# VILNIAUS UNIVERSITETAS MATEMATIKOS IR INFORMATIKOS FAKULTETAS EKONOMETRINĖS ANALIZĖS KATEDRA

Monika ŠEŠTOKAITĖ ir Simona PLONYTĖ

# CAPM ir akcijų portfelio konstravimas

Kursinio darbo vadovas prof. Remigijus LEIPUS

Ekonometrija, III kursas, I grupė

VILNIUS 2011

# Turinys

1	L Įvadas 2 CAPM			
2				
3	Duomenys3.1JAV 30-ies dienu izdo vekseliai	2 2 3 4 6 7		
4	Aprašomoji duomenų statistika	8		
5	Kapitalo aktyvų įvertinimo modelis 5.1 Sudarytų modelių liekanų tikrinimas	<b>10</b> 12		
6	Optimalaus portfelio paieška 1			
7	Rezultatai ir išvados	16		
8	Naudota literatūra			
9	Priedai	16		

- 1 Įvadas
- 2 CAPM
- 3 Duomenys

#### 3.1 JAV 30-ies dienu izdo vekseliai

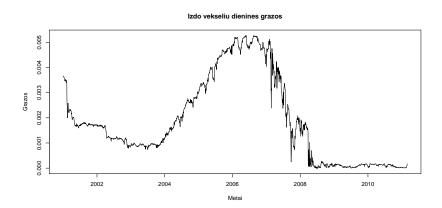
JAV vieno menesio izdo vekselius laikysime nerizikinga investicija. Nagrinejami dieniniai duomenys nuo 2001 rugpjucio 1 dienos iki 2011 metu liepos pabaigos. Kadangi JAV izdo vekseliu duomenys pateikti kaip dienine diskonto norma antrineje rinkoje, vekseliu pelninguma galima rasti naudojant dvi patogias formules:

$$P = 100 - (100 \times \frac{d \times t}{360})$$

Pirma, is diskonto normos isreiskiame kaina - is nominalo atimta nuolaida. Cia nominalas = 100, P - izdo vekselio kaina, d - izdo vekselio diskonto norma, t - periodo dienu skaicius (musu atveju, menesis = 30 dienu). Turedami kaina, galime rasti izdo vekselio pelninguma:

$$Y = \frac{100 - P}{P} \times \frac{365}{t}$$

Cia Y - izdo vekselio pelningumas, t.y. graza ir t = 30. Taigi, 1 pav. vaizduojamos JAV izdo vekseliu dienines grazos

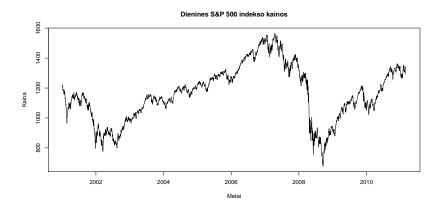


1 pav.: JAV 30-ies dienu izdo vekseliu pelningumas

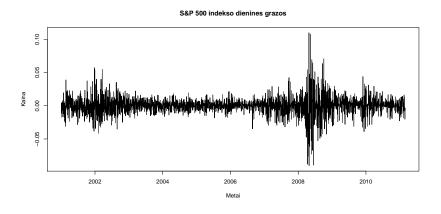
Grafikas gan israiskingai atspindi nuo 2004 metu prasidejusi ekonomikos pakilima, isaugusi vartojima ir analogiskas JAV vyriausybes pastangas pritraukti investuotojus didelemis palukanu normomis - izdo vekseliu pelningumu. Vekseliu pelningumas pasieke maksimuma 2006 metais, iki 2007 metu islaike gan auksta lygi, taciau nuo 2007 metu palaipsniui mazejo, kol galiausiai 2008 metais izdo vekseliu pelningumas nukrito iki zemiausio lygio nuo 2001 metu.

# 3.2 Indekso Standard & Poor's 500 akciju dienines kainos ir grazos

JAV imoniu indeksas Standard & Poor's 500 atstovaus visa ar bent didziaja dali Jungtiniu Amerikos valstiju rinkos. Indeksa sudaro 500 imoniu, gaunanciu virs penkiu milijardu doleriu pelna; tarp ju - Adobe Systems Inc, Amazon.com Inc, Apple Inc, Coca Cola Co. ir kitos. Indekso dieniniu akciju grazu grafikas neblogai atspindi rinkos bukle Jungtinese Amerikos valstjose per pastaruosius desimt metu. Nuo 2002 vidurio stebimas stabilus rinkos akciju pelningumo didejimas, o nuo 2007 metu stabilus, bet kiek staigesnis pelningumo mazejimas. Taip pat gan ryskiai pastebima ir 2008-2009 metu rinkos krize bei po jos prasidejes imoniu akciju pelningumo augimas.



2 pav.: S & P 500 dienines akciju kainos 2001-2011



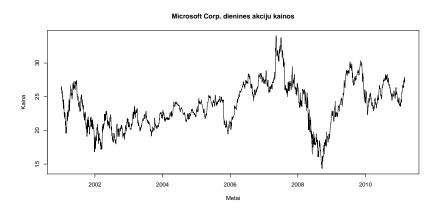
3 pav.: S & P 500 dienines akciju grazos

Siame grafike vaizduojamos rinkos dienines akciju grazos. Didesnis nei vidutinis grazu dispersijos padidejimas taip pat sutampa su 2008-2009 metu krizes laikotarpiu. Dienines grazos stabiliausios 2003-2007 metu periodu, o tai irgi sutampa su stabilumo laikotapiu JAV ekonomikoje.

# 3.3 Microsoft Corp.

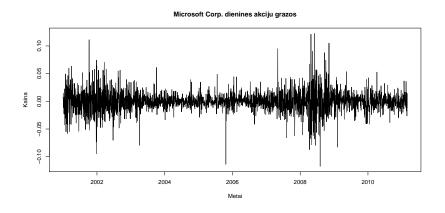
Viena is CAP modelio tyrimui pasirinktu imoniu - Microsoft Corp. Tai viena didziausiu programine iranga gaminanciu kompaniju, turinti savo atstovybe

ir Lietuvoje. Zemiau pateiktos sios imones dieniniu akciju kainos bei dieniniu akciju grazos.



4 pav.: Microsoft Corp. dienines akciju kainos 2001-2011

Microsoft Corp. akciju kainos pasizymi gan periodiskais svyravimais iki mazdaus 2005 metu pabaigos. Nuo 2006 metu akciju kaina gerokai pakilo ir 2007 metais pasieke auksciausia lygi. Bet tikriausiai sia imone irgi paveike krize ir nuo 2007 iki 2008 metu vidurio akciju kainos krito, kol pasieke zemiausia lygi. Toliau stebime stabilu akciju kainu kilima iki 2011 vasaros.



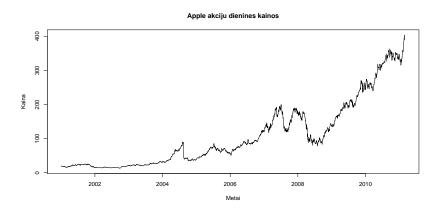
5 pav.: Microsoft Corp. dienines akciju grazos 2001-2011

Microsoft Corp. dienines akciju grazos, taip pat kaip ir Standard &

Poor's, neblogai atspindi stabilumo ir krizes laikotarpius, o kelios isskirtys susijusios su kitomis/atskiromis/individualiomis imones charakteristikomis.

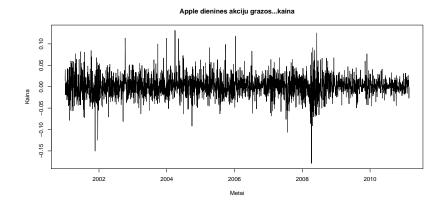
### 3.4 Apple Inc.

Kita imone, pasirinkta CAP modelio tyrimui - Apple Inc. Tai kompanija, siulanti plataus vartojimo elektronikos ir programines irangos produktus (pazodziui is wikipedia). Zemiau pateikti Apple Inc. dieniniu akciju kainu bei dieniniu akciju grazu grafikai.



6 pav.: Apple Inc. dienines akcijus kainos 2001-2011

Apple Inc. dieniniu akciju kainu svyravimai kiek skiriasi nuo S&P 500 ar Microsoft akciju kainu. Pastaruosius keleta metu sios kompanijos akciju kainos stabiliai kilo ir net krizes laikotarpiu nepasieke zemiausios kainos per desimties metu laikotarpi. Svarbi data duomenu tyrimui - 2005 vasario 5 d. Sia diena Apple Inc. padvigubino akciju kieki uz ta pacia kaina, t.y. jei iki padalijimo viena akcija kainavo 88 dolerius, tai po padalijimo uz ta pacia kaina investuotojas jau galejo isigyti dvi akcijas (po 44 dolerius uz viena). Spejama, jog Apple Inc. tokiu veiksmu norejo pritraukti nauju investuotoju.

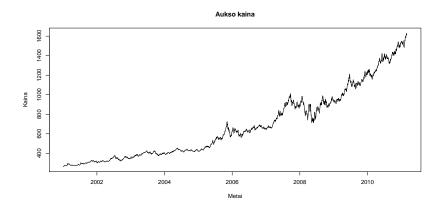


7 pav.: Apple Inc. dienines akciju grazos 2001-2011

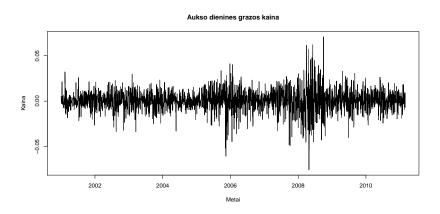
Siame grafike pateikiamos dienines akciju grazos, be 891-ojo duomens (pasalinta isskirtis, atsiradusi del akciju kiekio padvigubinimo). Galima pastebeti gan stabilia, nors santykinai nemaza, duomenu dispersija, o kelios isskirtys turbut susijusios su atskirais/pavieniais imones sprendimais, ivykiais arba rezonavo su krize.

#### 3.5 Auksas

Idomu tyrineti ne tik svarbiu imoniu rizikos premiju priklausomybe nuo rinkos rizikos premijos, bet ir aukso pelninguma. Aukso kaina per desimt metu stabiliai kyla be jokiu ryskesniu nuosmukiu. 2011 vasara kaina pasieke auksciausia kada nors buvusi lygi.



8 pav.: Aukso dienines kainos



9 pav.: Aukso dienines grazos

Aukso dieniniu grazu grafikas turi gan maza dispersija, kurios padidejimas 2008 metais sutampa su krizes laikotapiu. Taciau net ir per krize diziausios aukso grazu vertes nepasiekia 0.1 ar -0.1.

# 4 Aprašomoji duomenų statistika

Rizikos premija - skirtumas tarp įmonės akcijos grąžos ir iždo vekselio pelningumo. Tai premija investuotojui, pasirinkusiam rizikingesnės įmonės akcijas vietoje nerizikingo iždo vekselio. Kuo ji didesnė, tuo labiau traukia in-

vesticijas, bet dažnai (pagal CAPM teoriją) didesnė premija taip pat reiškia ir didesnę riziką investuojant į tam tikrą imonę. Žemiau pateiktoje lentelėje paskaiciuosime aktyvų vidutines grązas, standartinius nuokrypius, dispersijas bei jų vidutines rizikos premijas ir standartinius nuokrypius.

Duomenys	Vidurkis	Dispersija	Standartinis nuokrypis
rkfree	0.00186004	2.789252e-06	0.001670105
market	0.0001173288	0.0001827668	0.01351913
microsoft	0.0001968397	0.0003574371	0.01890601
apple	0.001807715	0.0006370941	0.02524072
gold	0.0007931419	0.0001357824	0.01165257
mrp	-0.001742711	0.0001857122	0.01362763
microsoftrp	-0.001663201	0.0003601065	0.01897647
applerp	-5.20737e-05	0.000639531	0.02528895
goldrp	-0.001066898	0.0001384164	0.01176505

#### Koreliacijos:

market	microsoft	0.7184425
market	apple	0.5511114
market	gold	-0.04482454
mrp	microsoftrp	0.7209318
mrp	applerp	0.5534901
mrp	goldrp	-0.0266428

Didžiausias grazų vidurkis: xxxnzn ka rashyt: varda ar skaiciu, šis aktyvas galetų būti investuotojams patraukliausias.

Didžiausia dispersija/standartinis nuokrypis: xxx, tai rizikingiausias aktyvas.

Mažiausia dispersija/standartinis nuokrypis: xxx, šis aktyvas turi mažiausius svyravimus, todėl atrodo patikimai.

Labiausiai su rinka koreliuoja: xxx, t.y. labiausiai priklauso nuo rinkos būklės.

Mažiausiai koreliuoja su rinka: xxx. Tikėtina, kad rinkos akcijų vertei kintant, aktyvo kainos nesikeis tuo pačiu greičiu ir/arba ta pačia kryptimi. Tai ypač aktualu krizės laikotarpiu.

## 5 Kapitalo aktyvų įvertinimo modelis

Viena iš kapitalo aktyvu įvertinimo modelio ( $Capital\ aset\ pricing\ model$  - CAPM) israiskų - paprasta vieno kintamojo regresija. Pasinaudojus ja, tirsime imonių akcijų ir aukso rizikos premijų priklausomybę nuo rinkos rizikos premijų. Modeliuose pateiktas laisvasis narys  $\alpha$  ir koeficientas  $\beta$ .

```
> microsoftmod = lm(microsoftrp \sim mrp)
> applemod = lm(applerp \sim mrp[-891])
> goldmod = lm(goldrp \sim mrp)
> summary(microsoftmod)
Call:
lm(formula = microsoftrp \sim mrp)
Residuals:
              1Q
                                  3Q
    Min
                    Median
                                          Max
-0.114489 -0.006098 -0.000315 \ 0.005991 \ 0.088079
Coefficients:
         Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 0.0000863 0.0002652 0.325
                                          0.745
          1.0038977 \ 0.0193079 \ 51.994
                                         <2e-16 ***
mrp
Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '. 0.1 ' 1
Residual standard error: 0.01315 on 2498 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.5197,
                                 Adjusted R-squared: 0.5196
```

F-statistic: 2703 on 1 and 2498 DF, p-value: < 2.2e-16

Gautas  $\beta$  koeficientas lygus 1.004 ir yra reikšmingas. Tai reiskia, jog rinkos rizikos premijai pakilus ar nukritus 1%, Microsoft Corp. rizikos premijos taip pat pakils 1%. Laisvasis narys beveik lygus nuliui ir nereikšmingas, tai neprieštarauja CAPM teorijai ir logikai - jei rinkos rizikos premija lygi nuliui, tai investuotojo i Microsoft Corp. šansai gauti rizikos premiją yra labai maži.  $R^2 = 0.5197$ , tai reiškia, kad 51,97% rinkos duomenų paaiškina Microsoft Corp. rizikos premijų svyravimus, t.y. sudaro sisteminę (rinkos) riziką. Likusi specifinė rizika priklauso nuo kitų įmonės charakteristikų.

```
> summary(applemod)
```

```
Call:
```

 $lm(formula = applerp \sim mrp[-891])$ 

#### Residuals:

Min 1Q Median 3Q Max -0.135080 -0.010883 -0.000986 0.010278 0.139434

#### Coefficients:

Estimate Std. Error t value  $\Pr(>|t|)$  (Intercept) 0.0017347 0.0004248 4.083 4.58e-05 \*\*\* mrp[-891] 1.0269695 0.0309249 33.209 < 2e-16 \*\*\*

---

Signif. codes: 0 '\*\*\* 0.001 '\*\* 0.01 '\* 0.05 '. 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.02107 on 2497 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.3064, Adjusted R-squared: 0.3061 F-statistic: 1103 on 1 and 2497 DF, p-value: < 2.2e-16

Koeficientas  $\beta$ , kaip ir Microsoft Corp. imonės, lygus 1.027 ir yra reikšmingas (0<0.005). Taigi rinkos akcijų vertei susvyravus 1%, Apple Inc. irgi gali patirti panašų akcijų kainos pokytį. Laisvasis narys labai arti nulio ir nereikšmingas, taigi investuotojas pasirinkęs Apple Inc. akcijas negali tikėtis jokios rizikos premijos, kai rinkos akcijų vertės pokytis lygus nuliui. Visgi  $R^2$  nėra labai didelis - tik 30% rinkos duomenų paaiškina Apple Inc. akcijų vertės svyravimus.

> summary(goldmod)

#### Call:

 $lm(formula = goldrp \sim mrp)$ 

#### Residuals:

#### Coefficients:

Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)

```
(Intercept) -0.0011070  0.0002372  -4.667  3.21e-06 ***

mrp     -0.0230014  0.0172673  -1.332  0.183

---
Signif. codes: 0 '***  0.001 '**  0.01 '*  0.05 '. 0.1 ' ' 1
```

Residual standard error: 0.01176 on 2498 degrees of freedom

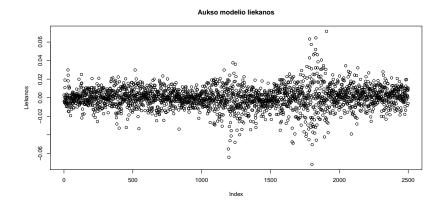
Multiple R-squared: 0.0007098, Adjusted R-squared: 0.0003098

F-statistic: 1.774 on 1 and 2498 DF, p-value: 0.183

Visai kitoks rezultatas gaunamas sudarius aukso rizikos premijų priklausomybės nuo rinkos rizikos premijų modelį. Šįkart  $\beta=-0.023$  ir tai reikštų, kad aukso kainos ne tik mažai priklauso nuo rinkos akcijų vertės svyravimų, bet netgi juda priešinga linkme. Tai gali pasirodyti kaip itin patraukli investicija nuosmukio laikotarpiu. Tačiau koeficiento p-reiksmė = 0.183 > 0.05, taigi negalima atmesti  $H_0$  hipotezės, kad  $\beta=0$ . Bet ir priėmus šią hipotezę, galima tarti, kad aukso kainos mažai priklauso nuo rinkos svyravimų. Laisvasis narys šįkart -0.011 ir p-reiksmė rodo, kad jis reikšmingas. Toks rezultatas kiek prieštarauja CAPM logikai - rinkos akcijų vertėms nesikeičiant, aukso rizikos premija neigiama. Galbūt tai galetų reikšti, kad dieninis aukso pelningumas itin nedidelis.  $R^2=0.0007$  - itin maža reiksmė, patvirtinanti, kad rinka beveik nepaaiškina aukso kainų pokyčių, taigi visa aukso pelningumo rizika sisteminė - priklauso nuo kitų desnių/charakteristikų.

## 5.1 Sudarytų modelių liekanų tikrinimas

Liekanos turi buti homoskedastiškos, ne autokoreliuotos ir pasiskirsčiusios pagal normalųjį skirstinį.



10 pav.: Aukso modelio liekanos nera heteroskedastiskos

Ar liekanos turi slenkanti vidurki: kodus i prieda, pateikti tik koef reiksmes prie L ankstiniu. krc nesupranku ka cia pridirbai, tai pati sukelk.

$$>$$
 summary(dynlm(ts(applerp)  $\sim$  ts(mrp) + L(ts(applemod\$res), 1)))

Time series regression with "ts" data:

Start = 2, End = 2499

#### Call:

$$dynlm(formula = ts(applerp) \sim ts(mrp) + L(ts(applemod\$res), 1))$$

#### Residuals:

#### Coefficients:

Estimate Std. Error t value  $\Pr(>|t|)$  (Intercept) 0.0004459 0.0005040 0.885 0.376 ts(mrp) 0.2883804 0.0366877 7.860 5.65e-15 \*\*\* L(ts(applemod\$res), 1) 0.0337889 0.0237419 1.423 0.155 ---

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.02499 on 2495 degrees of freedom

```
Multiple R-squared: 0.02478,
                                  Adjusted R-squared: 0.024
F-statistic: 31.7 on 2 and 2495 DF, p-value: 2.545e-14
> summary(dynlm(ts(microsoftrp) \sim ts(mrp) + L(ts(microsoftmod$res),
     1)))
Time series regression with "ts" data:
Start = 2, End = 2500
Call:
dynlm(formula = ts(microsoftrp) \sim ts(mrp) + L(ts(microsoftmod\$res)),
   1))
Residuals:
    Min
              1Q
                    Median
                                 3Q
                                          Max
-0.114434 - 0.006106 - 0.000373 \ 0.006017 \ 0.088020
Coefficients:
                     Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept)
                       8.717e-05 2.653e-04 0.329
                       1.004e+00 1.932e-02 51.999 <2e-16 ***
ts(mrp)
L(ts(microsoftmod$res), 1) -2.293e-02 2.002e-02 -1.146
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 0.01316 on 2496 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.52,
                                Adjusted R-squared: 0.5196
F-statistic: 1352 on 2 and 2496 DF, p-value: < 2.2e-16
> summary(dynlm(goldrp \sim mrp + L(ts(goldmod\$res), 1)))
Time series regression with "numeric" data:
Start = 1, End = 2499
Call:
dynlm(formula = goldrp \sim mrp + L(ts(goldmod$res), 1))
Residuals:
    Min
              1Q
                    Median
                                 3Q
                                          Max
```

#### -0.072581 -0.005880 0.000178 0.006435 0.072343

```
Coefficients:
```

```
Estimate Std. Error t value \Pr(>|t|) (Intercept) -0.0011091 \ 0.0002372 \ -4.677 \ 3.07e-06 *** mrp <math>-0.0236453 \ 0.0172664 \ -1.369 \ 0.1710 L(ts(goldmod\$res), 1) \ 0.0360663 \ 0.0200098 \ 1.802 \ 0.0716 .--- Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

Residual standard error: 0.01176 on 2496 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.00201, Adjusted R-squared: 0.00121

F-statistic: 2.513 on 2 and 2496 DF, p-value: 0.08123

Visuose modeliuose pirmos eilės liekanų ankstiniai nereikšmingi.

Autokoreliacijai patikrinti naudosime Durbin-Watson testą: irgi kodus i prieda, pateikti tik koef reiksmes

> durbinWatsonTest(microsoftmod, max.lag = 1)

lag Autocorrelation D-W Statistic p-value 1 -0.02291682 2.04577 0.244 Alternative hypothesis: rho != 0

> durbinWatsonTest(applemod, max.lag = 1)

lag Autocorrelation D-W Statistic p-value  $1 \quad 0.01299961 \quad 1.97393 \quad 0.556$  Alternative hypothesis: rho != 0

> durbinWatsonTest(goldmod, max.lag = 1)

lag Autocorrelation D-W Statistic p-value 1 0.03604061 1.927601 0.092 Alternative hypothesis: rho !=0

Liekanos nėra autokoreliuotos su savo pirmos eilės ankstiniais.

Normalumui tikrinti naudosime Jarque-Bera arba Kolmogorov-Smirnov testą.

> jarque.bera.test(microsoftmod\$res)

Jarque Bera Test

data: microsoftmod\$res

X-squared = 8683.798, df = 2, p-value < 2.2e-16

> jarque.bera.test(applemod\$res)

Jarque Bera Test

data: applemod\$res

X-squared = 3384.751, df = 2, p-value < 2.2e-16

> jarque.bera.test(goldmod\$res)

Jarque Bera Test

data: goldmod\$res

X-squared = 1593.331, df = 2, p-value < 2.2e-16

P-reikšmės testuose rodo, kad liekanos nėra pasiskirsčiusios pagal normalųjį skirstinį. Galbūt liekanų pasiskirstymas reiškia, kad rinkos akcijų kainų pokyčiai mažai sutampa su įmonių akcijų vertės pakitimais.

- 6 Optimalaus portfelio paieška
- 7 Rezultatai ir išvados
- 8 Naudota literatūra
- 9 Priedai