

## Лекция 7. CAPM

April 12, 2025

# План

- Портфельная теория Марковица
- Эффективная граница
- Теорема о двух фондах
- Безрисковый актив. Касательный портфель
- Произвольная функция полезности

# Портфельная теория Марковица

- $R_i$  – случайная доходность  $i$ -го актива,  $i \in \overline{1, n}$
- $\mathbb{E}R_i = \mu_i$ ,  $\text{cov}(R_i, R_j) = \Sigma_{ij}$
- Портфель  $h = (h_1, \dots, h_n)$ .  $h_i$  – доля  $i$ -го актива в портфеле.  $\sum_i h_i = 1$
- Ожидание и дисперсия доходности портфеля  $h$

$$\mu(h) = \mathbb{E} \sum_i R_i h_i = \sum_i \mu_i h_i = \mu^\top h$$

$$\sigma^2(h) = \text{cov} \left( \sum_i R_i h_i \right) = \sum_{ij} h_i h_j \Sigma_{ij} = h^\top \Sigma h$$

## Пример

- Два актива,  $\mu = (\mu_1, \mu_2)$ ,  $\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho\sigma_1\sigma_2 \\ \rho\sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix}$
- Портфель  $h = (h_1, h_2) = (h_1, 1 - h_1)$
- Зафиксируем доходность:

$$\mu_2 + h_1(\mu_1 - \mu_2) = r \rightarrow h_1 = \frac{r - \mu_2}{\mu_1 - \mu_2}$$

- Дисперсия:

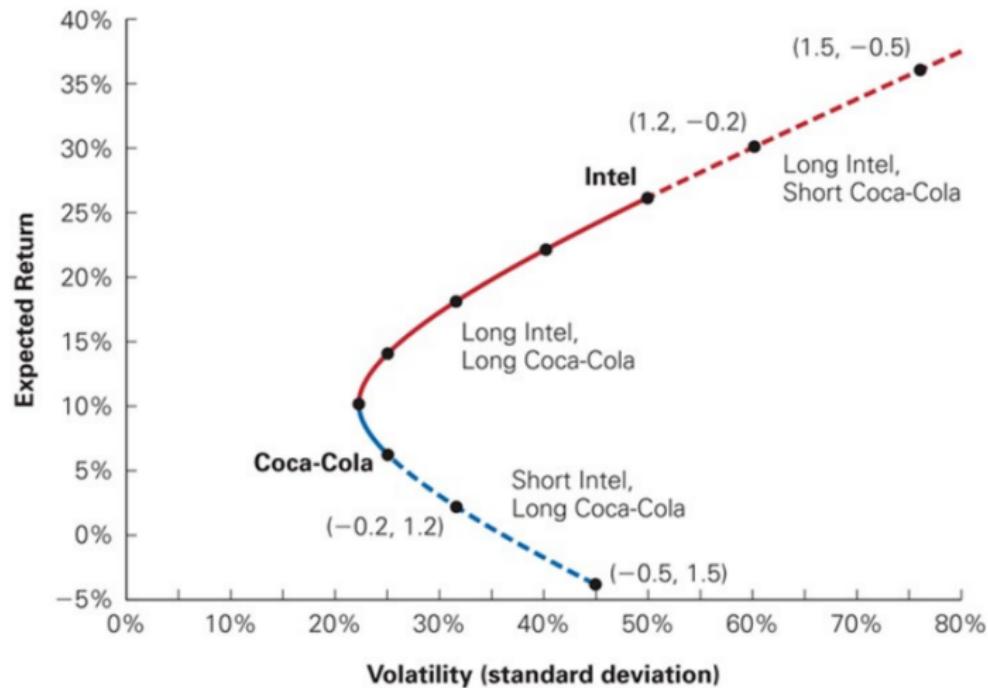
$$\sigma^2(h) = \sigma_1^2 h_1^2 + \sigma_2^2 h_2^2 + \sigma_1 \sigma_2 \rho h_1 h_2 = A' h_1^2 + B' h_1 + C'$$

$$\sigma^2(r) = Ar^2 + Br + C$$

- Множество портфелей образует гиперболу в осях  $(\sigma, r)$

# Пример

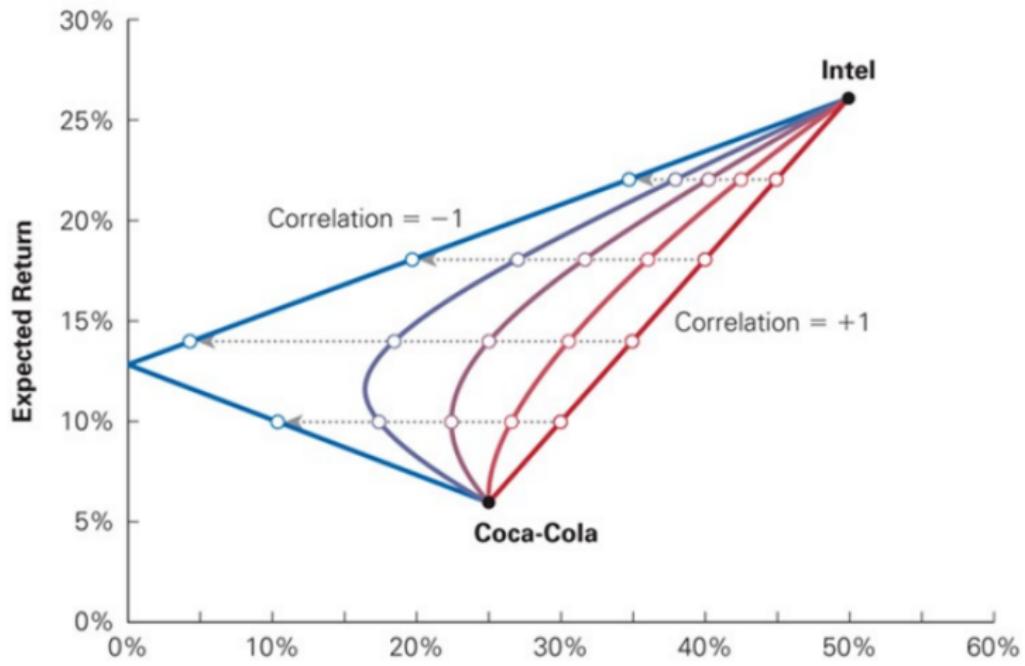
Figure: Source Berk-DeMarzo Corporate Finance



Пример,  $\rho = -1$

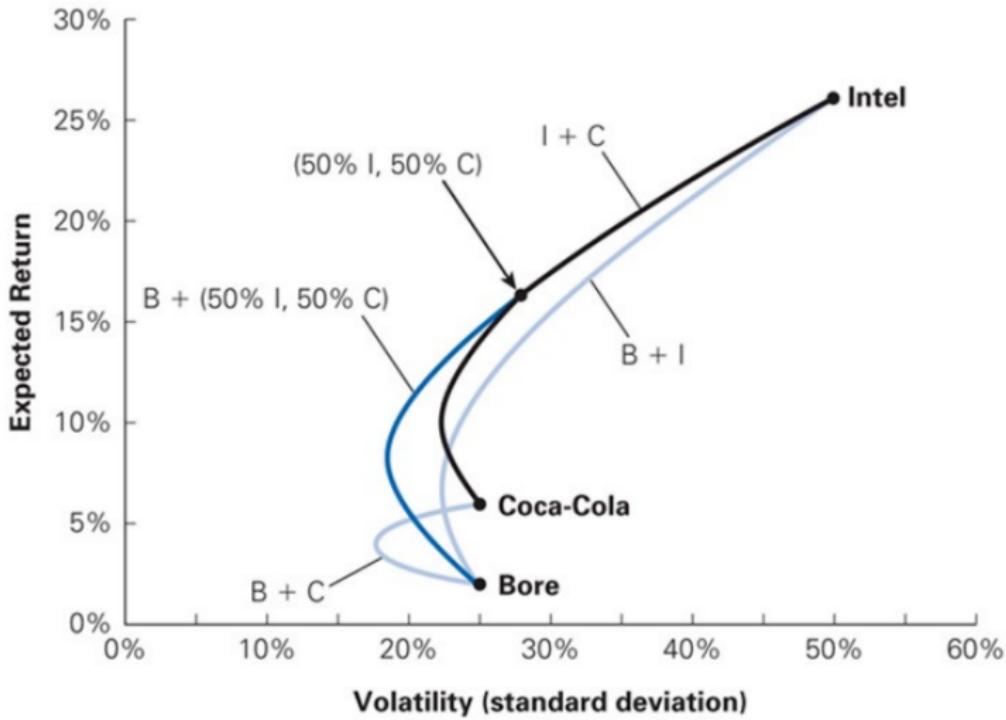
- Что если  $\rho \rightarrow -1$ ?

Figure: Source Berk-DeMarzo Corporate Finance



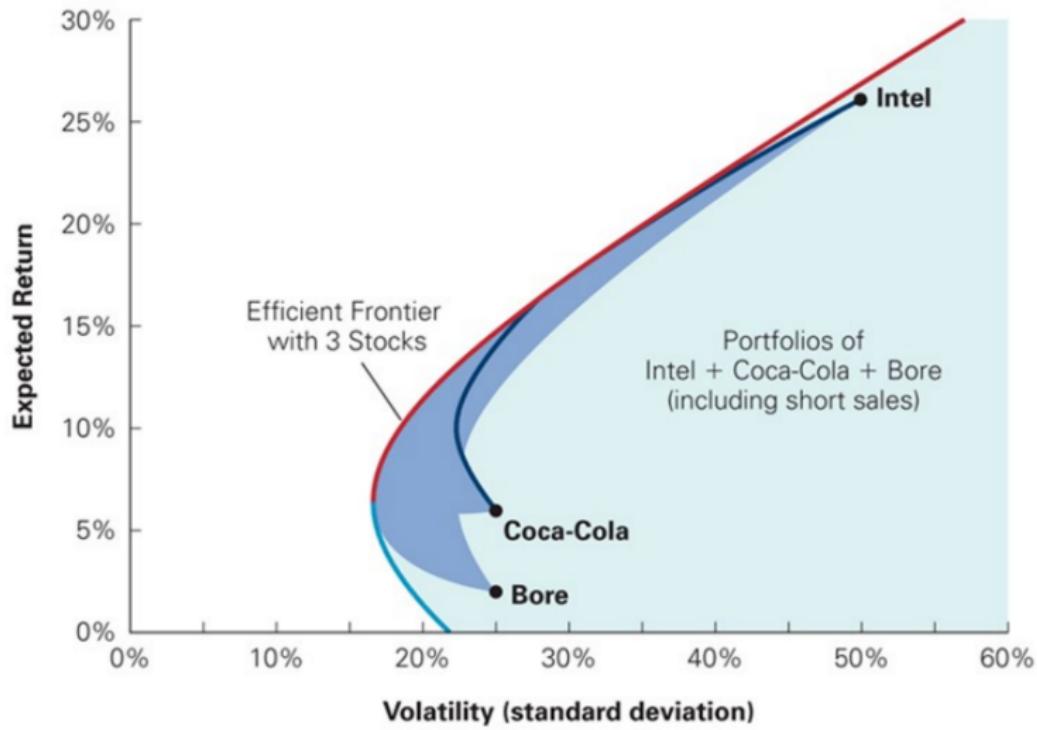
# Множество портфелей

Figure: Source Berk-DeMarzo Corporate Finance



# Множество портфелей

Figure: Source Berk-DeMarzo Corporate Finance



## Доминирующий портфель

Портфель  $h$  доминирует портфель  $g$ , если  $\mu(h) \geq \mu(g)$  и  $\sigma(h) < \sigma(g)$  или  $\mu(h) > \mu(g)$  и  $\sigma(h) \leq \sigma(g)$ .

- Множество доминирующих портфелей в осях  $(\sigma, r)$ :

$$\sigma^2(r) = \min_h h^T \Sigma h$$

$$\text{s.t. } e^T h = 1$$

$$\mu^T h = r$$

- $e$  – вектор из единиц,  $r$  – таргетная доходность.
- Какие доходности  $r$  достижимы с помощью таких стратегий?

# Эффективная граница

- Лагранжиан:

$$L(h, \alpha, \beta) = h^T \Sigma h - 2\alpha(e^T h - 1) - 2\beta(\mu^T h - r)$$

- F. O. C. :

$$2\Sigma h - 2\alpha e - 2\beta \mu = 0 \rightarrow h = \Sigma^{-1}(\alpha e + \beta \mu)$$

- Обозначим  $a = e^T \Sigma^{-1} e$ ,  $b = e^T \Sigma^{-1} \mu$ ,  $c = \mu^T \Sigma^{-1} \mu$ .
- Ограничения:

$$a\alpha + b\beta = 1$$

$$b\alpha + c\beta = r$$

$$\alpha(r) = \frac{c - br}{ca - b^2}, \beta(r) = \frac{ar - b}{ca - b^2}$$

## Эффективная граница: продолжение

- Веса эффективного портфеля – линейная функция доходности  $r$ :

$$h = h(r) = \Sigma^{-1} (\alpha(r)e + \beta(r)\mu)$$

- Оптимальная дисперсия – квадратичная функция  $r$ :

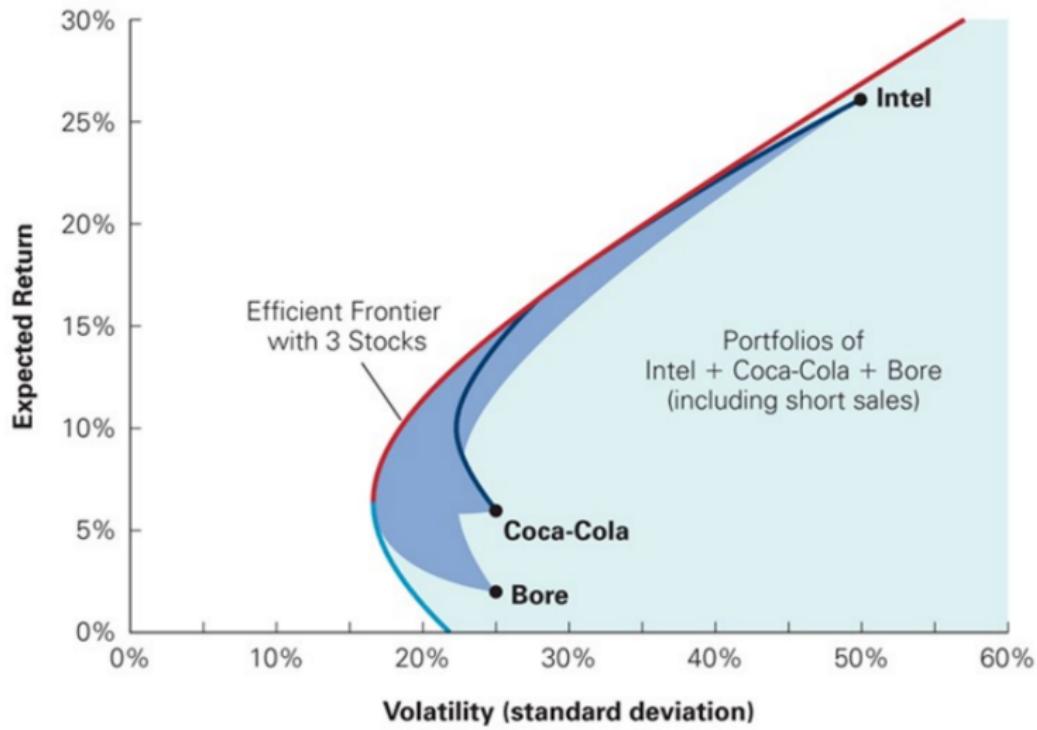
$$\sigma^2(r) = h^T \Sigma h = \frac{ar^2 - 2br + c}{ac - b^2}$$

- Минимальная достижимая дисперсия:

$$r^* = \frac{b}{a}, \quad \sigma_{min}^2 = \sigma^2(r^*) = \frac{c - \frac{b^2}{a}}{ac - b^2} = \frac{1}{a}$$

# Множество портфелей

Figure: Source Berk-DeMarzo Corporate Finance



# Теорема о двух фондах

## Теорема

Пусть  $h_1, h_2$  – два эффективных портфеля с доходностями  $r_1, r_2$ . Тогда  $\forall \alpha \in \mathbb{R}$  портфель  $h = \alpha h_1 + (1 - \alpha)h_2$  – эффективный портфель с доходностью  $\alpha r_1 + (1 - \alpha)r_2$ .

## Теорема

Любой эффективный портфель можно представить как линейную комбинацию каких-либо двух эффективных портфелей.

# Эффективная граница с безрисковым активом

- Безрисковый актив: доходностью  $r_f$  и волой  $\sigma_f = 0$
- Вкладываем  $h$  в рисковые активы,  $1 - e^T h$  в безрисковый:

$$\sigma^2(r) = \min_h h^T \Sigma h$$

$$\text{s.t. } \mu^T h + (1 - e^T h) \cdot r_f = r$$

- Функция Лагранжа:

$$L(h, \lambda) = h^T \Sigma h - 2\lambda(\mu^T h + (1 - e^T h) \cdot r_f - r)$$

- FOC:  $\Sigma h - \lambda(\mu - er_f) = 0 \rightarrow h = \lambda\sigma^{-1}(\mu - e \cdot r_f)$
- Условие на доходность:

$$\lambda = \frac{r - r_f}{(\mu - er_f)^T \Sigma^{-1} (\mu - er_f)} = \frac{r - r_f}{H^2}$$

$$\text{где } H^2 = (\mu - er_f)^T \Sigma^{-1} (\mu - er_f)$$

# Эффективная граница с безрисковым активом

- Оптимальные веса:

$$h(r) = \Sigma^{-1}(\mu - er_f) \times \frac{r - r_f}{H^2}$$

- Эффективная граница линейная в координатах  $(r, \sigma(r))$ .

$$\sigma^2(r) = h^T \Sigma h = \left( \frac{r - r_f}{H} \right)^2$$

$$r = r_f + H\sigma(r)$$

# Эффективная граница с безрисковым активом

- Оптимальные веса:

$$h(r) = \Sigma^{-1}(\mu - er_f) \times \frac{r - r_f}{H^2}$$

- Эффективная граница линейная в координатах  $(r, \sigma(r))$ .

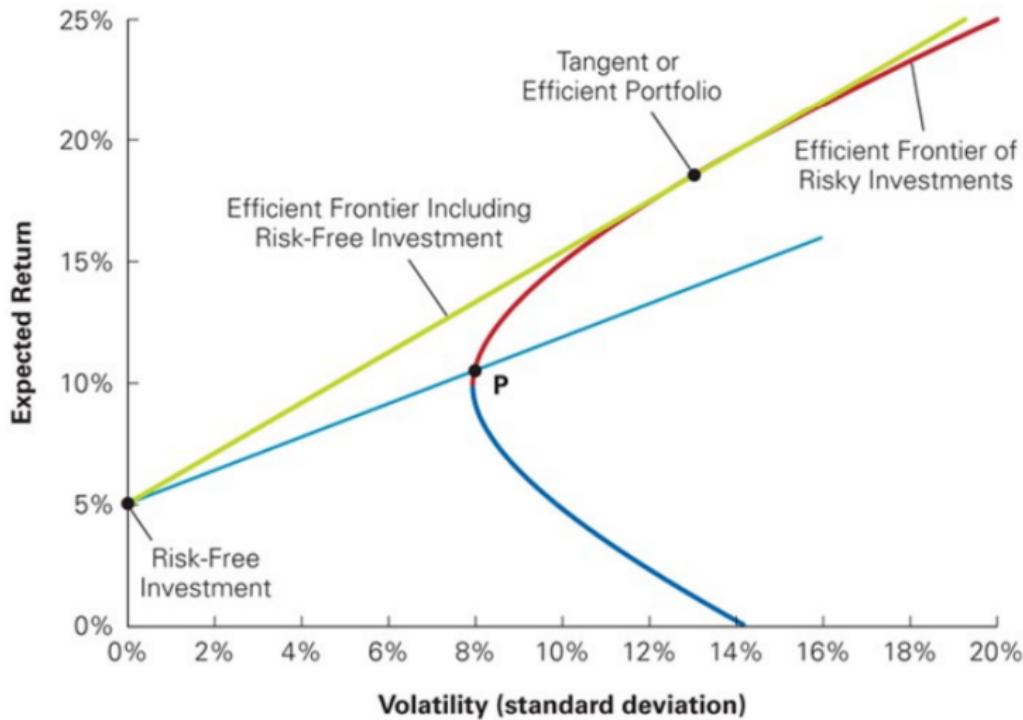
$$\sigma^2(r) = h^T \Sigma h = \left( \frac{r - r_f}{H} \right)^2$$

$$r = r_f + H\sigma(r)$$

- Если  $e^T h(r) = 1$ , то портфель лежит на эффективной границе рисковых активов – касательный портфель  $h_T$ . Чему равна его доходность?

# Эффективная граница с безрисковым активом

Figure: Source Berk-DeMarzo Corporate Finance



# CAPM

- Касательный портфель  $h_T$ ,  $(r_T, \sigma_T)$ .
- Максимизирует коэффициент Шарпа  $\frac{r_T - r_f}{\sigma_T}$
- Добавим  $i$ -ый актив  $h = \alpha e_i + (1 - \alpha)h_T$

$$r(\alpha) = \alpha \mu_i + (1 - \alpha) r_T$$

$$\sigma^2(\alpha) = \alpha^2 \sigma_i^2 + (1 - \alpha)^2 \sigma_T^2 + 2\alpha(1 - \alpha) \text{cov}(R_i, R_T)$$

- При малых  $\alpha$ :  $\sigma(\alpha) \approx \sigma_T(1 + \alpha(\beta_i - 1))$ ,  $\beta_i = \frac{\text{cov}(R_i, R_T)}{\sigma_T^2} \cdot 3$
- Условие оптимальности:

$$\frac{d}{d\alpha} \left( \frac{r(\alpha) - r_f}{\sigma(\alpha)} \right) \Big|_{\alpha=0} = 0 \rightarrow \left( \frac{dr(\alpha)/d\alpha}{d\sigma(\alpha)/d\alpha} \right) \Big|_{\alpha=0} = \frac{r_T - r_f}{\sigma_T}$$

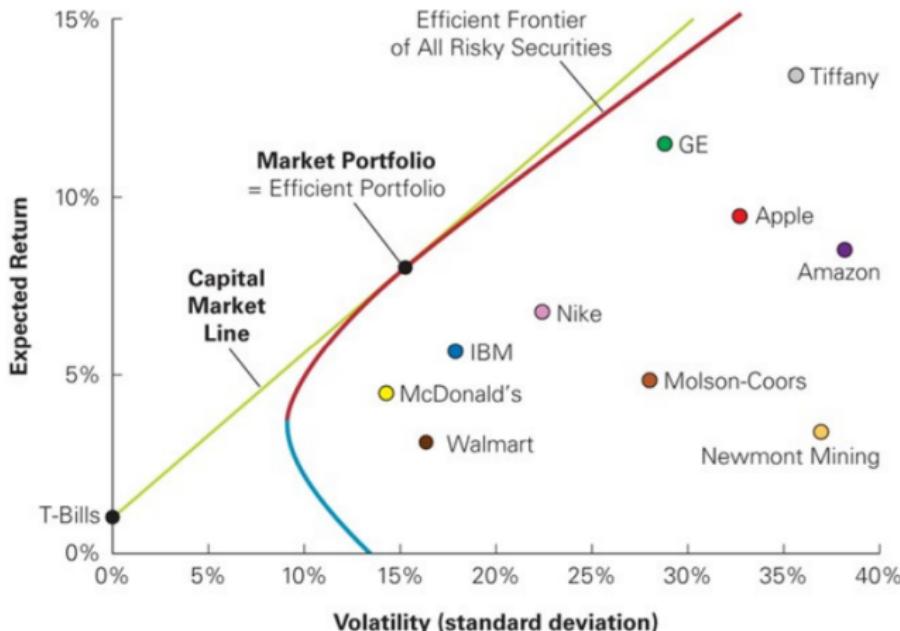
- CAPM:

$$\mu_i - r_f = \beta_i (r_T - r_f)$$

# Capital market line

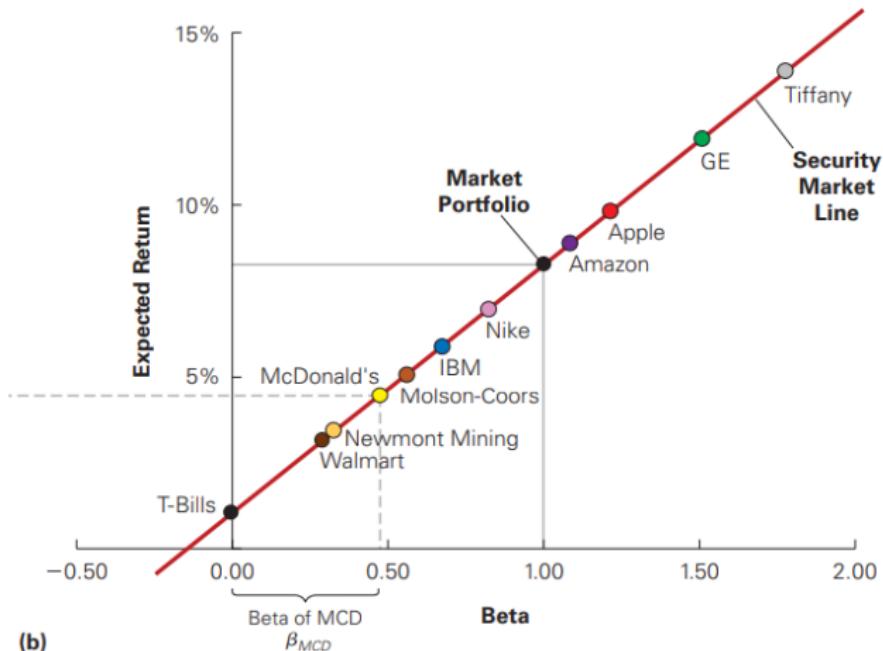
Множество оптимальных портфелей лежит на прямой  
 $r = r_f + H \cdot \sigma$  – capital market line.

Figure: Source Berk-DeMarzo Corporate Finance



# Security market line

Доходности активов лежат на прямой  $\mu_i = r_f + \beta_i(r_T - r_f)$



# Теорема о двух фондах

## Теорема

Любой портфель, вкладывающий  $\alpha$  в касательный портфель  $h_T$  и  $1 - \alpha$  в безрисковый актив является эффективным.

- Доходность нового портфеля:  $r(\alpha) = \alpha r_T + (1 - \alpha)r_f$
- Волатильность:  $\sigma(\alpha) = \alpha\sigma_T$
- Sharp-ratio:

$$Sharp(\alpha) = \frac{r(\alpha) - r_f}{\sigma(\alpha)} = \frac{\alpha r_T + (1 - \alpha)r_f - r_f}{\alpha\sigma_T} = \frac{r_T - r_f}{\sigma_T}$$

## Теорема

Любой эффективный портфель может быть получен как вложение в касательный портфель и безрисковый актив.

# Произвольная функция полезности

- Пусть  $u(x)$  – вогнутая функция полезности.
- Оптимальные портфели

$$\max \mathbb{E}u(R(h))$$

$$s.t. e^T h = 1$$

где  $R(h) = \sum_i h_i R_i$  – случайная доходность портфеля  $h$ .

- F.O.C.:

$$\mathbb{E} [u'(R(h)) R_i] = -\lambda$$

$$\mathbb{E} [u'(R(h))] \mu_i + \text{cov}(u'(R(h)), R_i) = -\lambda$$

$$\mu_i + \text{cov}(m, R_i) = -\frac{\lambda}{\mathbb{E}[u'(R(h))]} = const$$

где  $m = \frac{u'(R(h))}{\mathbb{E}u'(R(h))}$  – стохастический дисконт фактор.

# Произвольная функция полезности

- F.O.C.:

$$\mu_i + \text{cov}(m, R_i) = -\frac{\lambda}{\mathbb{E}[u'(R(h))]} = \text{const}$$

- Для безрискового актива:

$$\mu_i + \text{cov}(m, R_i) = r_f \rightarrow \mu_i - r_f = \text{cov}(m, R_i)$$

- Для оптимального портфеля  $h$ :

$$r + \text{cov}(m, R) = r_f \rightarrow r - r_f = -\text{cov}(m, R)$$

- Делим одно на другое, получим:

$$\mu_i = r_f + \beta_i(r - r_f)$$

где  $\beta_i = \frac{\text{cov}(m, R_i)}{\text{cov}(m, R)}$ ,  $r = \mathbb{E}R = \mu^T h$  – ожидаемая доходность оптимального портфеля.

# Теорема Рубинштейна

## Теорема

Пусть  $(\xi, \eta)$  – гауссовский вектор,  $f$  – гладкая функция. Тогда

$$\text{cov}(\xi, f(\eta)) = \mathbb{E}(f'(\eta)) \cdot \text{cov}(\xi, \eta)$$

# Нормальное распределение доходностей

- Пусть доходности  $R_i$  образуют гауссовский вектор  $N(\mu, \Sigma)$ .

$$\text{cov}(u'(R(h)), R_i) = \mathbb{E} [u''(R(h))] \cdot \text{cov}(R(h), R_i)$$

$$\beta_i = \frac{\text{cov}(R(h), R_i)}{\text{cov}(R(h), R(h))}$$

- Нормальное распределение определяется моментами 1-го и 2-го порядка  $\rightarrow$  задача эквивалента mean-variance анализу.