# Understanding Portfolio Selection - Pfaff

Stefan Glogger
13 Juli 2017

## Code beschleunigen:

- Zwischenschritte nur 1x berechnen, speichern, dann mit gespeicherterm rechnen (e.g. marginal contribution of risk)
- möglichst Variablen lokal weitergeben (f bekommt Gewichtungsvektor, default ist Gleichgewichtung)
- allgemein: libraries da einbinden, wo erstmals benötigt
- mit echten Zahlen rechnen (statt mit x% und dann mit \*100 und /100 rumwerfen)

# R Preparation

Install and load Packages

```
# install.packages("FRAPO", "mco")
library(FRAPO)

## Loading required package: cccp

## Loading required package: Rglpk

## Loading required package: slam

## Using the GLPK callable library version 4.47

## Loading required package: timeSeries

## Loading required package: timeDate

## Financial Risk Modelling and Portfolio Optimisation with R (version 0.4-1)
library(mco)
```

# **Data Preparation**

### Loading of Data

MultiAsset contains Month-end price data of stock and bond indices and gold.

```
data(MultiAsset)
Prices <- timeSeries(MultiAsset, charvec = rownames(MultiAsset))
NAssets <- ncol(Prices)
R <- returns(Prices, method = "discrete", percentage = TRUE)</pre>
```

### Defining parameters

```
# Return
TargetRpa <- 6 ## targeted return of 6 % p.a.
TargetR <- 100 * ((1 + TargetRpa / 100)^(1 / 12) - 1) # % per month

# Volatility
TargetVol <- 4 ## % p.a.

# Further parameters
1 <- rep(1, 3) ## goal weighting, alle gleichgewichtet (lambda)
WeightedSum <- FALSE
mu <- colMeans(R)
S <- cov(R)</pre>
```

Note: Used as global parameters lateron.

### Defining functions

Objective Function f.

- Input: Weights
- Calculation:
  - y[1]: return: -1 \* weight for return in objective function (with  $\lambda_1$ ) \* portfolio return (weighted with x) / Target Return
  - y[2]: volatility: weight for volatility in objective function (with  $\lambda_2$ ) \* yearly volatility of portfolio / Target Volatility
  - y[3]: marginal contribution to portfolio risk (in terms of portfolio standard deviation) -> variance (as it is squared), takes dispersion into account
- Output: Either the weighted sum directly or the three (weighted) components

Idea: Normalization of objective function components by dividing by target value

```
f <- function(x){
  y <- numeric(3)
  y[1] <- -1.0 * 1[1] * drop(crossprod(x, mu)) / TargetR
  y[2] <- 1[2] * drop(sqrt(t(x) %*% S %*% x)) * sqrt(12) / TargetVol

#die MRC-Funktion berechnet die Marginal contributions zum Portfolio Risk, x sind die weights
## vgl. "Portfolio Analysis"
  y[3] <- 1[3] * sum((mrc(x, S) / 100)^2)
  if(WeightedSum){
    return(sum(y))
    } else {
    return(y)
    }
}</pre>
```

Restriction function g Input: Weights Idea: Weights should sum up to 1

```
g <- function(x){
  c(1.01 - sum(x), sum(x) - 0.99)
}</pre>
```

### Calculation

### Optimization by nsga2

```
?nsga2 ans <- nsga2(f, NAssets, 3, lower.bounds = rep(0, NAssets), upper.bounds = rep(1, NAssets), constraints so constraints are evaluated as \geq 0.
```

### Preparation of Results

? Das ist dann so nicht sinnvoll: wenn nsga2 nur pareto effiziente ausgibt, muss ich nicht nur die paretooptimalen zurückgeben (bzw. die Funktion nsga2 müsste gar nicht die Information pareto.optimal zurückgeben, da ja eh TRUE)

```
mco <- data.frame(ans$value[ans$pareto.optimal, ])
mco[, 1] <- ((1 + (-1.0 * mco[, 1] * TargetR) / 100)^12- 1.0) * 100
colnames(mco) <- c("Return", "Risk", "Diversification")</pre>
```

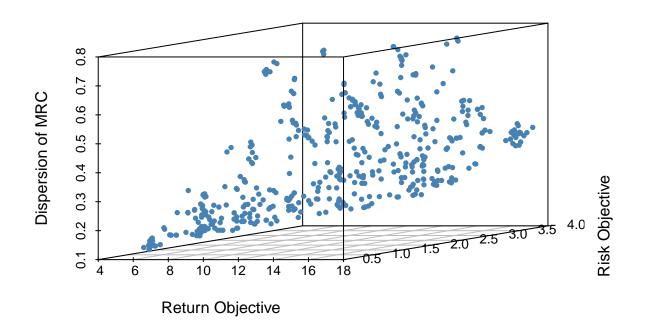
- 1. Spalte von mco enthält Funktionswert von f\_1(x), also normierten Return (monatlich). jetzt multiplizieren mit Normierungsfaktor -> monatlicher Return, dann hochskalieren auf Jahr
- 2. Spalte müsste auch noch entnormiert werden (\*TargetVol)
- 3. Spalte unsicher, ob monatliches Ergebnis rauskommt

#### Visualization of Results

#### Scatterplot

Needed Packages

# **Pareto Efficient Solutions**



# Pareto Frontier (Surface)

### Plot 2

```
# install.packages("akima") # Interpolation of Irregularly and Regularly Spaced Data
# install.packages("fields") # Tools for Spatial Data
library(akima)
library(fields)
## Loading required package: spam
## Loading required package: dotCall64
## Loading required package: grid
## Spam version 2.1-1 (2017-07-02) is loaded.
## Type 'help( Spam)' or 'demo( spam)' for a short introduction
## and overview of this package.
## Help for individual functions is also obtained by adding the
## suffix '.spam' to the function name, e.g. 'help( chol.spam)'.
## Attaching package: 'spam'
## The following objects are masked from 'package:base':
##
       backsolve, forwardsolve
##
## Loading required package: maps
```

```
# install.packages("fPortfolio")
### install.packages("fAssets")
# install.packages("Rdonlp2", repos="http://R-Forge.R-project.org")
# install.packages("PerformanceAnalytics")
# install.packages("qqtern")
library(fPortfolio) ### needs package fAssets, ecodist, Rsymphony
## Loading required package: fBasics
##
## Rmetrics Package fBasics
## Analysing Markets and calculating Basic Statistics
## Copyright (C) 2005-2014 Rmetrics Association Zurich
## Educational Software for Financial Engineering and Computational Science
## Rmetrics is free software and comes with ABSOLUTELY NO WARRANTY.
## https://www.rmetrics.org --- Mail to: info@rmetrics.org
## Loading required package: fAssets
##
## Rmetrics Package fAssets
## Analysing and Modeling Financial Assets
## Copyright (C) 2005-2014 Rmetrics Association Zurich
## Educational Software for Financial Engineering and Computational Science
## Rmetrics is free software and comes with ABSOLUTELY NO WARRANTY.
## https://www.rmetrics.org --- Mail to: info@rmetrics.org
##
## Rmetrics Package fPortfolio
## Portfolio Optimization
## Copyright (C) 2005-2014 Rmetrics Association Zurich
## Educational Software for Financial Engineering and Computational Science
## Rmetrics is free software and comes with ABSOLUTELY NO WARRANTY.
## https://www.rmetrics.org --- Mail to: info@rmetrics.org
library(Rdonlp2)
##
## Attaching package: 'Rdonlp2'
## The following object is masked from 'package:fPortfolio':
##
##
       donlp2NLP
library(ggtern)
```

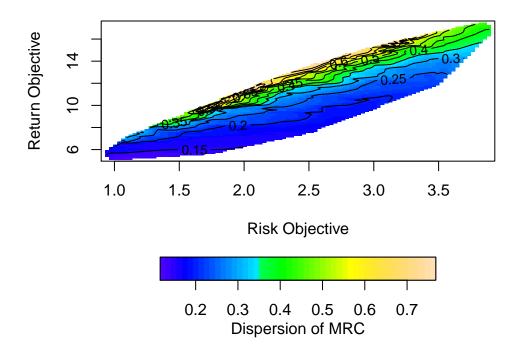
## Loading required package: ggplot2

```
## --
## Consider donating at: http://ggtern.com
## Even small amounts (say $10-50) are very much appreciated!
## Remember to cite, run citation(package = 'ggtern') for further info.
##
## Attaching package: 'ggtern'
## The following objects are masked from 'package:ggplot2':
##
##
       %+%, aes, annotate, calc_element, ggplot, ggplot_build,
##
       ggplot_gtable, ggplotGrob, ggsave, layer_data, theme,
       theme_bw, theme_classic, theme_dark, theme_gray, theme_light,
##
##
       theme_linedraw, theme_minimal, theme_void
Further calculation
interpolate (to draw smoothly)
s \leftarrow interp(mco[, 2], mco[, 1], mco[, 3], xo = seq(min(mco[, 2]), max(mco[, 2]), length = 100),
            yo = seq(min(mco[, 1]), max(mco[, 1]), length = 100),
            duplicate = "mean"
```

#### Plot Image

)

# Image plot of efficient set



verstehe noch nicht genau, was ich hier sehe. Vermute: 3 Informationen 2-dimensional dargestellt. Farbe als dritte Information. Sehe, welche Ausprägungen efficient portfolios haben

### Plot 3

#### Further calculations

Erstelle Gewichtung von Portfolio. mögliche Aufteilung von 1 auf drei verschiedene Kriterien, wobei jedem Kriterium mindestens Gewicht 0.05 gegeben wird. -> Gewichtung für die Zielkriterien wird vorgegeben (f\_1, f\_2, f\_3) gespeichert in wobj

Programmierstil: letztes Kriterium kann (hier) schon mal Gewicht von 0 bekommen

W hat in Zeilen alle möglichen Gewichtungen der drei Zielfunktionen und in Spalten die verschiedenen verwendeten Assets (wie viel dem Asset in dem optimalen Portfolio zugeteilt wird)

verwende donlp2NLP, um optimale Portfoliogewichtung unter gegebener Gewichtung der drei Zielkriterien zu finden \* start: gleichverteilte Gewichte \* objective: die Funktion f mit ihren drei Zielkriterien, ACHTUNG: WeightedSum ist auf TRUE gesetzt, damit schaut f nach einem Vektor l, der die Gewichtung der drei Zielfunktionen enthält, diese wird in jedem Durchlauf der for-Schleife angepasst (miserabler Programmierstil)

\* par.lower: jeder Parameter (Gewicht für Assets) ist mindestens  $0 \rightarrow \text{kein short-sell erlaubt}$  ineqA, ineqA.lower, ineqA.upper: die Gewichte der Assets sollen zu 1 aufsummieren

:D In package f Portfolio wird function donlp2NLP erneut definiert -> masked die Version vom Original package -> muss Zielfunktion mit "objective =" übergeben, statt mit "fun =" bzw. wenn Code am Stück durchläuft, dann doch mit "fun = f"

calculate expected shortfall for the different portfolios (found above and stored in W) anscheinend spezielles Format benötigt, dass ES() rechnen kann

Programmierstil: Funktion vorher definieren, dann apply mit der Funktion

```
#ES ist aus PerformanceAnalytics
library(PerformanceAnalytics)
## Loading required package: xts
## Loading required package: zoo
## Attaching package: 'zoo'
## The following object is masked from 'package:timeSeries':
##
##
       time<-
## The following objects are masked from 'package:base':
##
##
       as.Date, as.Date.numeric
##
## Attaching package: 'PerformanceAnalytics'
## The following objects are masked from 'package:timeDate':
##
##
       kurtosis, skewness
## The following object is masked from 'package:graphics':
##
##
       legend
Es95Mod <- apply(W, 1, function(x){
 r <- timeSeries(R %*% x / 100, time(R))
  -100 * ES(r)
})
```

#### Plot

Daten abspeichern (Gewichtung der Zielkriterien zusammen mit expected shortfall von gefundenem, optimalem Portfolio)

```
terndat <- data.frame(cbind(wobj, Es95Mod))
colnames(terndat) <- c("x", "y", "z", "value")</pre>
```

Bereite ternary-Plot vor.

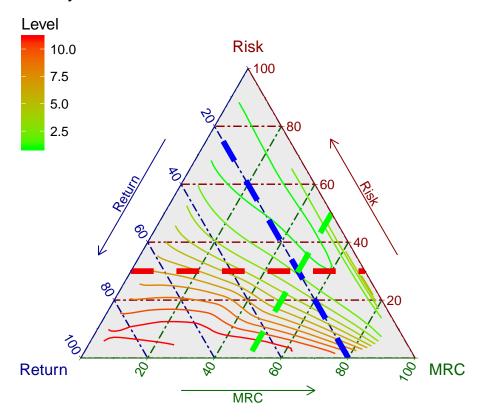
Und jetzt der ternary plot

alte Version

meine Version

es kommen Warnmeldungen, dass eine Version veraltet ist, aber das liegt an getern

# Ternary Plot with ES Contour Lines



keine Ahnung, warum er return auf 0.2 (blue), risk auf 0.3 (red2), MRC auf 0.5 setzt.

#### Backtest

Passe die Zeiten an ep enthält nur noch die hinteren zeiten (erste 59 werden rausgelöscht)

```
library(cccp) ## for ERC portolio
## backtest, extending window
ep <- time(R)[-c(1:59)]
bs <- length(ep)
sp <- rep(start(R), bs)</pre>
```

Initialisiere Objecte verschiedene Matrizen mit Zeilen (Anzahl Zeitpunkte), Spalten (verschiedene Assets)

```
## initialising object
Wmco <- matrix(NA, nrow = bs, ncol = NAssets)
Wmsr <- Wmdp <- Wgmv <- Werc <- Wmco</pre>
```

Goal weighting

```
1 <- c(0.2, 0.1, 0.7) ## goal weighting
```

berechne die ganzen Daten zu jedem Zeitpunkt die optimalen Portfolios Wmco unser optimales Portfolio (mit den Gewichten wie oben) Werc riskp parity solution (long only portfolio with budget constraint) Wgmv global minimum variance portfolio (long only) Wmdp most diversified portfolio (long only) Wmsr tangencyPortfolio (portfolio with the highest return/risk ratio on the efficient frontier)

```
rdat <- window(R, start = sp[i], end = ep[i])
    mu <- colMeans(rdat)</pre>
    S <- cov(rdat)
    Wmco[i, ] <- donlp2NLP(start = ew, fun = f,</pre>
                             par.lower = rep(0, NAssets), ineqA = IneqA,
                             ineqA.lower = 1.0, ineqA.upper = 1.0)$solution
    # manchmal "fun= ", manchmal "objective=" needed
    ans <- tangencyPortfolio(rdat)</pre>
    Wmsr[i, ] <- getWeights(ans)</pre>
    ans <- PMD(rdat)
    Wmdp[i, ] <- FRAPO::Weights(ans) / 100</pre>
    ans <- PGMV(rdat)
    Wgmv[i, ] <- FRAPO::Weights(ans) / 100</pre>
    ans <- rp(ew, S, ew, optctrl = ctrl(trace = FALSE))
    Werc[i, ] <- c(getx(ans))</pre>
W <- list("MCO" = Wmco, "MSR" = Wmsr, "MDP" = Wmdp,
    "GMV" = Wgmv, "ERC" = Werc)
```

Nehme jedes Listenelement von W (jede Portfoliokategorie) dazu die timeSeries (je fixes Portfolio) wTSL1 ist immer 1 hinten dran berechne die Portfolioreturns zu jedem Zeitpunkt berechne wie sich Portfolio über Zeit entwickelt (cumprod = kumuliertes Produkt)

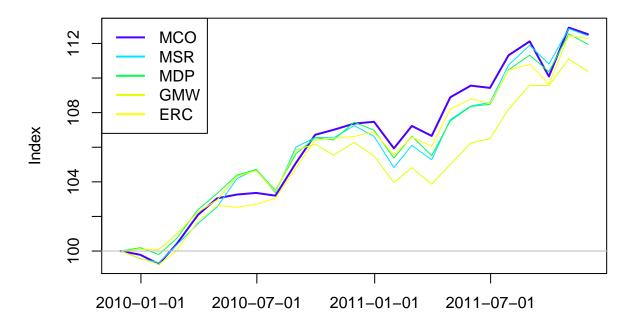
```
E <- lapply(W, function(x){
    wTs <- timeSeries(x, charvec = ep)
    wTsL1 <- lag(wTs, 1)
    RetFac <- 1 + rowSums(R[ep, ] * wTsL1) / 100.0
    RetFac[1] <- 100
    timeSeries(cumprod(RetFac), charvec = ep)
})</pre>
```

#### Plot

```
cols <- topo.colors(6)
plot(E[[1]], lwd = 2,
    ylab = "Index", xlab = "", col = cols[1],
    main = "Comparison of Allocation Strategies")</pre>
```

```
lines(E[[2]], col = cols[2])
lines(E[[3]], col = cols[3])
lines(E[[4]], col = cols[4])
lines(E[[5]], col = cols[5])
legend("topleft", legend = c("MCO", "MSR", "MDP", "GMW", "ERC"), col = cols, lty = 1, lwd = 2)
abline(h = 100, col = "gray")
```

# **Comparison of Allocation Strategies**



da funktioniert unsere Strategie am besten (aber wie zu den Gewichten gekommen???)

RstratTs is same as Rstrat but other format (xts = extensible time-series object) Bench hat 0 überall

S1 nimmt dann die RstratTs und berechnet die annualisierten returns, annualized std.dev and annualized sharpe S2 ist Value at Risk (wird mit - multipliziert) ??? aber warum mit -100???

```
Rstrat <- matrix(unlist(lapply(E, Return.calculate)), ncol = 5)</pre>
RstratTs <- na.omit(xts(Rstrat, order.by = as.Date(ep)))</pre>
Bench <- xts(rep(0, nrow(RstratTs)), order.by = as.Date(ep)[-1])</pre>
S1 <- as.matrix(table.AnnualizedReturns(RstratTs, Rf = Bench, scale = 12))
S2 <- VaR(RstratTs)
ans \leftarrow rbind(S1, -100 * S2)
colnames(ans) <- c("MCO", "MSR", "MDP", "GMV", "ERC")</pre>
rownames(ans) <- c("Return (p.a.)", "StdDev. Risk (p.a.)", "Sharpe Ratio", "VaR (p.a.)")
round(ans, 3)
##
                          MCO
                                 MSR
                                       MDP
                                              GMV
## Return (p.a.)
                        0.061 0.060 0.058 0.051 0.060
```

```
## StdDev. Risk (p.a.) 0.038 0.039 0.037 0.034 0.034

## Sharpe Ratio 1.605 1.532 1.585 1.513 1.746

## VaR (p.a.) 1.301 1.380 1.308 1.211 1.017
```