

Quantitative Strategy Research using R

WISERCLUB 贾茹

2016-12-06

目录

1. 量化投资研究之工具篇
2. 量化策略研究之思想篇
3. 实战：一个经典CTA策略的R语言实现

书单

量化投资基础入门资料（转自易金超学长）

叙事故事类：

- 1, 解读量化投资：西蒙斯用公式打败市场的故事
- 2, 打开量化投资的黑箱 Inside the black box, Rishi Narang
- 3, 打开高频交易的黑箱 All about high frequency trading, 迈克尔.德宾
- 4, 宽客人生：从物理学家到数量金融大师的传奇, 德曼Derman
- 5, 宽客：华尔街顶级数量金融大师的另类人生, 斯科特•帕特森

备注：这些书基本上是故事类书籍，读起来非常快，可以对量化投资有一个大概的了解，包括量化历史

理性普及类：

- 6, 通向财务自由之路(原书第2版•珍藏版), 范 K.撒普 (Van K.Tharp)
- 7, 交易圣经:系统交易赢利要诀, 布伦特•奔富 (Brent Penfold)

备注：这两本书应该来说对于理性认识投资，特别是形成系统性交易思维还是挺有帮助的。

专业基础类(尽可能在学校就完成训练)：

- 8, 统计与金融, Statistics and Finanace, by David Ruppert
- 9, Option, future and other derivatives, by John Hull
- 10, The Econometrics of Financial Markets, by John Y. Campbell, Andrew Lo , A. Cra
- 11, Asset Pricing, by John H. Cochrane

备注：8基本上对于不是金融专业的人来说，非常好的普及知识，9也是。

10应该是很多做ALPHA以及事件驱动的好书，11是ALPHA的基础书。

量化投资研究之工具篇

量化投资技能树：数学，计算机，金融学。此处重点说说计算机方面需要的技能储备。

在我司做量化研究经常用到的工具

R packages

- 结构化数据 `data.table`
- 非结构化数据 `rlist`
- 文本数据与正则表达式 `stringr`
- 时间序列 `xts` `zoo` `lubridate`
- 可视化 `ggplot2`
- 高性能 `Rcpp`
- 并行计算 `parallel`, `foreach`
- 数据库相关 `mongolite`, `jsonlite`, `RSQLite`, `redis`, `DBI`
- 网络爬虫 `rvest`, `RCurl`

数据库

- 关系型数据库 `MySQL`, `SQLite`
- 非关系型数据库 `mongoDB`, `Redis`

最基本的增删改查操作；以及通过R连接、操作数据库

版本控制工具 `git`

- 自己本地和远程的版本控制
- 团队协作

R

- 至少要刷过一遍 `Advanced R`。是否听说过以下概念？ `environment`, `functional programming`, `evaluation`, `expression`, ... 不要求了如指掌，但至少听说过。
- 会调试代码，代码有问题能自己独立解决。
- 善用 `google`。遇到问题能通过 `google` 快速找到解决方案。
- 了解术语，能简洁而准确地描述自己遇到的问题，能与同事进行高质量的交流。

如果你是自己做量化研究。。。.

数据来源

wind，新浪，雅虎API等

研究、回测平台

在线回测平台：优矿(uqer)、米筐(RiceQuant)、聚宽(JoinQuant)

- 中国版Quantopian。
- 使用python
- 数据都是现成的，常用指标都自动计算好了，无需自己造轮子。
- 活跃的社区。
- 但据说也有一些坑：比如性能问题。

传送门：

- 优矿 <https://uqer.io/home/>
- 米筐 <https://www.ricequant.com/>
- 聚宽 <https://www.joinquant.com/>

国内程序化交易软件

国泰安Quantrader, wind量化平台, 国信Tradestation, 交易开拓者tradeblazer ...

R语言量化包：quantstrat

<http://timtrice.github.io/backtesting-strategies/index.html>

量化策略研究之思想篇

数学，计算机只是量化投资的实现工具，投资逻辑才是灵魂。

常见的策略有哪些？

- 股票策略：多因子模型，量化选股，T+0策略
- 期货策略：趋势类，反转类，套利类
- 期权策略

策略的来源？

经典策略（创新的基础是模仿），前沿paper（吸收新鲜思想），卖方研报（找灵感），自己顿悟。。。

实战：一个经典CTA策略

策略逻辑

趋势追踪策略。以低成本反复试探，试图捕捉大趋势。

- 价格突破前30天最高价开多、价格突破前30天最低价开空。
- 1%移动止损。

这里有两个参数： `N = 30` , `lossrate = 0.01`

回测信息

- 回测品种：螺纹钢连续
- 回测时间段： 2010-01-01 ~ 2016-10-21
- 采用日度数据

数据问题，没有处理主力合约换月，而是简单地拼接起来当做一个合约，实际中应该考虑移仓问题。简单起见，不考虑仓位调整问题，买卖都是一手，最多持有一手仓位

写策略

这里不使用任何回测框架，全部自己写

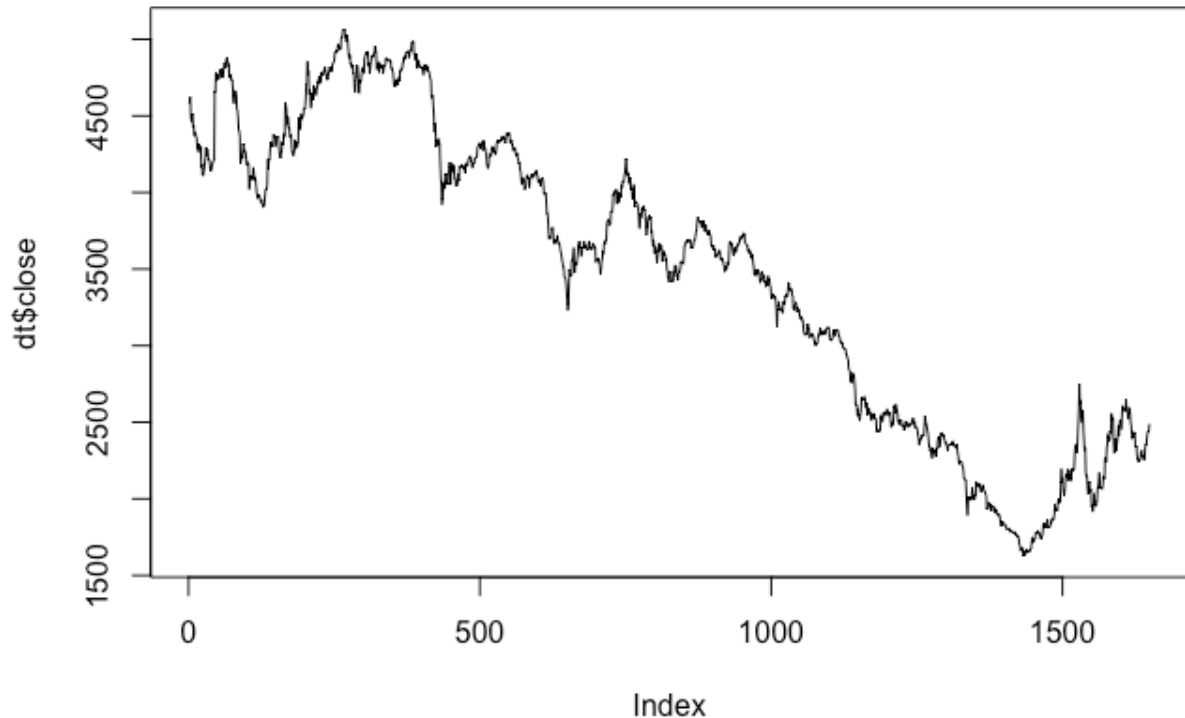
基本思路很简单，就是写一个for循环，依次扫过每一个bar, 判断止损条件，开仓信号，在每个bar结束时更新账户状态，同时记录每笔交易的信息。

```
rm(list = ls())
library(data.table)
library(rlist)
library(pipeR)
library(ggplot2)

load("data/rb_dominant_daily.rda")
head(dt)
```

```
##           date    code open high  low close  volume
## 1: 20100104  rb1005 4523 4610 4523  4579 1809996
## 2: 20100105  rb1005 4592 4606 4573  4589 1320756
## 3: 20100106  rb1005 4587 4635 4582  4622 1481228
## 4: 20100107  rb1005 4641 4650 4389  4489 2196160
## 5: 20100108  rb1005 4505 4509 4412  4462 1520076
## 6: 20100111  rb1005 4495 4517 4476  4516 1130570
```

```
plot(dt$close, type = "l") #
```



```
# 参数取值
N = 30
lossrate = .01

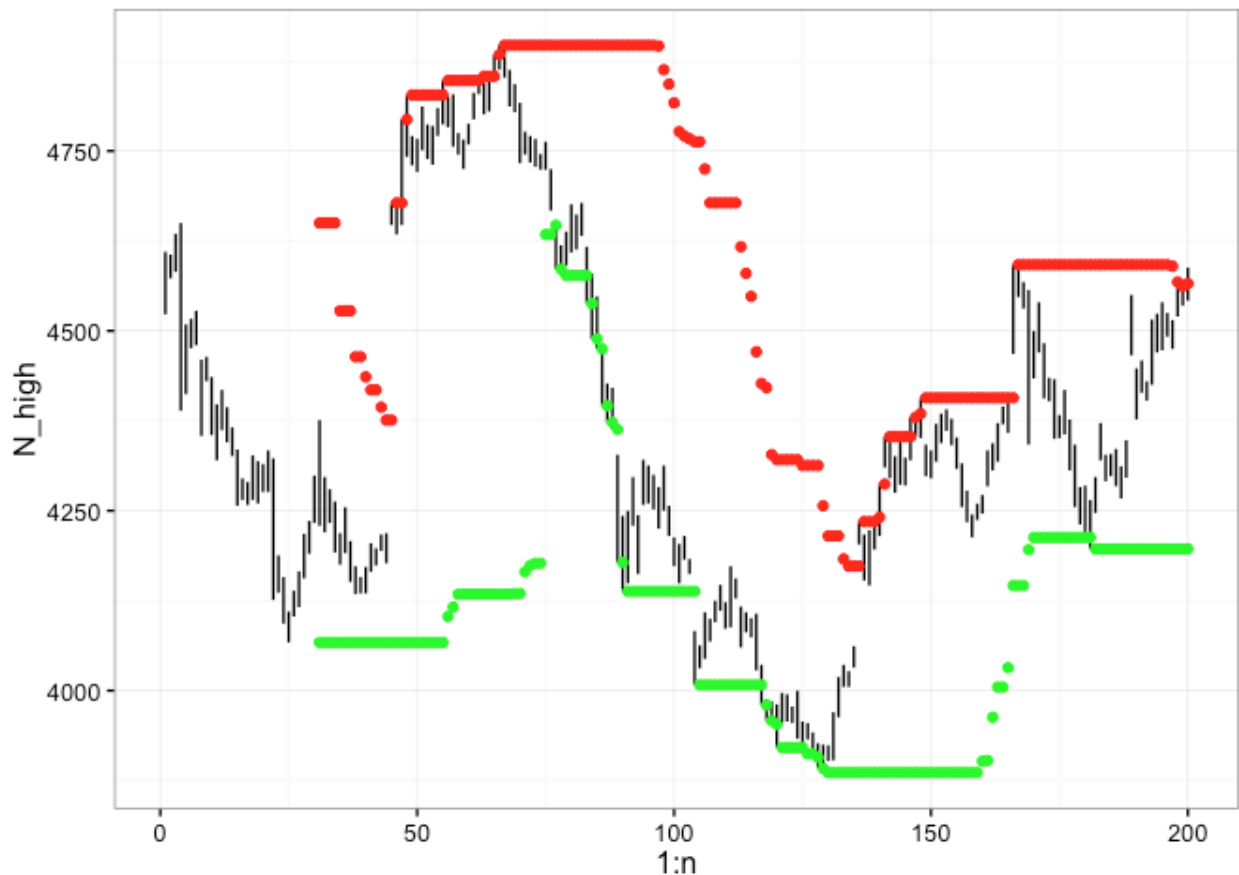
# 手续费 & 滑点
fee.rate <- 8e-5 # 手续费单边万分之8
slippage <- 2 * 1 # 滑点2个tick * rb最小变动价位1
vm <- 10 # rb合约乘数为10。 volume_multiple

# 生成N_high, N_low。 shift(...)注意不要用到未来函数。
dt[, `:=`(
  N_high = shift(TTR::runMax(high, n = N), n = 1, type = "lag"),
  N_low = shift(TTR::runMin(low, n = N), n = 1, type = "lag")
)]

#看一下
n = 200 # 数据太多，看不清，只看前n个
p <- ggplot(dt[1:n], aes(x = 1:n))+
  geom_linerange(aes(ymin = low, ymax = high)) + # high low
  geom_point(aes(y = N_high), color = "red") +
  geom_point(aes(y = N_low), color = "green") +
  theme_bw()
p
```

```
## Warning: Removed 30 rows containing missing values (geom_point).
```

```
## Warning: Removed 30 rows containing missing values (geom_point).
```



```
# 初始化
ptr <- 1L # ptr: pointer
position <- 0L # 当前持有的仓位，此处只有三个取值：{-1L, 0L, 1L}
stop_price <- NA_real_ # 当持有仓位时，记录移动止损价。没有仓位时为NA_real_
closed_profit <- 0.0 # 已平仓利润（累计）
position_profit <- 0.0 # 持仓浮动盈亏
fee <- 0.0 # 手续费（累计）
out <- list() # 逐日账户状态，list of list, for循环每循环一次，后面append一个list
trades <- list() # 逐笔交易记录，list of list.

bar <- function(w){ # eg. bar("close") returns close price of this bar
  dt[[w]][ptr]
}
pre <- function(w){ # eg. pre("close") returns the previous close price
  dt[[w]][ptr - 1]
}

# 循环
for(ptr in 1:nrow(dt)) # ptr: pointer
{
  # PART 0. 数据准备
  high <- bar("high")
  low <- bar("low")
```

```

sig_long <- high > bar("N_high")
sig_short <- low < bar("N_low")

if (is.na(sig_short) | is.na(sig_long)) next # 跳过前N个

# PART 1. 检查止损, 更新止损点

if (position != 0L) { # 如果持有仓位。。。
  stopifnot(!is.na(stop_price)) # stop_price不能是缺失值, 否则程序应停止报错

  stop_long <- position == 1L & low < stop_price # bool
  stop_short <- position == -1L & high > stop_price # bool

  if (stop_long | stop_short){
    # 平掉现有仓位
    leave_price <- stop_price - position * slippage # long: - short: +
    closed_profit <- closed_profit + position * (leave_price - enter_price) * vm
    fee <- fee + leave_price * vm * fee.rate
    position_profit <- 0.0

    # 添加交易记录
    trade_out <- list(
      enter_date = enter_date,
      enter_price = enter_price,
      leave_date = bar("date"),
      leave_price = leave_price,
      side = position,
      commission = leave_price * vm * fee.rate + enter_price * vm * fee.rate
    )
    trades <- list.append(trades, trade_out)

    # 重置状态变量
    position <- 0L
    stop_price <- NA_real_
    enter_price <- NA_real_
    enter_date <- NA_real_
    rm(trade_out)

  } else {
    # 更新止损点
    if (position == 1L){
      stop_price <- max(stop_price, high * (1 - lossrate))
    } else if (position == -1L){
      stop_price <- min(stop_price, low * (1 + lossrate))
    } else {
      stop(102)
    }
  } # End if(stop_long | stop_short)
} # End if(position == 0L)

# PART 2. 处理开仓信号
if (position == 0L) {
  # 情况1: 没有任何仓位
  if (sig_long & !sig_short) {
    # 情况1.1: 开多

```

```

    enter_price <- max(bar("N_high"), bar("open")) + slippage # 入场价格
    enter_date <- bar("date") # 记录入场时间
    stop_price <- enter_price * (1 - lossrate) # 设好止损价
    position <- 1L
    fee <- fee + enter_price * vm * fee.rate
  } else if (sig_short & !sig_long) {
    # 情况1.2: 开空
    enter_price <- min(bar("N_low"), bar("open")) - slippage # 入场价格
    enter_date <- bar("date") # 记录入场时间
    stop_price <- enter_price * (1 + lossrate) # 设好止损价
    position <- -1L
    fee <- fee + enter_price * vm * fee.rate
  } else if (sig_long & sig_short) {
    # 情况1.3: (极其少见)多空信号都出现了
    # you may add some message ...
  } else {
    # 情况1.4: 既没有开多信号, 也没有开空信号。
    # pass
  }

} else if (position == 1L) {
  # 情况2: 持有多仓
  # 持有多仓的情况下出现了开空信号: 平掉现有的仓位, 再反向开仓
  # pass
} else if (position == -1L){
  # 情况3: 持有空仓
  # 持有空仓的情况下出现了开多信号: 平掉现有的仓位, 再反向开仓
  # pass
} else {
  stop(101)
}

# PART 3. 保存信息至out变量
position_profit <- ifelse(position == 0L,
                          0.0,
                          position * (bar("close") - enter_price) * vm
                          ) # 计算持仓浮动盈亏

bar_out <- list(
  date = bar("date"),
  position = position,
  closed_profit = closed_profit,
  position_profit = position_profit,
  close = bar("close"),
  market_value = bar("close") * vm
)
out <- list.append(out, bar_out)
}

```

```

# 生成两个data.table: out_dt & trade_dt
# out_dt: 每天结束时的账户状态 (已平仓利润, 头寸, 浮盈浮亏, 保证金占用, 其他信息)
# trade_dt: 每笔交易明细 (入场时间, 入场价格, 离场时间, 离场价格, 多空)
out_dt <- list.stack(out, data.table = TRUE)

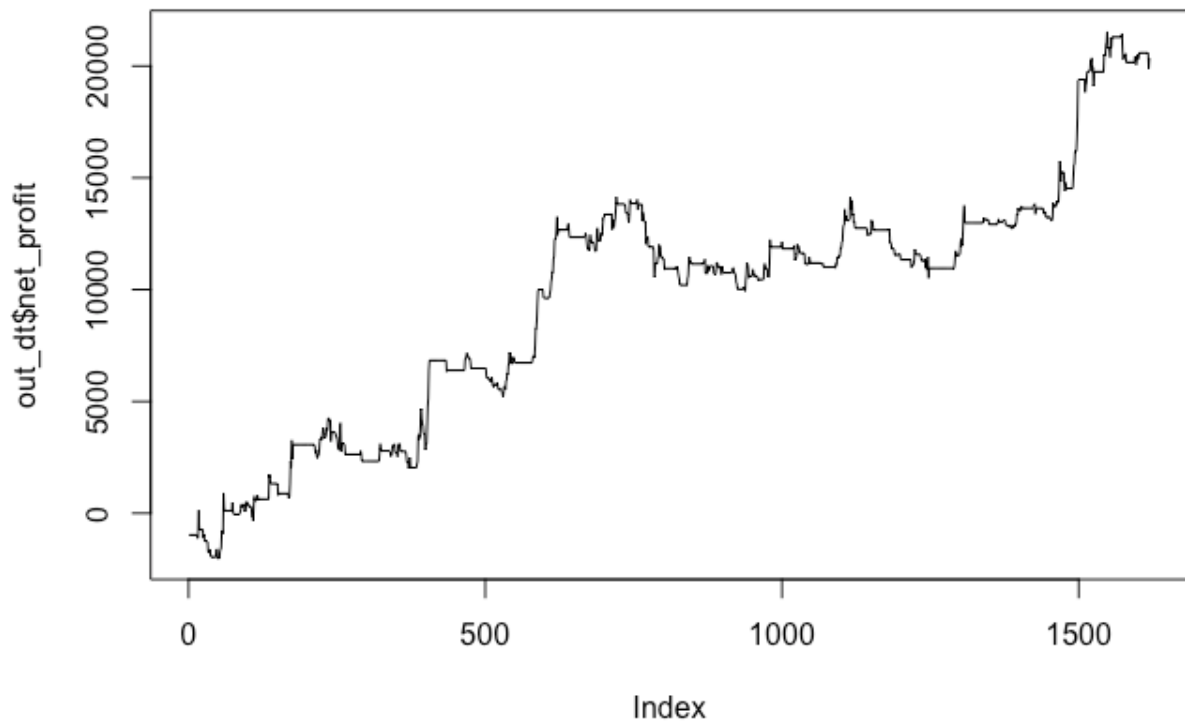
```



```
out_dt[, net_profit := closed_profit + position_profit - fee]
#View(out_dt)

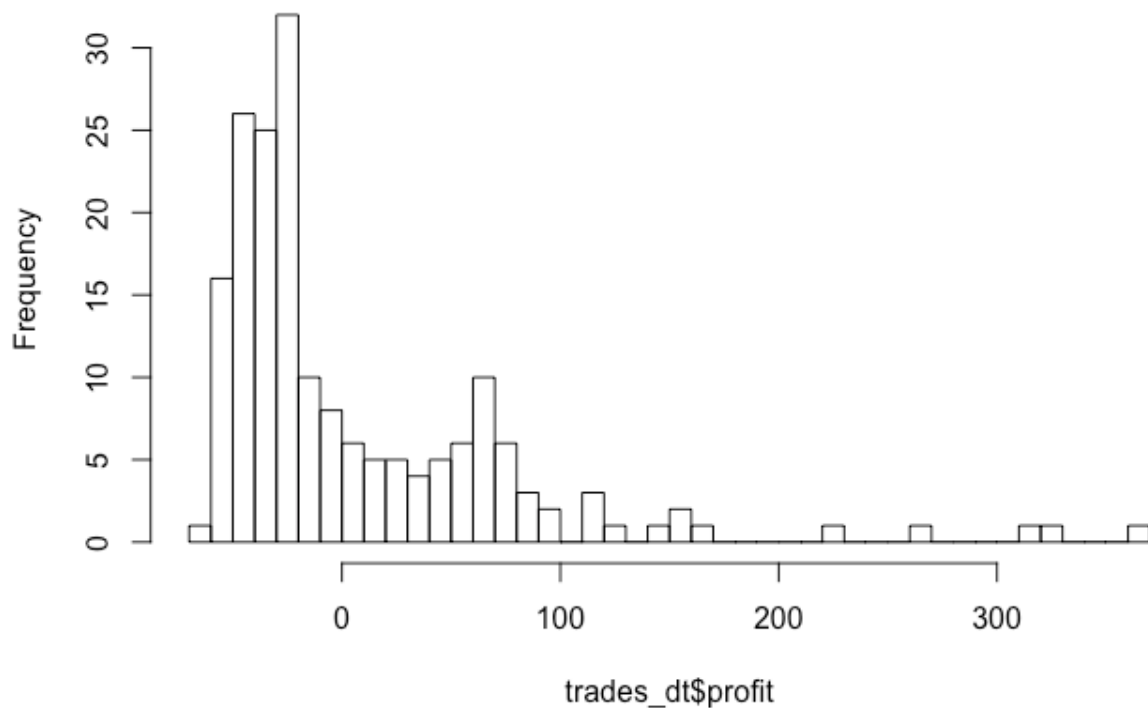
trades_dt <- list.stack(trades, data.table = TRUE)
trades_dt[, profit := side * (leave_price - enter_price) - commission]
#View(trades_dt)
```

```
# 资金曲线
plot(out_dt$net_profit, type = "l")
```



```
# 每笔交易利润分布：符合趋势追踪类策略的特点
hist(trades_dt$profit, breaks = 50)
```

Histogram of trades_dt\$profit



计算策略评价指标，自动生成报告

评价一个策略好不好，有很多指标：

- 最大回撤 & 最大回撤周期：买入产品后最糟糕的情况，是非常重要的一个风险指标。越低越好。
- 年化收益率
- Sharpe ratio: 单位风险所获得的超额回报率。越高越好
- 最大连续亏损次数，最大单周/单月亏损幅度。同理，估计策略最坏的情况。
- 胜率，盈亏比
- ...

这里算几个最常见的指标：

```
# 计算每日收益率：
out_dt[, profit := c(0, diff(net_profit))]
out_dt[, market_value_MA60 := zoo::na.fill(TTR::SMA(market_value, n = 60), fill =
out_dt[, return := profit / market_value_MA60]

calc_annual_return <- function(x){ # 根据日度收益率计算年化收益率
  prod(1 + x) ^ (250 / length(x)) - 1
}
calc_sharpe_ratio <- function(x){ # 根据日度收益率计算 sharpe ratio
  calc_annual_return(x) / (sqrt(250) * sd(x))
}
```

```

# 年化收益率
annual_return <- calc_annual_return(out_dt$return)
# 夏普比
sharpe_ratio <- calc_sharpe_ratio(out_dt$return)
# 最大回撤
out_dt[, cum_profit := cumsum(profit)]
out_dt[, cummax_cum_profit := cummax(cum_profit)]
out_dt[, drawdown := cum_profit - cummax_cum_profit]
maxdrawdown <- min(out_dt$drawdown)
maxdrawdown_idx <- which.min(out_dt$drawdown)
maxdrawdown_per <-
  out_dt[maxdrawdown_idx, drawdown] /
  out_dt[maxdrawdown_idx, cummax_cum_profit]
# 胜率
win_prob <- mean(trades_dt$profit > 0)
# 平均盈亏比
win_loss_ratio <-
  (sum(trades_dt[profit > 0, profit]) / trades_dt[profit > 0, .N]) /
  (sum(trades_dt[profit <= 0, -profit]) / trades_dt[profit <= 0, .N])

indicators <- sprintf("
年化收益率: %s
Sharpe_Ratio: %f
最大资金回撤: %f (百分比: %s)
胜率: %s
平均盈亏比: %f
",
scales::percent(annual_return),
sharpe_ratio,
maxdrawdown, scales::percent(maxdrawdown_per),
scales::percent(win_prob),
win_loss_ratio
)
cat(indicators)

```

```

##
## 年化收益率: 11%
## Sharpe_Ratio: 0.983997
## 最大资金回撤: -4197.000000 (百分比: -27.8%)
## 胜率: 35.5%
## 平均盈亏比: 2.355925

```

参数优化

策略往往带有参数，我们经常要对一个策略做参数寻优。最简单的方法就是用不同的参数跑策略，比较各个参数下的结果。本例中只有两个参数，评价标准就简单粗暴的采用最终收益。

参数优化计算量往往较大，需要了解一些并行计算的知识。

```
rm(list = ls())
# 全局变量
load("data/rb_dominant_daily.rda")
fee.rate <- 8e-5
slippage <- 2 * 1
vm <- 10
gvars <- ls() # global variables. 收集全局变量，后面并行计算要用。
source("RunBackTest.R") # 加载 RunBackTest() 函数

# 参数集合
N_set <- seq(10, 100, 10) # 参数N: 10, 20, 30, ..., 100
lossrate_set <- seq(.5, 5, .5) / 100 # 移动止损参数: 1%, 1.5%, 2%, ... 5%
para_lst <-
  expand.grid(N = N_set, lossrate = lossrate_set) %>%
  list.parse() # 参数集合

#str(para_lst)
#result <- RunBackTest(para = para_lst[[1]])
#result <- RunBackTest(para = para_lst[[100]])

library(foreach)
library(doParallel)

file.create("log.txt") # 日志文件
detectCores() # 看一下你的电脑有几个核
cl <- makeCluster(2, outfile = "log.txt") # 使用2个核，并指定outfile
clusterExport(cl, varlist = gvars) # 将全局变量分发到各个核，在每个核上加载必要的包
clusterEvalQ(cl, expr = {
  library(data.table)
  library(rlist)
  library(pipeR)
})
# 开始并行计算
results <- foreach(x = para_lst) %dopar%
{
  tryCatch(
    {
      cat(sprintf("Start Running [N = %s, lossrate = %s] ... ", x$N, x$lossrate),
        file = "log.txt", append = TRUE)
      rst <- RunBackTest(x) # 回测一个参数
      cat(sprintf("final_profit: %s \n", rst$final_profit), file = "log.txt", append = TRUE)
      return(rst)
    },
    error = function(e) {
      error_into <- sprintf("When running [ N = %s, lossrate = %s ] Raised Error : ")
      cat(error_into, file = "log.txt", append = TRUE)
      return(error_into)
    }
  ) # End tryCatch
}
stopCluster(cl) # 计算完毕，停掉cluster
```

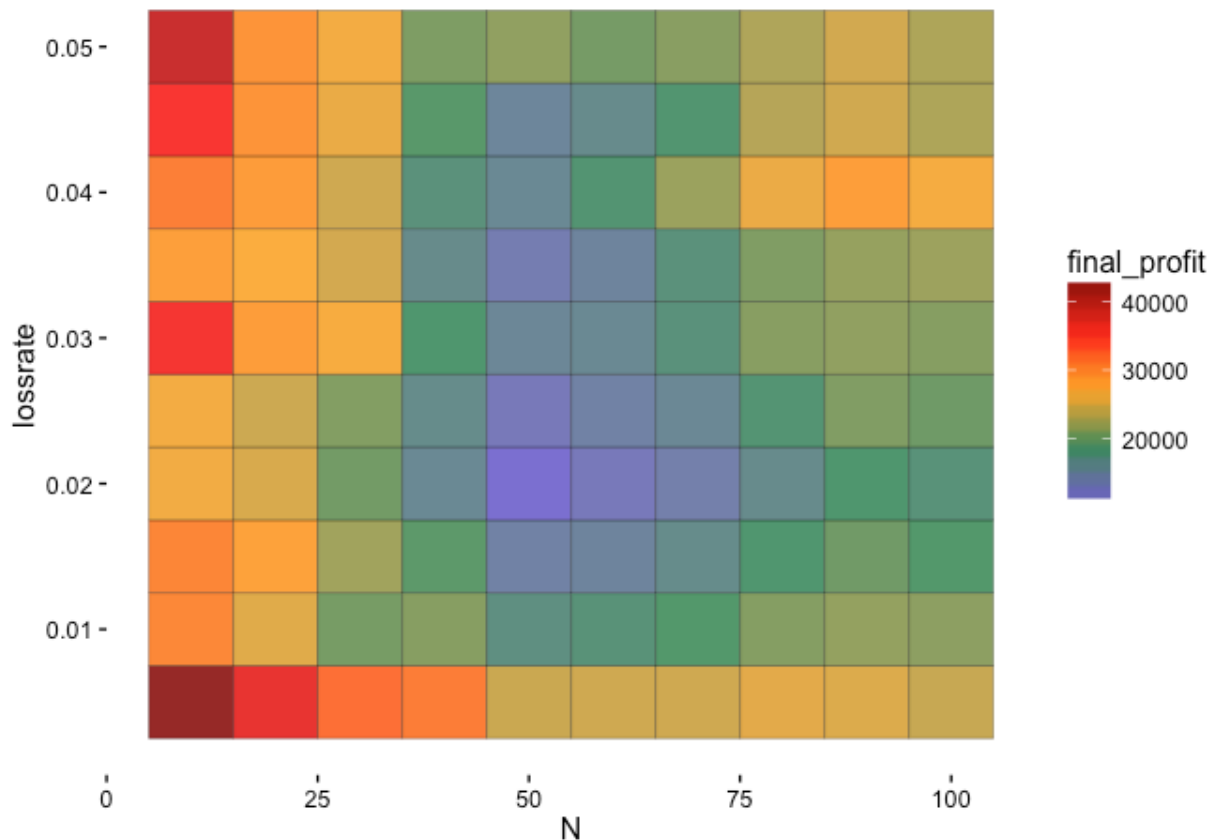
```
results_dt <- rbindlist(results)
head(results_dt)

save(results_dt, file = "data/result_dt.rda")
```

画出二维热力图：

```
load("data/result_dt.rda")

# 可视化
p <- ggplot(data = results_dt, aes(x = N, y = lossrate, fill = final_profit)) +
  geom_tile(color = "black", alpha = .9) +
  scale_fill_gradientn(colors = c("slateblue", "seagreen", "orange", "red", "darkred")) +
  theme_classic()
p
```



注意点

关于并行计算

R中常见的并行计算包：`parallel`, `snow`, `doparallel`, `foreach`, ...

我的几点经验：

- 大规模的计算一定要有容错机制，你不可能考虑到所有的情况。
- 算好一个，保存一个，最好再花点时间写日志文件，一是防止停电之类的突发状况，二是方便程序运行时实时监控，早发现潜在的问题。
- 负载均衡问题。最好用自动安排负载均衡的包或函数，比如 `foreach`，`parallel::parLapplyLB()`
- Windows 与 Mac/Linux 环境下有一点区别。

关于性能

- 因为计算量较大，所以需要我们在写策略的时候就注意性能问题，尽量使用高性能的包，例如 `data.table`
- 性能分析/可视化包 `profvis`，Rstudio中也集成了profiling功能。
- 有时候还要用到Rcpp，甚至是直接在cpp中写。

招聘广告一则

深圳凌云至善科技有限公司

【IT开发/运维工程师】（全职，若干）

工作职责：

- 1) 软件系统维护与测试；
- 2) 数据库管理；
- 3) 服务器与硬件设施运维。

职位资格要求：

- 1) 重点高校毕业，本科及以上学历，计算机相关专业；
- 2) 熟练掌握 C# 和 C/C++ 并有相关项目开发和测试经验；
- 3) 熟悉 MongoDB 和 Redis 数据库的管理和维护，并具有较好的数据处理能力；
- 4) 具有 Linux 本地和远程服务器管理和维护经验；
- 5) 有较强的责任心、严谨的工作态度和较好的沟通能力。

【量化研究员】（全职，若干）

工作职责：

- 1) 市场及交易数据处理、建模与分析；
- 2) 策略开发、回测、评估与分析；
- 3) 组合绩效分析与优化；
- 4) 其他专题研究。

职位资格要求：

- 1) 重点高校毕业，硕士及以上学历（技术性专业、数学、物理、计算机、金融工程、统计学等）；
- 2) 熟悉中国证券、期货、期权等市场规则，通过证券从业或者基金从业资格考试，具有国内外对冲基金
- 3) 具备良好的编程与数据处理能力，能够熟练使用R/Python/Matlab等数据分析工具中的一种，具备C
- 4) 具备操作关系型数据库和MongoDB/Redis数据库经验者优先；
- 5) 具备学术研究、数学/统计建模经验者优先；
- 6) 具备快速学习的能力，重视细节的品质，以及较好的表达能力。

欢迎加入凌云至善，待遇从优，根据条件税前工资区间在10000-30000之间，具体面谈，工作地点深圳
由于精力有限，请投简历之前看清楚岗位要求，非诚勿扰。

有意者请将简历发送至hr@lyzsfund.com。

