^2 + 2B(A\sigma_0^2 - 1)\lambda + C - B^2\sigma_0^2 = 0 \quad (11-27)$$

求解可得:

$$\lambda = \frac{B}{A} \pm \frac{1}{A} \sqrt{\frac{AC - B^2}{A\sigma_0^2 - 1}}, (A\sigma_0^2 - 1 > 0) \quad (11-28)$$

代入 (11-25) 式, 可得:

$$\gamma = \mp \frac{1}{2} \sqrt{\frac{AC - B^2}{A\sigma_0^2 - 1}} \quad (11-29)$$

将 (11-28) 式和 (11-29) 式代入 (11-20) 式, 可得最优投资组合权重向量的表达式:

$$w = \frac{1}{\mp \sqrt{\frac{AC - B^2}{A\sigma_0^2 - 1}}} \left[\Sigma^{-1}\mu - \left(\frac{B}{A} \pm \frac{1}{A} \sqrt{\frac{AC - B^2}{A\sigma_0^2 - 1}} \right) \Sigma^{-1}l \right] \quad (11-30)$$

第 241 页:

同样的, 令最大化期望效用目标模型和约束条件为:

$$\text{Max}_w w'\mu - \frac{1}{2} \gamma w'\Sigma w \quad (11-31)$$

$$\text{s.t. } w'l = 1, l' = [1, 1, \dots, 1] \quad (11-32)$$

通过构建拉格朗日函数, 求最优解可以得到最优投资组合权重:

$$w = \frac{\Sigma^{-1}\mu}{\lambda} + \frac{\lambda - l'\Sigma^{-1}\mu}{l'\Sigma^{-1}l} \frac{\Sigma^{-1}l}{\lambda} \quad (11-33)$$

以下为扫描显示的证明过程

构建拉格朗日函数:

$$L = w' \mu - \frac{1}{2} \gamma w' \Sigma w + \lambda (1 - w' l) \quad (11-33)$$

求导：

$$\frac{\partial L}{\partial w} = \mu - \gamma \Sigma w - \lambda l = 0 \quad (11-34)$$

求得：

$$w = \frac{\Sigma^{-1} \mu}{\lambda} - \frac{\gamma \Sigma^{-1} l}{\lambda} \quad (11-35)$$

代入约束条件 ($l'w = 1$), 可得：

$$\frac{l' \Sigma^{-1} \mu}{\lambda} - \frac{\gamma l' \Sigma^{-1} l}{\lambda} = 1 \quad (11-36)$$

进一步可改写得到：

$$\gamma = \frac{l' \Sigma^{-1} \mu - \lambda}{l' \Sigma^{-1} l} \quad (11-37)$$

故此， 最优投资组合权重向量可以被简洁地写为：

$$w = \frac{\Sigma^{-1} \mu}{\lambda} + \frac{\lambda - l' \Sigma^{-1} \mu}{l' \Sigma^{-1} l} \frac{\Sigma^{-1} l}{\lambda} \quad (11-38)$$

第 242 页：

$$\min_{w_R} \frac{1}{2} w_R' \Sigma w_R \quad (11-39)$$

$$s.t. \mu_0 = w_R' \mu + (1 - w_R' l) R_f \quad (11-40)$$

通过构建拉格朗日函数，求最优解可得最小化方差目标下的最优投资组合权重：

$$w_R = \frac{\mu_0 - R_f}{(\mu_0 - l R_f)' \Sigma^{-1} (\mu - l R_f)} \Sigma^{-1} (\mu - l R_f) \quad (11-41)$$

以下为扫描显示的证明过程

构建拉格朗日函数：

$$L = \frac{1}{2} w_R' \Sigma w_R + \lambda [\mu_0 - w_R' \mu - (1 - w_R' l) R_f] \quad (11-41)$$

求解得：

$$\frac{\partial L}{\partial w_R'} = \Sigma w_R - \lambda (\mu - l R_f) = 0 \quad (11-42)$$

$$\Rightarrow w_R = \lambda \Sigma^{-1} (\mu - l R_f)$$

代入约束条件：

$$w_R' (\mu - l R_f) = \mu_0 - R_f \quad (11-43)$$

解得：

$$\lambda = \frac{\mu_0 - R_f}{(\mu - lR_f)' \Sigma^{-1} (\mu - lR_f)} \quad (11-44)$$

由此可得最小化方差目标下的最优投资组合权重：

$$w_R = \frac{\mu_0 - R_f}{(\mu_0 - lR_f)' \Sigma^{-1} (\mu - lR_f)} \Sigma^{-1} (\mu - lR_f) \quad (11-45)$$

第 269 页：

$$\frac{\partial \text{VaR}(H)}{\partial h} = E(R_F) + \Phi^{-1}(\alpha) \frac{h\sigma_F^2 - \sigma_{PF}}{\sqrt{\sigma_P^2 + h^2\sigma_F^2 - 2h\sigma_{PF}}} = 0 \quad (12-22)$$

$$\Rightarrow h^2 - \frac{2\sigma_{PF}}{\sigma_F^2} h - \frac{[\Phi^{-1}(\alpha)]^2 \sigma_{PF}^2 - \sigma_P^2 E(R_F)^2}{\sigma_F^2 [E(R_F)^2 - [\Phi^{-1}(\alpha)]^2 \sigma_F^2]} = 0 \quad (12-23)$$

求解可得最优套期保值比率为：

$$h^* = \rho \frac{\sigma_P}{\sigma_F} - \frac{E(R_F) \sigma_P}{\sigma_F} \sqrt{\frac{1 - \rho^2}{[\Phi^{-1}(\alpha)]^2 \sigma_F^2 - E(R_F)^2}} \quad (12-24)$$

以下为扫描显示的证明过程

对 (12-23) 式求解得到：

$$h = \frac{\frac{2\sigma_{PF}}{\sigma_F^2} \pm \sqrt{\frac{4\sigma_{PF}^2}{\sigma_F^4} + 4 \frac{[\Phi^{-1}(\alpha)]^2 \sigma_{PF}^2 - \sigma_P^2 E(R_F)^2}{\sigma_F^2 [E(R_F)^2 - [\Phi^{-1}(\alpha)]^2 \sigma_F^2]}}}{2} \quad (12-24)$$

$$= \frac{\sigma_{PF}}{\sigma_F^2} \pm \frac{E(R_F)}{\sigma_F^2} \sqrt{\frac{\sigma_{PF}^2 - \sigma_F^2 \sigma_P^2}{E(R_F)^2 - [\Phi^{-1}(\alpha)]^2 \sigma_F^2}}$$

$$\frac{\partial^2 \text{VaR}(H)}{\partial h^2} = \Phi^{-1}(\alpha) \frac{\sigma_F^2 \sigma_P^2 (1 - \rho^2)}{(\sigma_P^2 + h^2 \sigma_F^2 - 2h\sigma_{PF})^{\frac{3}{2}}} \geq 0 \quad (12-25)$$

因为 $|\rho| \leq 1$ ，则：

$$\text{VaR}(H_1) - \text{VaR}(H_2) = \frac{2E(R_F)^2}{\sigma_F^2} \sqrt{\frac{\sigma_{PF}^2 - \sigma_F^2 \sigma_P^2}{E(R_F)^2 - [\Phi^{-1}(\alpha)]^2 \sigma_F^2}} \geq 0 \quad (12-26)$$

故此，由一阶偏导等于零，二阶偏导大于零可知在 $h^* = h_2$ 处可使得 VaR 取得极小值，此时，最优套期保值比率为：

$$h^* = h_2 = \frac{\sigma_{PF}}{\sigma_F^2} - \frac{E(R_F)}{\sigma_F^2} \sqrt{\frac{\sigma_{PF}^2 - \sigma_F^2 \sigma_P^2}{E(R_F)^2 - [\Phi^{-1}(\alpha)]^2 \sigma_F^2}} \quad (12-27)$$

因为 $\sigma_{PF} = \rho \sigma_F \sigma_P$ ，则有：

$$h^* = \rho \frac{\sigma_P}{\sigma_F} - \frac{E(R_F)\sigma_P}{\sigma_F} \sqrt{\frac{1-\rho^2}{[\Phi^{-1}(\alpha)]^2 \sigma_F^2 - E(R_F)^2}} \quad (12-28)$$

第 272 页:

$$\frac{\partial ES}{\partial h} = E(R_F) + k_\alpha \frac{h\sigma_F^2 - \sigma_{PF}}{\sqrt{\sigma_P^2 + h^2\sigma_F^2 - 2h\sigma_{PF}}} = 0 \quad (12-32)$$

$$\Rightarrow h^2 - \frac{2\sigma_{PF}}{\sigma_F^2} h - \frac{\sigma_P^2 E(R_F)^2 - [k_\alpha]^2 \sigma_{PF}^2}{\sigma_F^2 [E(R_F)^2 - [k_\alpha]^2 \sigma_F^2]} = 0 \quad (12-33)$$

求解可得:

$$h_{ES}^* = \rho \frac{\sigma_P}{\sigma_F} - \frac{E(R_F)\sigma_P}{\sigma_F} \sqrt{\frac{1-\rho^2}{[k_\alpha]^2 \sigma_F^2 - E(R_F)^2}} \quad (12-34)$$

以下为扫描显示的证明过程

对 (12-33) 式求解得到:

$$\begin{aligned} h &= \frac{\frac{2\sigma_{PF}}{\sigma_F^2} \pm \sqrt{\frac{4\sigma_{PF}^2}{\sigma_F^4} + 4 \frac{\sigma_P^2 E(R_F)^2 - [k_\alpha]^2 \sigma_{PF}^2}{\sigma_F^2 [E(R_F)^2 - [k_\alpha]^2 \sigma_F^2]}}}{2} \\ &= \frac{\sigma_{PF}}{\sigma_F^2} \pm \frac{E(R_F)}{\sigma_F^2} \sqrt{\frac{\sigma_{PF}^2 - \sigma_F^2 \sigma_P^2}{E(R_F)^2 - [k_\alpha]^2 \sigma_F^2}} \end{aligned} \quad (12-34)$$

因为 $|\rho| \leq 1$, 则:

$$\frac{\partial^2 ES}{\partial h^2} = -k_\alpha \frac{\sigma_F^2 \sigma_P^2 (1-\rho^2)}{(\sigma_P^2 + h^2 \sigma_F^2 - 2h\sigma_{PF})^{\frac{3}{2}}} \geq 0 \quad (12-35)$$

$$ES(h_1) - ES(h_2) = \frac{2E(R_F)^2}{\sigma_F^2} \sqrt{\frac{\sigma_{PF}^2 - \sigma_F^2 \sigma_P^2}{E(R_F)^2 - [k_\alpha]^2 \sigma_F^2}} \geq 0 \quad (12-36)$$

故此, 最优套期保值比率为:

$$h_{ES}^* = h_2 = \frac{\sigma_{PF}}{\sigma_F^2} - \frac{E(R_F)}{\sigma_F^2} \sqrt{\frac{\sigma_{PF}^2 - \sigma_F^2 \sigma_P^2}{E(R_F)^2 - [k_\alpha]^2 \sigma_F^2}} \quad (12-37)$$

又因为 $\sigma_{PF} = \rho \sigma_F \sigma_P$, 则:

$$h_{ES}^* = \rho \frac{\sigma_P}{\sigma_F} - \frac{E(R_F)\sigma_P}{\sigma_F} \sqrt{\frac{1-\rho^2}{[k_\alpha]^2 \sigma_F^2 - E(R_F)^2}} \quad (12-38)$$

第 308 页:

$$df = \ln S_T - \ln S_t \sim N\left((\mu - \frac{\sigma^2}{2})(T-t), \sigma^2(T-t)\right) \quad (14-22)$$

由此可以证明得到对于一个无股息股票看涨期权的布莱克-斯科斯-莫顿定价公式：

$$c = e^{-r(T-t)} \hat{E}[\max(S_T - X, 0)] = SN(d_1) - Ke^{-r(T-t)}N(d_2) \quad (14-23)$$

$$\text{其中, } d_1 = \frac{\ln(S/K) + (r + \sigma^2/2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}}, \quad d_2 = \frac{\ln(S/K) + (r - \sigma^2/2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}} = d_1 - \sigma\sqrt{T-t}。$$

以下为扫描显示的证明过程

证明：令 $m = \hat{E}(\ln S_T) = \ln S_t + (\mu - \frac{\sigma^2}{2})(T-t)$, $s = \sqrt{\text{var}(\ln S_T)} = \sigma\sqrt{T-t}$, 由此可得：

$$W = \frac{\ln S_T - m}{s} \sim N(0,1)。基于上述设定，我们可以求得衍生产品价格的期望：$$

$$\begin{aligned} E(S_T) &= \int_0^\infty S_T h(S_T) dS_T = \int_{-\infty}^\infty e^{\ln S_T} h(\ln S_T) d \ln S_T \\ &= \int_{-\infty}^\infty e^{sW+m} h(W) dW = \int_{-\infty}^\infty e^{sW+m} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{W^2}{2}} dW = \int_{-\infty}^\infty e^{\frac{s^2}{2}+m} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(W-s)^2}{2}} dW \\ &= e^{\frac{s^2}{2}+m} \int_{-\infty}^\infty \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(W-s)^2}{2}} dW \\ &= e^{\frac{s^2}{2}+m} = e^{\frac{\sigma^2(T-t)}{2} + \ln S_t + (\mu - \frac{\sigma^2}{2})(T-t)} = e^{\ln S_t + \mu(T-t)} \\ &= S_t e^{\mu(T-t)} \end{aligned} \quad (14-23)$$

同时，结合衍生产品价格的方差公式： $\text{Var}(S_T) = E(S_T^2) - (E(S_T))^2$ ，因为：

$$\begin{aligned} E(S_T^2) &= \int_0^\infty S_T^2 h(S_T) dS_T = \int_{-\infty}^\infty e^{2\ln S_T} h(\ln S_T) d \ln S_T \\ &= \int_{-\infty}^\infty e^{2sW+2m} h(W) dW = \int_{-\infty}^\infty e^{2sW+2m} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{W^2}{2}} dW = \int_{-\infty}^\infty e^{2s^2+2m} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(W-2s)^2}{2}} dW \\ &= e^{2s^2+2m} \int_{-\infty}^\infty \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(W-2s)^2}{2}} dW \\ &= e^{2s^2+2m} = e^{\frac{2\sigma^2(T-t)}{2} + 2\ln S_t + 2(\mu - \frac{\sigma^2}{2})(T-t)} = e^{2\ln S_t + 2(\mu + \frac{\sigma^2}{2})(T-t)} \\ &= S_t^2 e^{2(\mu + \frac{\sigma^2}{2})(T-t)} \end{aligned} \quad (14-24)$$

故此，衍生产品价格的方差为：

$$\text{Var}(S_T) = S_t^2 e^{2(\mu + \frac{\sigma^2}{2})(T-t)} - (S_t e^{\mu(T-t)})^2 = S_t^2 e^{2\mu(T-t)} [e^{\sigma^2(T-t)} - 1] \quad (14-25)$$

基于上述设定，我们可以进一步推出看涨期权价格的定价公式。设定在关于 dz 风险中性的世界中，欧式看涨期权的价格 c 等于其期望值按无风险利率贴现的现值：

$$c = e^{-r(T-t)} \hat{E}[\max(S_T - K, 0)] \quad (14-26)$$

其中 $\hat{E}(\cdot)$ 表示风险中性世界中的期望值；同时，在此风险中性世界中，期权到期 T 时刻标的资产价格 S_T 服从如下的对数正态分布：

$$\ln S_T \sim \phi[\ln S_t + (r - \frac{\sigma^2}{2})(T-t), \sigma\sqrt{T-t}] \quad (14-27)$$

$$\text{令 } W = \frac{\ln S_T - m}{s}, \text{ 其中, } m = \hat{E}(\ln S_T) = \ln S + \left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)(T-t), s = \sqrt{\text{var}(\ln S_T)} = \sigma\sqrt{T-t},$$

显然， $W \sim N(0,1)$ ，而且，随机变量 W 的密度函数 $h(W)$ 为 $h(W) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{W^2}{2}}$ 。

$$\begin{aligned} \hat{E}[\max(S_T - K, 0)] &= \int_{-\infty}^{\infty} \max(S_T - K, 0) h(S_T) dS_T \\ &= \int_K^{\infty} (S_T - K) h(S_T) dS_T + \int_{-\infty}^K 0 h(S_T) dS_T \\ &= \int_{\ln K}^{\infty} (e^{\ln S_T} - K) h(\ln S_T) d(\ln S_T) \\ &= \int_{\frac{\ln K - m}{s}}^{\infty} (e^{sW+m} - K) h(W) dW \\ &= \int_{\frac{\ln K - m}{s}}^{\infty} e^{sW+m} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{W^2}{2}} dW - \int_{\frac{\ln K - m}{s}}^{\infty} K h(W) dW \\ &= \int_{\frac{\ln K - m}{s}}^{\infty} e^{\frac{s^2}{2} + m} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(W-s)^2}{2}} dW - KN \left(\frac{m - \ln K}{s} \right) \\ &= \int_{\frac{\ln K - m}{s}}^{\infty} e^{\frac{s^2}{2} + m} h(W) dW - KN \left(\frac{\ln \frac{S}{K} + \left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}} \right) \\ &= Se^{r(T-t)} N \left(\underbrace{\frac{\ln \frac{S}{K} + \left(r + \frac{\sigma^2}{2}\right)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}}}_{d_1} \right) - KN \left(\underbrace{\frac{\ln \frac{S}{K} + \left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}}}_{d_2} \right) \end{aligned} \quad (14-28)$$

故此，对于一个无股息股票看涨期权的布莱克-斯科斯-莫顿定价公式：

$$c = e^{-r(T-t)} \hat{E}[\max(S_T - X, 0)] = SN(d_1) - Ke^{-r(T-t)} N(d_2) \quad (14-29)$$

$$\text{其中, } d_1 = \frac{\ln(S/K) + (r + \sigma^2/2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}}, d_2 = \frac{\ln(S/K) + (r - \sigma^2/2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}} = d_1 - \sigma\sqrt{T-t}。$$