階層的リスクパリティ なぜリスクパリティが効率的なのか

森谷博之

Quasars22 Private Limited

量子コンピュータではすごいことができるらしい。

- Quantum-inspired hierarchical risk parity
 - Building Diversified Portfolios that Outperform Out-Of-Sample Marcos by Lope de Prado, JPM
 - Multi-Factor Indexes Made Simple
- Solving the Optimal Trading Trajectory Problem Using a Quantum Annealer
 - Dynamic Trading with Predictable Returns and Transaction Costs
- Quantum computational finance: Monte Carlo pricing of financial derivatives

ハリーマーコウィッツが1952年に発表

それまでは高い収益率の資産に資金を振り向けるだけで、リスクの考慮をしなかった

マーコウィッツはリスクと収益を 収益率の標準偏差と 期待収益率 に置き換えて計量化した

マーコウィッツは 資産配分という意思決定の仕組みを 計量化して、 平均分散の最適化問題 に置き換えた

しかし、導入に対して多くの問題が表面 化した。

コンピュータのパワーが足りない。 共分散行列がもとまらない 期待収益率が不正確 投資対象から外したい銘柄が多い

最初の解決策 資本資産価格モデル ウィリアムシャープ等 インデックスファンドの導入 ベータの導入

最初の解決策 制約付き最適化問題により 制約を考慮する。

最初の解決策 ベイズ統計の利用 ブラック・リッターマンモデル 縮小推定の利用

予測は当たらない

期待収益率算出、共分散行列の排除 期待収益率の排除 相関の算出の排除

予測が当たらないなら

資産を均等に配分する

予測が当たらないなら

リスクを均等に配分する

予測が当たらないなら

分散を最小にする

予測が当たらないなら

それでも明確な解を求めるのは難しい

リスクパリティの計算は楽ではない。

• 限界リスク寄与度(MRP)

$$MRC_i(\omega) = \frac{\partial \sigma(\omega)}{\partial \omega_i} = \frac{(\sum \omega)_i}{\sigma(\omega)}$$

where $(\sum \omega)_i = \sum_{j=1}^n \sigma_{ij} \omega_j$

• リスク寄与度(RC)

$$RC_i(\omega) = \omega_i \cdot MRC_i(\omega) = \frac{\omega_i \cdot (\sum \omega)_i}{\sigma(\omega)}$$

•相対的リスク寄与度(RRC)

$$RRC_{i} = \frac{RC_{i}(\omega)}{\sigma(\omega)} = \frac{\omega_{i} \cdot (\sum \omega)_{i}}{\sigma^{2}(\omega)} = \frac{\omega_{i} \cdot (\sum \omega)_{i}}{\omega^{T} \sum \omega}$$

リスクパリティの計算は楽ではない

• リスクパリティポートフォリオ $\omega = [\omega_1, \dots \omega_n]^T$

with respect to Σ if it satisfies

$$RC_i(\omega) = \omega_i \cdot MRC_i(\omega) = \frac{\omega_i \cdot (\sum \omega)_i}{\sigma(\omega)} = \frac{\sigma(\omega)}{n}$$

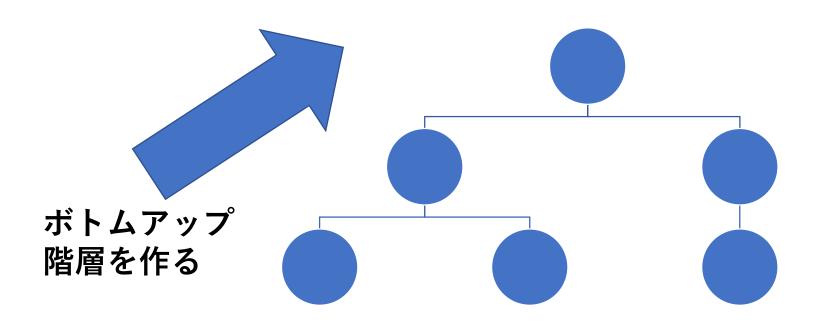
Then ω is a risk parity portfolio if and only if

$$RRC_i = \frac{\omega_i \cdot (\sum \omega)_i}{\omega^T \sum \omega} = \frac{1}{n}$$

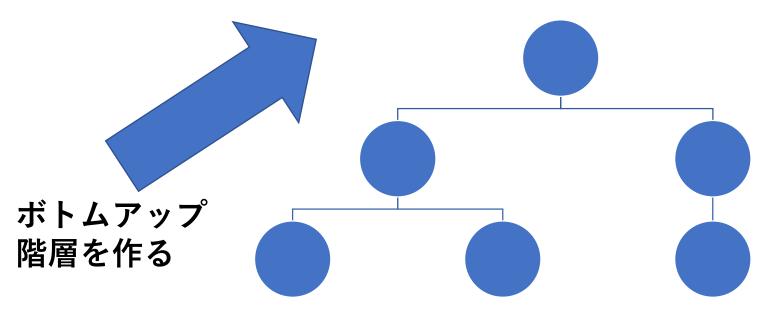
- 機械学習ではいままで解けなかった問題に近似解が得られる
 - 量子化学計算
 - 量子力学
 - 物理学

- クラスタリングの技術をつかう
 - •重心型:k-mean法
 - •分布型:混合分布型 E M アルゴリズム
 - 凝集型: DBSCAN
 - 階層型:トップダウン型、ボトムアップ型

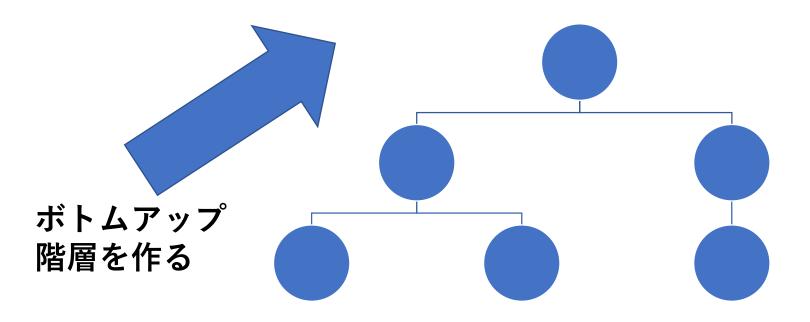
• 階層型ボトムアップ方式を使う



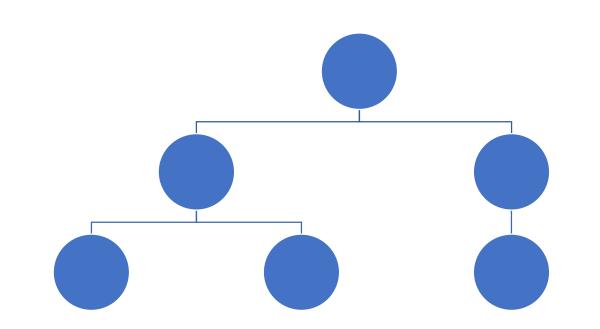
- 収益率のユークリッド距離を求める
- 収益率のユークリッド距離は相関の関数に成る



- 収益率のユークリッド距離のユークリッド距離を求める
- リスク寄与度の構成要素のひとつになる。



• 階層型ボトムアップ方式を使う



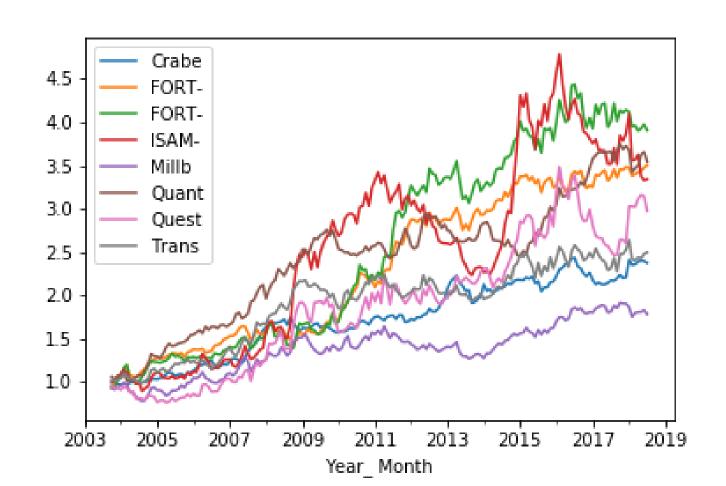




- IASG(https://www.iasg.com/en-us/)
- industry-leading information and insights and free Commodity Trading Advisor (CTA) research tools.
- Find managers with AUM USD 1B above.

Managed Futures Screener 10 Results Need help with terms? ● ● ●									
Edit (Edit Criteria Save Search Show rows: 100 ▼ Go to page: 1 of 1								
	CTA / Program	Past 12 Months	Aug 🔻	YTD	CAROR	WDD	AUM	Min Inv	Incept
	ISAM ISAM Systematic Trend Fund		8.48	-6.39	10.42	-34.79	\$3,540.0M	1,000k	6/1/2001
	Transtrend B.V. DTP – Enhanced Risk (USD)		3.88	2.57	11.74	-15.15	\$3,793.0M	10,000k	1/1/1995
	Quantitative Investment Management Quantitative Global Program		1.42	-3.41	8.96	-16.63	\$2,075.9M	20,000k	10/1/2003
	Quest Partners LLC AlphaQuest Original program (AQO)		1.00	15.33	11.09	-29.39	\$1,464.0M	250k	5/1/1999
	SEB Asset Management SEB Asset Selection Fund C (EUR)	~~	0.71	-5.55	4.04	-13.27	€1,248.0M	1k	10/1/2006
	FORT LP Fort Global Contrarian		-0.12	0.45	9.98	-17.42	\$2,890.0M	2,000k	10/1/2002
	QMS Capital Management LP QMS Diversified Global Macro Strategy		-0.57	4.03	5.25	-27.57	\$2,687.1M	5,000k	6/1/2010
	FORT LP Global Futures Program (formerly Global Diversified Classic)		-1.09	-6.68	13.96	-26.55	\$1,775.8M	10,000k	10/1/1993
	Millburn Corporation Diversified Program			-6.40	14.23	-25.65	\$3,596.0M	20,000k	2/1/1977
	Crabel Capital Management Crabel Multi-Product			7.44	9.29	-16.26	\$1,627.7M	1,000k	3/1/1998

- Crabel: counter trend 40%, momentum 40%, trend 14%
- FORT: counter trend 100%
- FORT: trend 45%, counter trend 45%, momentum 10%
- ISAM : trend 100%
- Millburn: not available
- QIM: others 100%
- Quest: trend 50%, momentum 20%
- Transtrend: trend 100%



Historical data: 2003/10 ~

	strategy	HRP	IVP	return	volatility
Crabe	diversify	0.34	0.26	0.060	0.080
FORT	conter	0.10	0.15	0.088	0.103
FORT	diversify	0.05	0.08	0.096	0.139
ISAM	trend	0.04	0.05	0.085	0.177
Millb	non	0.09	0.11	0.040	0.119
QIM	others	0.22	0.17	0.089	0.097
Quest	diversify	0.03	0.04	0.076	0.189
Trans	trend	0.10	0.11	0.064	0.118
std		0.107	0.07		

Historical data: 2003/10 ~

	Crabe	FORT-	FORT-	ISAM-	Millb	QIM	Quest	Trans
Crabe	1.00	0.01	0.09	0.11	0.05	0.15	0.23	0.17
FORT	0.01	1.00	0.91	0.39	0.55	0.00	0.33	0.44
FORT	0.09	0.91	1.00	0.52	0.60	0.05	0.45	0.52
ISAM	0.11	0.39	0.52	1.00	0.63	0.03	0.58	0.68
Millb	0.05	0.55	0.60	0.63	1.00	0.05	0.57	0.75
QIM	0.15	0.00	0.05	0.03	0.05	1.00	0.10	0.15
Quest	0.23	0.33	0.45	0.58	0.57	0.10	1.00	0.62
Trans	0.17	0.44	0.52	0.68	0.75	0.15	0.62	1.00

in smaple	out of sample		inter-simulation	return(1)	volatility(2)	(1)/(2)
24	3	IVP	0.00746	0.07	0.076	0.92
24	3	HRP	0.00746	0.07	0.068	1.03
24	6	IVP	0.002335	0.069	0.079	0.87
24	6	HRP	0.002313	0.069	0.07	0.99
24	12	IVP	0.001867	0.067	0.082	0.82
24	12	HRP	0.001899	0.067	0.0714	0.94
60	12	IVP	0.002698	0.0488	0.114	0.43
60	12	HRP	0.002548	0.0491	0.098	0.5

- 結論
- 古典的リスクパリティに比べて必ずしも収益性のボラティリティの変動が安定するとは言えない。
- リバランスの効果は古典的リスクパリティと大差ない。
- リスク調整後のリターンは古典的リスクパリティよりも高そうだが、原因はリバランスの効果なのか、正確な共分散行列の推定なのかは分からない。
- より詳細な分析には、強力なコンピュータが必要。