BOLSA, ESTATÍSTICA E FUNDOS DE AÇÕES

https://github.com/gn3t0/QuantPortfolioBacktest

Quando me perguntam sobre fundos de ações ou como escolher ações para montar uma carteira eu costumo responder que a própria pessoa pode fazer melhor que a maioria dos fundos pelo seu capital escolhendo quase que aleatoriamente as ações para comprar.

Vou utilizar um capital inicial de R\$300 mil a fim de obter alguma "folga" em relação ao capital necessário para lotes mínimos de 100 ações em momentos de maior volatilidade do mercado, mas na prática o que será proposto é aplicável também a alguns milhões de reais desde que se atente para o filtro de liquidez que pode ser bem mais sofisticado que nos exemplos abaixo.

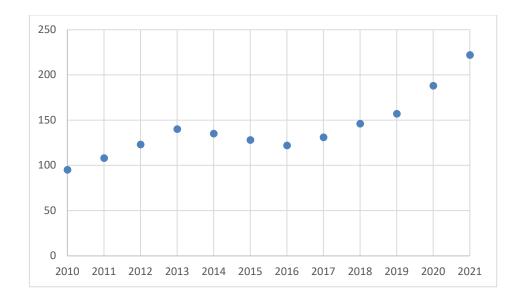
Consideremos a hipótese de comprar qualquer ação da B3 que atenda ao simples critério de liquidez mínima de 500 negócios realizados em média por dia no momento da decisão de compra desde julho de 2010.

O risco assumido por trade foi de 0.3% do capital. Não foi permitido a nenhum trade ocupar mais que 5% do capital e o máximo risco total assumido em qualquer momento foi de 9.00% (também do capital).

O ponto inicial de stop de cada trade foi definido com base na volatilidade diária da ação em 2 unidades de ATR (Average True Range). Ao longo da duração dos trades o stop foi movimentado para cima obedecendo a um trailing stop de 4.5 unidades de ATR.

Desde que atendido o critério de liquidez e que houvesse capital disponível, as escolhas do que comprar foram feitas aleatoriamente.

Por volta de 100 ações atendiam ao critério de liquidez ao longo do ano de 2010. Em 2021 são aproximadamente 220.





Trailing stop: A linha pontilhada mostra onde foi possível movimentar o stop.



Acima uma situação onde o stop não chegou a ser movimentado.

Uma pesquisa pelo termo "trailing stop" no Google pode esclarecer em detalhes como funciona.

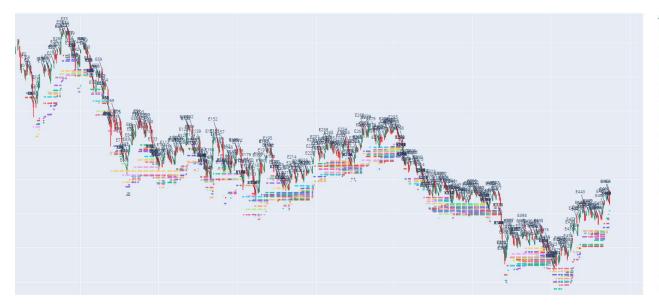
Em 14/07/2010, dentre as ações que atendiam o critério de liquidez, algumas foram escolhidas aleatoriamente para a compra até que se atingiu o nível de risco máximo de 9.00% (cada uma ocupou 0.3%) ou todo o capital foi ocupado, o que aconteceu primeiro.

Ao longo do tempo, sempre que stops (no lucro ou no prejuízo) aconteceram, as vendas foram realizadas e capital foi liberado. No dia seguinte, novas ações foram aleatoriamente escolhidas e compradas obedecendo sempre aos mesmos critérios estabelecidos anteriormente para gerenciamento da carteira.

Exemplo de dimensionamento de posição:

- 1. Preço da ação R\$15,00; Preço do Stop R\$13,00
- 2. Risco por trade = 0.3%* R\$300.000,00 (capital disponível no 1º dia) = R\$900,00
- 3. Cálculo de ações a serem compradas = R\$900/(R\$15-R\$13) = 450
- 4. Quantidade de ações a serem compradas = 400 (arredondamento p/ lotes de 100 ações)

A base de trades contendo todos os possíveis trades de terem sido executados de julho de 2010 até o final de 2021 é enorme. Trades em todas as ações que atendam ao filtro de liquidez iniciados todos os dias.



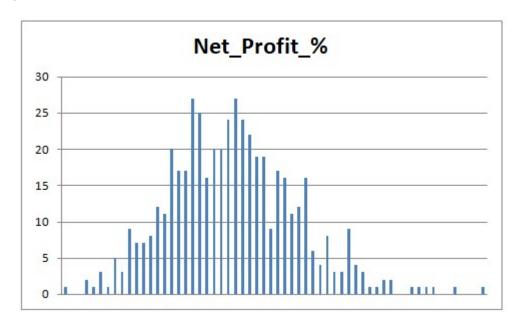
Trades possíveis de serem iniciados em TODAS as ações com liquidez todos os dias

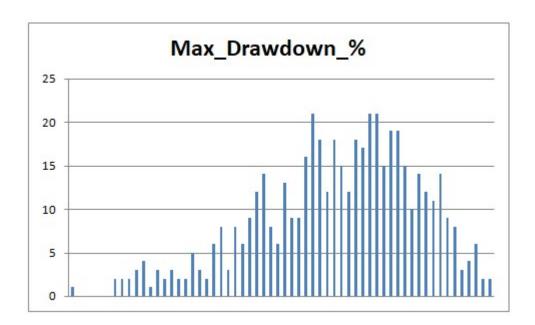
Em torno de 370 mil trades possíveis poderiam ter sido executados:

Temos a seguir uma simulação de 500 iterações de Monte Carlo resultando em 500 diferentes possíveis desfechos para a curva de uma carteira. Foram considerados R\$5,00 de corretagem + 0.03% de taxas + 0.05% de slippage para entradas e repetido o custo para saídas de cada trade.

Initial_Capital	\$300,000.00			
Simulations	500			
Pyramid_Profits	True			
Pyramid_Trades	False			
Daily_Update	False			
Portfolio_heat_max	9.00%			
Max_open_trades	100			
Risk_round	True			
Trans_cost_fixed	\$5.00			
Trans_cost_percent	0.03%			
Trans_slippage	0.05%			
Trans_volume_max	0.50%			
Date_start	20100714			
Date_end	20211230			
Total Trades	371772			
	avg	max	min	sdev
Trades_Taken	1329.78	1410	1265	24.18
Net_Profit	\$577,099.28	\$1,054,119.62	\$256,336.78	\$120,218.72
Max_DDown	-\$131,727.60	-\$290,170.53	-\$77,216.02	\$27,480.83
Max_DDown_daily	1574	0.70	1970	-
Recovery_factor	3.48	6.28	1.16	0.94
Recovery_f_daily	171	652	1177	-
Net_Profit_%	192.37%	351.37%	85.45%	40.07%
Max_DDown_%	-17.87%	-27.94%	-11.97%	3.06%
Max_DDown_%_daily	0-0	-	-	-
Recovery_factor_%	9.31	21.29	2.56	3.21
Recovery_f_%_daily	- 1	-	-	-
Hit_rate	36.57%	39.78%	33.91%	1.05%
Trade_avg	\$435.04	\$815.88	\$181.80	\$95.44
Trade_avg_win	\$3,467.21	\$4,982.16	\$2,365.80	\$394.27
Trade_avg_loss	-\$1,316.32		-\$948.99	\$127.52
Trade_profit_max	\$40,805.71	\$70,552.97	\$22,327.68	\$8,138.99
Trade_loss_max	-\$9,262.88	-\$36,097.10	-\$3,427.39	\$5,295.20

A primeira coisa que chama a atenção é que dos 371 mil trades possíveis foram executados, em média, apenas 1329,78.





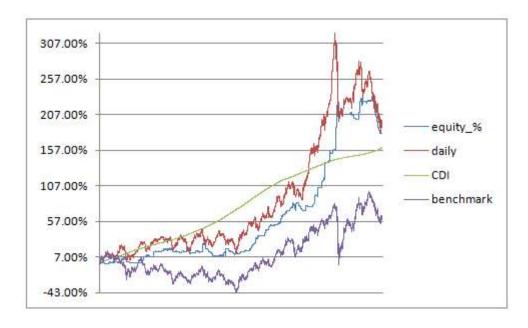
 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/MC_x_x_300_T_F_F_500__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(nktLvV4D)_0p3_5].xlsx$

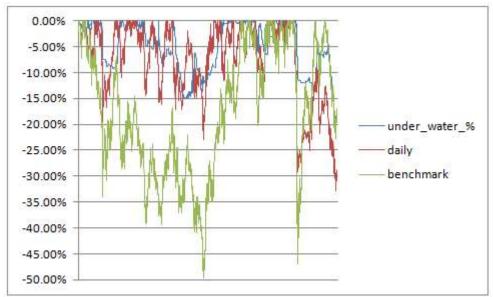
A seguir a simulação de um único desses caminhos que representa um "caminho médio" ou um "caminho próximo do provável" de ter acontecido de acordo com as distribuições de lucro médio % e máximo drawdown % das imagens anteriores.

Initial_Capital	\$300,000.00
Portfolio_heat_max	9.00%
Pyramid_Profits	True
Pyramid_Trades	False
Daily_Update	True
Max_open_trades	100
Risk_round	True
Trans_cost_fixed	\$5.00
Trans_cost_percent	0.03%
Trans_slippage	0.05%
Trans_volume_max	0.50%
Date_start	20100714
Date_end	20211230
Total Trades	371772
Trades_Taken	1325
Net_Profit	\$578,094.54
Max_DDown	-\$203,816.95
Max_DDown_daily	-\$414,974.76
Recovery_factor	1.84
Recovery_f_daily	0.39
Net_Profit_%	192.70%
Max_DDown_%	-19.52%
Max_DDown_%_daily	-32.87%
Recovery_factor_%	7.95
Recovery_f_%_daily	3.93
Hit_rate	35.85%
Trade_avg	\$436.30
Trade_avg_win	\$3,748.52
Trade_avg_loss	-\$1,414.65
Trade_profit_max	\$37,609.27
Trade_loss_max	-\$14,147.61

 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100_5_0p03_0p05_0p5_[(nktLvV4D)_0p3_5]_792.xlsx$

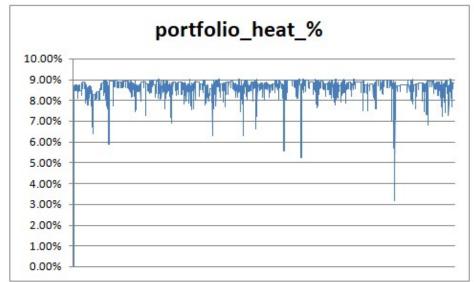
O benchmark no gráfico abaixo é BOVA11.

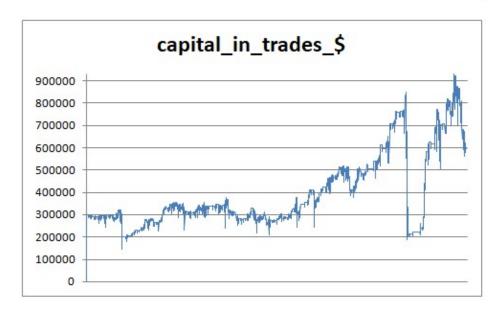




 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100_5_0p03_0p05_0p5_[(nktLvV4D)_0p3_5]_792.xlsx$







Como pode um sistema de entradas aleatórias que está o tempo todo no mercado não cair tudo o que o mercado caiu nos piores momentos e, no entanto, estar presente quando o mercado sobe?

-> "RISK MANAGEMENT" (Gerenciamento de risco).

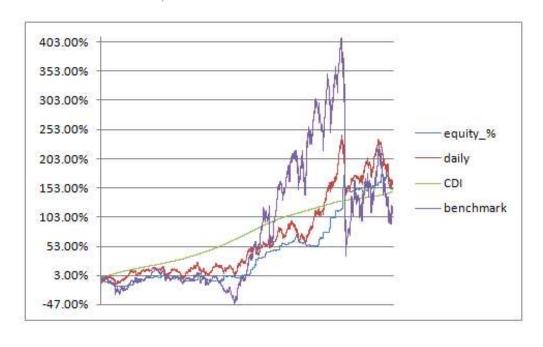
Na simulação acima, de julho de 2010 até o início de 2016 BOVA11 caiu quase 50% enquanto o sistema caiu 23% na curva de carteira contabilizada diariamente. No crash de 2020 BOVA11 caiu aproximadamente 48% enquanto o sistema 29%. Como? Simples, o sistema leva em consideração a volatilidade no dimensionamento das posições.

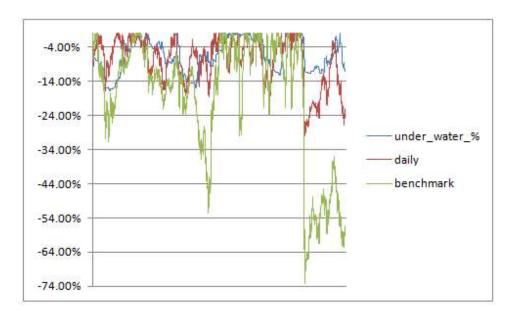
Quando o crash de 2020 começou muitos stops foram acionados e como esse sistema não tem restrição nenhuma a se reposicionar, no dia seguinte a quaisquer stops novas ações foram aleatoriamente escolhidas e compradas, novos stops aconteceram, novas ações foram compradas.... A volatilidade da ação influencia o denominador do cálculo dos tamanhos das posições assumidas. Na prática, o que acontece quando a volatilidade aumenta é que as posições ficam menores para que o risco assumido seja mantido constante. Simples assim!

A seguir uma simulação com os mesmos critérios anteriores onde o benchmark é um dos fundos da ALASKA. A simulação tem início em 26/01/2011 para coincidir com o histórico disponível do fundo /QuantPortfolioBacktest/funds_brazil/Alaska Black Fundo De Investimento Em Cotas De Fundos De Investimento Em Ações - Bdr Nível I.txt.

Initial_Capital	\$300,000.00			
Simulations	100			
Pyramid_Profits	True			
Pyramid_Trades	False			
Daily_Update	True			
Portfolio_heat_max	9.00%			
Max_open_trades	100			
Risk_round	True			
Trans_cost_fixed	\$5.00			
Trans_cost_percent	0.03%			
Trans_slippage	0.05%			
Trans_volume_max	0.50%			
Date_start	20110126			
Date_end	20211230			
Total Trades	360652			
W. Marcoll or a 100 A 1	avg	max	min	sdev
Trades_Taken	1298.82	1354	1257	22.60
Net_Profit	\$485,461.90	\$828,501.02	\$263,944.78	\$118,653.28
Max_DDown	-\$116,921.70	-\$197,086.72	-\$71,996.65	\$24,203.26
Max_DDown_daily	-\$297,832.93	-\$470,191.84	-\$196,221.01	\$46,742.20
Recovery_factor	3.24	6.30	1.13	1.00
Recovery_f_daily	0.63	1.17	0.06	0.26
Net_Profit_%	161.82%	276.17%	87.98%	39.55%
Max_DDown_%	-19.08%	-26.45%	-12.88%	2.93%
Max_DDown_%_daily	-30.40%	-36.43%	-27.04%	1.69%
Recovery_factor_%	7.23	16.85	2.60	2.81
Recovery_f_%_daily	3.74	6.53	1.66	1.03
Hit_rate	35.62%	38.35%	33.08%	1.15%
Trade_avg	\$374.89	\$638.78	\$197.71	\$96.12
Trade_avg_win	\$3,165.10	\$4,568.79	\$2,368.59	\$391.04
Trade_avg_loss	-\$1,172.69	-\$1,558.12	-\$919.76	\$121.48
Trade_profit_max	\$36,547.14	\$61,686.42	\$24,135.51	\$8,011.02
Trade_loss_max	-\$8,432.57	-\$22,564.44	-\$3,873.01	\$4,726.24

	400000000
Initial_Capital	\$300,000.00
Portfolio_heat_max	9.00%
Pyramid_Profits	True
Pyramid_Trades	False
Daily_Update	True
Max_open_trades	100
Risk_round	True
Trans_cost_fixed	\$5.00
Trans_cost_percent	0.03%
Trans_slippage	0.05%
Trans_volume_max	0.50%
Date_start	20110126
Date_end	20211230
Total Trades	360652
Trades_Taken	1293
Net_Profit	\$485,082.29
Max_DDown	-\$97,853.72
Max_DDown_daily	-\$309,933.19
Recovery_factor	3.96
Recovery_f_daily	0.57
Net_Profit_%	161.69%
Max_DDown_%	-16.81%
Max_DDown_%_daily	-30.07%
Recovery_factor_%	8.00
Recovery_f_%_daily	3.76
Hit_rate	35.96%
Trade_avg	\$375.16
Trade_avg_win	\$3,262.06
Trade_avg_loss	-\$1,246.10
Trade_profit_max	\$37,734.03
Trade_loss_max	-\$12,009.73





 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_20110125_x_300_T_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(nkt_LvV4D)_0p3_5]_8843.xlsx$

No final de 2015 o drawdown atingido pelo fundo chegou a 50%, no crash de 2020 chegou a 73% e a rentabilidade em 30/12/2021 está em 115,31%.

Na simulação acima o sistema apresentou lucro médio de 161.82 % com máximo drawdown médio da curva da carteira contabilizada diariamente de 30.4%.

A melhor maneira, pelo menos para mim, de comparar as duas coisas é normalizando o lucro pelo tamanho do máximo drawdown.

(161.82*73)/30.4 =388,58% -> este seria o lucro do sistema de compra aleatória normalizado vesus 115,31% de lucro atingido pelo ALASKA.

Uma maneira de entender é pensar que se poderia ter colocado 2.4 (73% / 30.4%) vezes mais dinheiro no sistema aleatório enfrentado o mesmo tamanho de "**dor de barriga**" (drawdown) em valor financeiro.

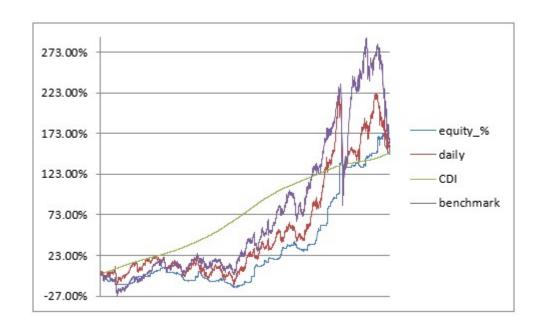
Como isso é possível? Os gestores da ALASKA são tão ruins assim? Eu digo que não! Pelo contrário, eu sei que existem profissionais muito bem preparados por trás de muitos fundos, incluindo os geridos pela ALASKA. A questão é que a abordagem que utilizei não pode ser aplicada por um fundo dessa forma por uma questão de liquidez da bolsa. Quando seu capital está no fundo ele é apenas uma pequena parte de um capital muitas vezes maior e o gerenciamento não é feito para o seu dinheiro e sim para o todo. Resumindo bastante a questão, fundos não podem entrar e sair de posições com a facilidade e rapidez que um capital menor pode e por ai vai...

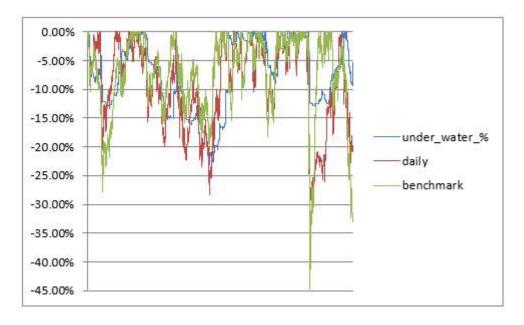
A seguir uma outra simulação onde o benchmark é um dos fundos da CONSTELLATION /QuantPortfolioBacktest/funds_brazil/Constellation 60 Fundo De Investimento Em Cotas De Fundos De Investimento De Ações.txt.

Initial_Capital	\$300,000.00			
Simulations	100			
Pyramid_Profits	True			
Pyramid_Trades	False			
Daily_Update	True			
Portfolio_heat_max	9.00%			
Max_open_trades	100			
Risk_round	True			
Trans_cost_fixed	\$5.00			
Trans_cost_percent	0.03%			
Trans_slippage	0.05%			
Trans_volume_max	0.50%			
Date_start	20101223			
Date_end	20211230			
Total Trades	362483			
low collect	avg	max	min	sdev
Trades_Taken	1297.98	1356	1238	24.55
Net_Profit	\$490,798.94	\$851,281.95	\$249,978.16	\$107,403.80
Max_DDown	-\$116,065.69	-\$185,968.61	-\$78,366.25	\$22,310.01
Max_DDown_daily	-\$299,408.50	-\$395,784.15	-\$204,568.49	\$41,260.43
Recovery_factor	3.30	5.93	1.15	0.93
Recovery_f_daily	0.63	1.36	0.08	0.24
Net_Profit_%	163.60%	283.76%	83.33%	35.80%
Max_DDown_%	-18.70%	-28.07%	-13.14%	3.10%
Max_DDown_%_daily	-30.52%	-35.07%	-27.19%	1.69%
Recovery_factor_%	7.51	15.86	3.06	2.72
Recovery_f_%_daily	3.76	7.30	1.94	0.98
Hit_rate	35.80%	38.73%	32.91%	1.10%
Trade_avg	\$379.22	\$687.63	\$186.13	\$88.00
Trade_avg_win	\$3,171.32	\$4,648.77	\$2,327.73	\$384.16
Trade_avg_loss	-\$1,179.96	-\$1,489.63	-\$900.29	\$113.44
Trade_profit_max	\$37,090.18		\$18,564.49	\$7,589.68
Trade_loss_max	-\$7,558.69	-\$27,075.32	-\$3,711.85	\$4,379.82

 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/MC_20101223_x_300_T_F_T_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(n-ktLvV4D)_0p3_5].xlsx$

	4000 000 00
Initial_Capital	\$300,000.00
Portfolio_heat_max	9.00%
Pyramid_Profits	True
Pyramid_Trades	False
Daily_Update	True
Max_open_trades	100
Risk_round	True
Trans_cost_fixed	\$5.00
Trans_cost_percent	0.03%
Trans_slippage	0.05%
Trans_volume_max	0.50%
Date_start	20101223
Date_end	20211230
Total Trades	362483
Trades_Taken	1342
Net_Profit	\$476,636.41
Max_DDown	-\$101,549.96
Max_DDown_daily	-\$292,917.40
Recovery_factor	3.69
Recovery_f_daily	0.63
Net_Profit_%	158.88%
Max_DDown_%	-23.10%
Max_DDown_%_daily	-30.23%
Recovery_factor_%	5.29
Recovery_f_%_daily	3.67
Hit_rate	35.32%
Trade_avg	\$355.17
Trade_avg_win	\$3,016.80
Trade_avg_loss	-\$1,098.30
Trade_profit_max	\$34,558.79
Trade_loss_max	-\$5,640.93





 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_20101223_x_300_T_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(nkt LvV4D) 0p3 5] 8077.xlsx$

Uma boa notícia é não ser preciso escolher as ações a serem compradas de maneira totalmente aleatória. Alguém que queira girar \$ na bolsa pode escolher as ações de acordo com o que ela achar sobre os gráficos, de acordo com os relatórios das corretoras e casas de análise, ou ainda consultar a astrologia, um pêndulo esotérico ou pegar as dicas do Macaco Zé do @monkeystocks no Instagram (kkkkkkkkkk), desde que faça o controle da exposição ao risco pode se proteger! Na pior das hipóteses a escolha das ações vai cair no aleatório como no sistema acima. A forma de controle de risco colocada acima é bem viável de ser utilizada.

Por outro lado, é possível utilizar estatística básica e encontrar maneiras de escolher ações para comprar que superam a aleatoriedade.

De acordo com o sistema acima, sempre que existe capital e risco disponíveis na carteira temos todas as ações com liquidez mínima como candidatas em condições de igualdade e serem escolhidas sem qualquer critério que as diferencie. Se, no entanto, fizéssemos um filtro e considerássemos candidatas apenas aquelas que não estão caindo? Simplesmente evitar de "pegar a faca caindo". Ajudaria a diminuir o tamanho dos buracos dos drawdowns? Afinal, foram ações caindo que cavaram cada um dos buracos de drawdown na carteira.

Em /QuantPortfolioBacktest/TradeLib/scenario.py estão disponíveis para validação estatística alguns exemplos de filtros simples que eventualmente podem filtrar satisfatoriamente alguns cenários em históricos de preços. Outros filtros diversos podem ser programados e adicionados à biblioteca.

```
scenario.pv
 def filter(0, H, L, C, df, i, number):
       if number=0: return False if number=1: return True
       switcher={
       2: C[4]>df.HH_M[i-1],
       3: C[4] <df.LL_M[i-1],
       4: C[4] df.HH_L[i-1],
       5: C[4] < df.LL_L[i-1],
       6: C[4]>df.EMA_M[i] and C[4]>df.EMA_L[i],
7: C[4]<df.EMA_M[i] and C[4]<df.EMA_L[i],
       8: C[4]>df.EMA_M[i] + 2.0*df.ATR[i],
9: C[4]<df.EMA_M[i] - 2.0*df.ATR[i],
       10: df.EMA_XS[i-1]>df.EMA_S[i-1] and df.EMA_S[i-1]>df.EMA_M[i-1],
       11: df.EMA_XS[i-1] \( df.EMA_S[i-1] \) and df.EMA_S[i-1] \( df.EMA_M[i-1] \),
12: df.EMA_S[i-1] \( df.EMA_M[i-1] \) and df.EMA_M[i-1] \( df.EMA_L[i-1] \),
13: df.EMA_S[i-1] \( df.EMA_M[i-1] \) and df.EMA_M[i-1] \( df.EMA_L[i-1] \),
       14: df.plus_D[i]>df.minus_D[i],
       15: df.plus_D[i] < df.minus_D[i],</pre>
       16: df.STDDEV_OSC[i]>=1,
       17: df.STDDEV_OSC[i] <= 0,
       18: df.plus_D_ibov[i]>df.minus_D_ibov[i],
       19: df.plus_D_ibov[i] df.minus_D_ibov[i],
       20: df.ATR_ibov[i]>df.EMA_S_ATR_ibov[i],
       21: df.ATR_ibov[i] < df.EMA_S_ATR_ibov[i],</pre>
```

/QuantPortfolioBacktest/TradeLib/scenario.py

O filtro de cenário número 2, por exemplo, estabelece como condição para ser verdadeiro que o preço de fechamento do dia anterior à compra da ação "C[4]" seja maior que todos os preços máximos dos 50 dias anteriores "df.HH_M[i-1]". O filtro 4 é similar, mas impõe que sejam 125 dias "df.HH_L[i-1]". A imagem abaixo pode ajudar a entender as variáveis dos filtros 2, 4 e outros.

```
18: df.plus D_ibov[i] df.minus D_ibov[i],
19: df.ATK_ibov[i] df.minus D_ibov[i],
20: df.ATK_ibov[i] df.EMA_S_ATK_ibov[i],
21: df.ATK_ibov[i] df.EMA_S_ATK_ibov[i],
21: df.ATK_ibov[i] df.EMA_S_ATK_ibov[i],
22: df.ATK_ibov[i] df.EMA_S_ATK_ibov[i],
3

    ret = switcher.get(abs(number),None)

if number:0 : ret = not ret

    return ret

def filter_calc(df, df_ibov, filter_scenario=[], targe_period=125; medium_period=50, small_period=21, xsmall_period=9):

df_ibov['ATK'] = calc.str(df_ibov,14)['ATK']
df['ATK,ibov'] df_ibov['ATK'] = calc.str(df_ibov,14)
df['ATK,ibov'] df_ibov['ATK'] = calc.str(df_ibov,14)
df['ATK,ibov'] df_ibov['ATK'] = calc.str(df_ibov,14)
df['ATK,ibov'] df_ibov['ATK'] = calc.str(df_ibov,14)
df['ATK'] = calc.str(df_ibov,14)['ATK']
df['ATK,ibov'] df_ibov['ATK'] = calc.str(df_ibov,14)['ATK']
df['ATK,ibov'] df_ibov['ATK'
```

/QuantPortfolioBacktest/TradeLib/scenario.py

No filtro 6, a condição verdadeira acontece se o preço de fechamento "C[4]" for superior à média móvel exponencial dos fechamentos de 50 dias "df.EMA_M[i]" e também superior à média móvel exponencial de 125 dias "df.EMA_L[i]".

Os filtros 3, 5 e 7 são filtros opostos aos filtros descritos acima como exemplos.

```
BASE_TRADES.py
filter_volume_neg = [0.5] # volume_neg * 1000
filter_scenario_1 = [2,4,6]
filter_scenario_2 = [1]
filter_scenario_3 = [1]
filter_scenario_3
filter_scenario_4
filter_ohlc_1 = [1]
filter_ohlc_2 = [1]
filter_ohlc_3
                  [1]
filter_ohlc_4 =
args = inspect.getfullargspec(manager.run).args
input_file_version="# " + __file__ +
keys = list(locals().keys())
                                           ' = ' + str(version)
kwargs = dict((arg, eval(arg)) for arg in args if arg in keys)
manager.run(**kwargs)
```

/QuantPortfolioBacktest/BASE TRADES.py

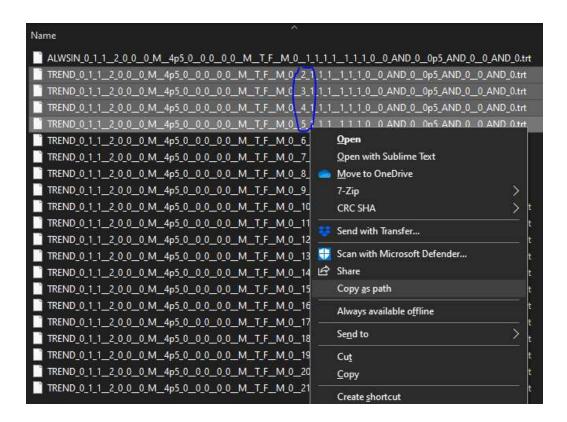
A maneira mais simples de gerar as 3 bases, uma para cada filtro, seria modificar a linha 104 para "filter_scenario_1 = [2, 4, 6]" e rodar o script. As 3 bases serão geradas na pasta BASE_TRADES, conforme definido na variável "folder_base_trades" na linha 30 da imagem que segue.

```
BASE_TRADES.py
version = 1.0
import inspect
from TradeLib.base_trades import manager
from TradeLib.calclib import my_arange
# UTILIZAR "my_arange" AO INVÉS DE "range" PARA VALORES NÃO INTEIROS
if __name__ == '__main__':
     multi_proc_batch = 8
     folder_history_data = 'BASE_HISTORICA_swing'
     name = 'TREND'
     date_start = [''] # 'yyyy-mm-dd'
date_end = [''] # ''-> até o final do historico disponivel
     tickers_selection = [] # ['PETR4', 'GGBR4', 'ITUB4', etc...]
     slippage = [0.00]
     folder_base_trades = 'BASE_TRADES'
     tukey = 1 # 0(OFF); 1(1-99); 2(1-99/exclude tickers)
randomic = [1] # 1 -> desabilita | de 0 (zero) a 1
     plot = False
     plots = ['stop_loss_1'] # -> Na mesma janela do preço
     subplots = ['ATR'] # -> Em janelas separadas do preço
     plot_trade_enforce = True
     real_time = False
     initial stop = [2] # 0 -> desabilita
```

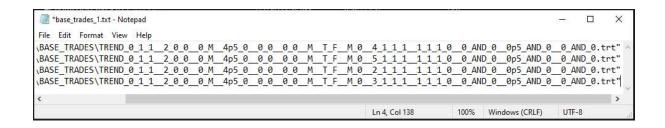
/QuantPortfolioBacktest/BASE_TRADES.py

Já existem as bases com as aplicações individualizadas de cada filtro contido na biblioteca scenario.py na pasta BASE_TRADES.

O script PORTFOLIO_BACKTEST.py realiza as simulações sobre bases de trades. Para definir uma ou mais bases para as simulações utiliza-se para input o arquivo /QuantPortfolioBacktest/base_trades_1.txt. A maneira mais simples de fazer manualmente é copiando e colando o caminho das bases desejada. Selecione as bases e com a tecla SHIFT pressionada, clique no botão direito do mouse, em seguida "Copy as Path" e depois Cole no arquivo txt os caminhos e salve.



No caso acima foram copiados os caminhos para as bases contendo as aplicações individuais dos filtros 2, 3, 4, 5.



```
PORTFOLIO_BACKTEST.py
version = 1.0
      TradeLib.portfolio_backtest imp
                                                   ort manager
from TradeLib.portfolio_backtest.manager import my_arange
# UTILIZAR "my_arange" AO INVÉS DE "range" PARA VALORES NÃO INTEIROS
if __name__ == '__main__':
     multi_proc_batch = 8
     folder_backtest='PORTFOLIO_BACKTEST'
     folder_history_data = 'BASE_HISTORICA_swing'
folder_base_trades = 'BASE_TRADES'
     date_start=[''] # yyyy-mm-dd
     benchmark=['BASE_HISTORICA_swing/BOVA11.txt']
     initial_capital = [300] # initial_capital * 1000
trans_cost_fixed = [5.00] # R$
    trans_cost_fixed = [5.00] # R$
trans_cost_percent = [0.03] # 1 -> 1%
trans_slippage = [0.05] # 1 -> 1%
trans_volume_max = [0.5] # 1 -> 1% | 0 -> desabilita
max_open_trades = [100]
     pyramid_profit = [True]
pyramid_trades = [False]
daily_update = [True]
     monte_carlo_iterations = [1]
     base_trades_1 = 'base_trades_1.txt'
     position_size_model = 1 # (1) -> FIXED PERCENT RISK | (2) -> EQUAL PERCENT $ UNITS
      if position_size_model==1: # FIXED PERCENT RISK
```

/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST.py

A variável "monte_carlo_iterations" na linha 35 da imagem acima, define quantas iterações serão simuladas e por consequência define também o tipo de relatório a ser gerado. O relatório para 1 iteração, ou seja, a simulação de um único caminho é diferente do relatório para várias iterações.

Vários relatórios para as bases já foram gerados e estão na pasta /QuantPortfolioBacktest/ PORTFOLIO_BACKTEST.

Relatórios de múltiplas iterações têm "MC" no início do nome do arquivo e relatórios de única iteração têm "SIM" como na imagem a seguir.

```
x ■ MC x x 300 T F F 100 1 9 T 100 5 0p03 0p05 0p5 [(NvRvks0g) 0p3 51.xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(odi0H2rb)_0p3_5].xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(oZhECTn6)_0p3_5].xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(p8w4Pmye)_0p3_5].xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(QqVKuLr4)_0p3_5].xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(S4pHtlo6)_0p3_5].xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(sHUvU0ix)_0p3_5],xlsx
xii MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(tPdpg1DE)_0p3_5].xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(wH2xnnkV)_0p3_5].xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__((wYP9Htvw)_0p3_5].xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_100__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(ZzXQZZBi)_0p3_5].xlsx
MC_x_x_300_T_F_F_500__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(nktLvV4D)_0p3_5],xlsx

▼I SIM_20101223_x_300_T_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(nktLvV4D)_0p3_5]_8077.xlsx

xii SIM_20110125_x_300_T_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(nktLvV4D)_0p3_5]_8843.xlsx
SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100_5_0p03_0p05_0p5_[(2eCFhkCd)_0p3_5]_792.xlsx
SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100_5_0p03_0p05_0p5_[(3caz4Hw4)_0p3_5]_792.xlsx

▼I SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100_5_0p03_0p05_0p5_[(bqSmzjLC)_0p3_5]_792.xlsx

SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(gpR59dGm)_0p3_5]_792.xlsx

X SIM_x_x_300_T_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(IJM9O4u1)_0p3_5]_792.xIsx
SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(InwNe9CO)_0p3_5]_792.xlsx

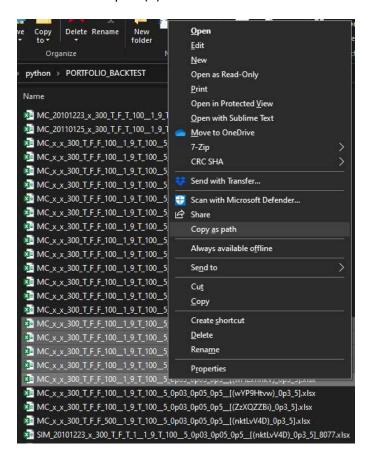
SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100_5_0p03_0p05_0p5_[(KvDnINH3)_0p3_5]_792.xlsx

x SIM x x 300 T F T 1 1 9 T 100 5 0p03 0p05 0p5 [(LcRcmO7c) 0p3 5] 792,xlsx

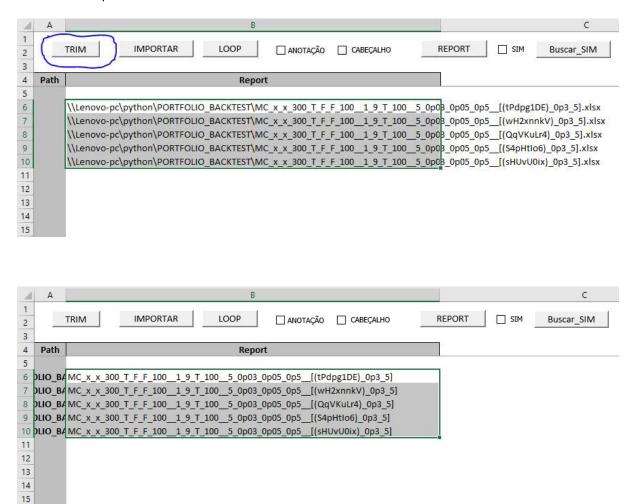
SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(MW9WYxmd)_0p3_5]_792.xlsx

X SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(nktLvV4D)_0p3_5]_792.xlsx
SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100_5_0p03_0p05_0p5_[(NvRyks0g)_0p3_5]_792.xlsx
SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(odi0H2rb)_0p3_5]_792.xlsx
SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5_[(oZhECTn6)_0p3_5]_792.xlsx
xi SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(p8w4Pmye)_0p3_5]_792.xlsx
```

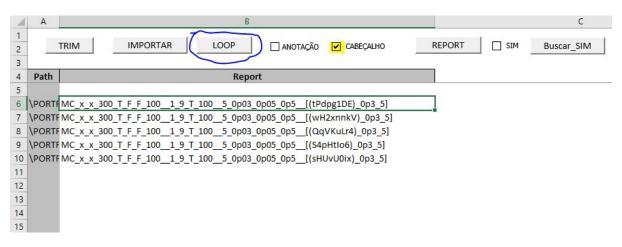
Para facilitar a análise dos dados dos relatórios, existe a planilha /QuantPortfolioBacktest/ SIMULATIONS.xlsm. Para inserir na planilha os dados um ou mais relatórios selecione os arquivos com a tecla SHIFT pressionada, clique no botão direito do mouse, em seguida "Copy as Path" e depois "Cole" na planilha na coluna Report (B).

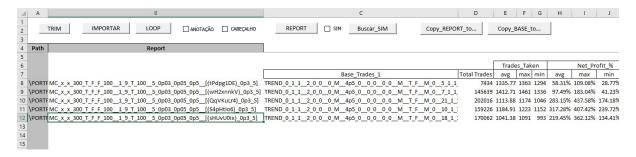


Com as células da coluna Report (B) selecionadas, clique em "TRIM" para separar os caminhos dos nomes dos arquivos dos relatórios.



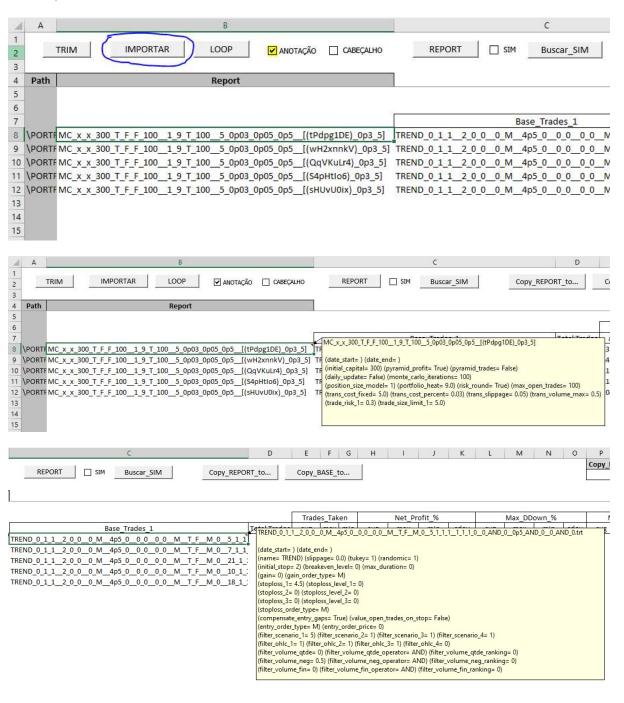
Para importar os dados de um único relatório selecione alguma célula da linha do relatório e clique em "IMPORTAR". No caso de múltiplos relatórios selecione alguma célula da linha do primeiro relatório e clique em "LOOP" para que sejam importados todos os relatórios até que apareça uma linha vazia. Marque o checkbox para trazer o cabeçalho.



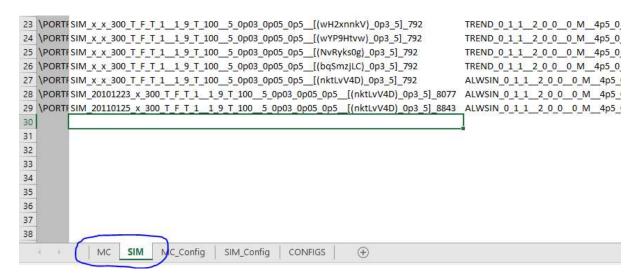


Para abrir um relatório clique em "REPORT" com alguma célula da linha do relatório selecionada.

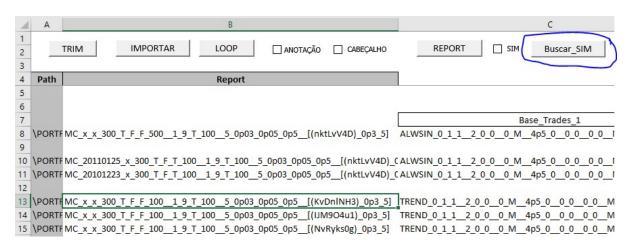
O checkbox "ANOTAÇÃO" pode ajudar a identificar os parâmetros utilizados na simulação e na construção da base de dados.



Eu prefiro manter os relatórios SIM e MC separados em abas diferentes.

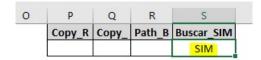


Para localizar um relatório SIM a partir da aba MC...

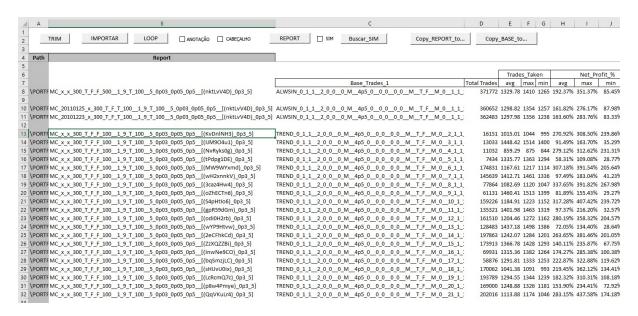


1	Α	В	
2		TRIM IMPORTAR LOOP ANOTAÇÃO CABEÇALHO REPO	RT SIM Buscar_SIM
3	Dath	Danaset	1
5	Path	Report	
6			
	\PORT	SIM x x 300 T F T 1 1 9 T 100 5 0p03 0p05 0p5 [(nktLvV4D) 0p3 5] 792	ALWSIN 0 1 1 2 0 0 0 M 4p5
			ALWSIN 0 1 1 2 0 0 0 M 4p5
			ALWSIN 0 1 1 2 0 0 0 M 4p5
	W 2 3 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1		TREND_0_1_12_0_00_M4p5_
			TREND_0_1_12_0_00_M4p5_
			TREND_0_1_12_0_0_0_M4p5_
13	\PORT	SIM_x_x_300_T_F_T_11_9_T_1005_0p03_0p05_0p5[(tPdpg1DE)_0p3_5]_792	TREND_0_1_12_0_00_M4p5_
14	\PORT	SIM_x_x_300_T_F_T_11_9_T_1005_0p03_0p05_0p5[(MW9WYxmd)_0p3_5]_792	TREND_0_1_12_0_00_M4p5_
15	\PORT	SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_1005_0p03_0p05_0p5[(wH2xnnkV)_0p3_5]_792	TREND 0 1 1 2 0 0 0 M 4p5

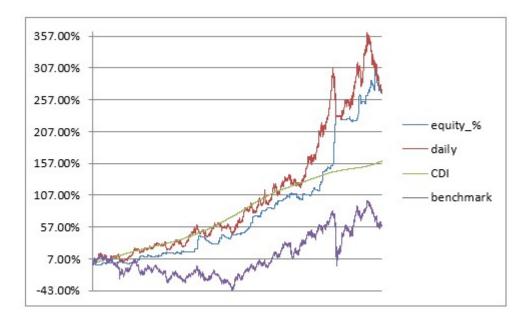
Para que a busca funcione é preciso que o nome da aba dos relatórios SIM esteja definida corretamente na aba MC.



Em /QuantPortfolioBacktest/SIMULATIONS.xlsm estão os resultados das simulações com a aplicação dos exemplos de filtros da biblioteca /QuantPortfolioBacktest/TradeLib/scenario.py.

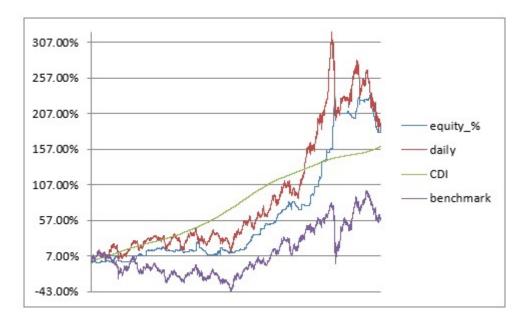


Abaixo está a curva de carteira da simulação da aplicação do filtro 2 (fechamento "C[4]" maior que as máximas dos 50 dias anteriores "df.HH M[i-1]")



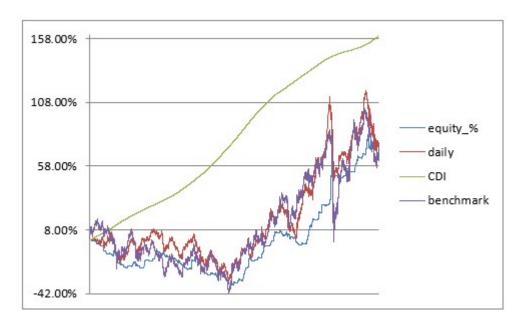
/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_x_x_300_T_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(KvDnlNH3)_ 0p3_5] 792.xlsx

Abaixo a curva de carteira do sistema com entradas aleatórias, sem aplicação de filtros.



 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100_5_0p03_0p05_0p5_[(nktLvV4D)_0p3_5]_792.xlsx$

Percebe-se uma melhora no resultado com o filtro 2. Note também que a aplicação do filtro 3, oposto a este, gera um resultado final bem inferior ao sistema de compras aleatórias. Creio que comprar ações caindo na forma descrita pelo filtro 3 com a utilização da estratégia de movimentação de stops proposta não é uma boa ideia.



 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_x_x_300_T_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(IJM9O4u1)_0p3_5]_792.xlsx$

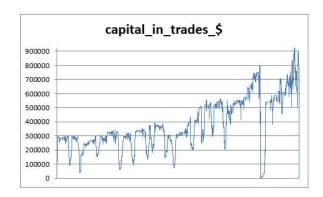
Apesar da melhora no resultado com o filtro 2, eu diria que a principal razão pela qual eu utilizaria um filtro como este seria outra. Abaixo a alocação do capital sem o filtro.





 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_x_x_300_T_F_T_1_1_9_T_100_5_0p03_0p05_0p5_[(nktLvV4D)_0p3_5]_792.xlsx$

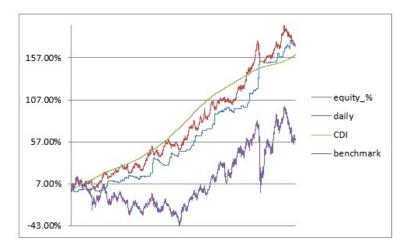
Abaixo a alocação do capital com o filtro 2.





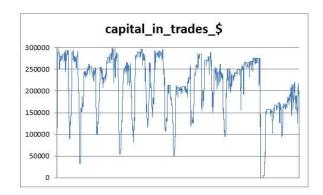
 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_x_x_300_T_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(KvDnlNH3)_0p3_5]_792.xlsx$

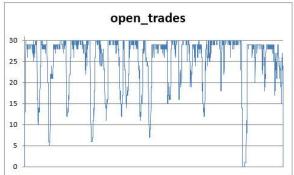
Note que agora existem períodos de capital ocioso que pode ser utilizado, por exemplo, por outro sistema quando este não o faça. Nesse sentido também valeria a pena avaliar o filtro número 4. Interessante também analisar uma simulação sem piramidação de lucros para o filtro 2.



 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_x_x_300_F_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(KvDnlNH3)_0p3_5]_792.xlsx$

Entenda pela imagem abaixo que sem a piramidação de lucros, o sistema não aloca o lucro que supera o capital inicial de R\$300 mil da simulação. Isso quer dizer que todo o lucro acumulado da curva acima poderia ter sido alocado ao longo do período simulado, por exemplo, no CDI.





 $/QuantPortfolioBacktest/PORTFOLIO_BACKTEST/SIM_x_x_300_F_F_T_1__1_9_T_100__5_0p03_0p05_0p5__[(KvDnlNH3)_0p3_5]_792.xlsx$

Ressalto que as análises dos demais exemplos de filtros disponíveis podem ser bem diferentes da análise acima. Os outros filtros têm utilidades diversas.

Por favor não entenda que escolhi o filtro 2 como o melhor filtro dentre os demais exemplos da biblioteca scenario.py, apenas escolhi para uma análise superficial o primeiro da lista que está ordenada de maneira aleatória exceto pela proximidade entre filtros opostos e similares. Além disso não estou recomendando nenhum dos sistema propostos como simples exemplos no texto.

As funcionalidades dos scripts disponibilizados vão muito além do descrito no texto acima. Todas as variáveis de input desabilitadas como comentários podem ser habilitadas e efetivamente utilizadas.

Todos os scripts e planilhas do repositório https://github.com/gn3t0/QuantPortfolioBacktest são de minha autoria. Utilize e/ou modifique da maneira que desejar.

Através dos links em /QuantPortfolioBacktest/links.txt você pode obter bases de dados históricas que mantenho devidamente ajustadas e atualizadas.

HAVE FUN!!!

Inalocust@gmail.com