# Estratégia de Investimento a Partir de Eventos Informacionais

PO - 245

Vítor Braga Diniz Matrícula: 101473 Instituto Tecnológico de Aeronáutica São José dos Campos, Brasil vitor.diniz.101473@ga.ita.br

#### I. OBJETIVO

Avaliar a geração de retornos anormais  $(\alpha)$  de portfólios de investimento em ações construídos a partir dos dados sobre as probabilidades de ocorrência de negociação com base em eventos informacionais.

#### II. HIPÓTESE

Se em um conjunto de empresas E há eventos informacionais I, e existe um conjunto de agentes informados A detentores de pelo menos um evento em I que opera as ações de E para obter lucro, então, é possível construir um portfólio que siga as operações dos agentes em A.

#### III. REVISÃO DE LITERATURA

### A. Evento Informacional

Segundo Martins (2013), um evento informacional consiste em um conjunto de informações referentes a uma entidade do mercado de capitais (seja empresa, setor da economia, União etc.) ainda não disponibilizado ao público, mas já de conhecimento privado. Tal evento, pode desencadear em operações de compra ou venda de ativos por parte dos detentores da informação (agentes informados).

Desse modo, seria possível – com base no modelo discutido na Seção III-B – verificar quais ativos têm as maiores probabilidades de estarem em meio a um evento informacional e de existirem agentes informados operando tal evento.

# B. Probabilidade de Negociação com Evento Informacional (PIN)

O modelo de Probabilidade de Negociação com Evento Informacional (modelo PIN) proposto por Easley et al. (1996) – com base nos trabalhos de Easley e O'Hara (1987) e Easley e O'Hara (1992) – estima a probabilidade de ocorrência de negociação com evento informacional no período de 1 dia, a partir da análise do fluxo de compra e venda em uma janela de 60 períodos. Para tal modelo, considera-se dois tipos de agentes: agentes informados, que negociam um ativo com base em um evento informacional privado para fins especulativos, e agentes desinformados (ou de liquidez), sem acesso ao evento e cujas razões para negociar são exógenas.

A partir disso, os autores consideram que os fluxos de compra e venda dos agentes desinformados obedecem a uma distribuição de Poisson com intensidades  $\epsilon_b$  e  $\epsilon_s$ , respectivamente. Já o fluxo de agentes informados seguem Poisson com intensidade  $\mu$ , de modo que se ocorre um evento informacional (com probabilidade  $\alpha$ ) com um sinal positivo (de probabilidade  $\delta$ ), o fluxo de compradores do ativo avaliado passa a ser  $\epsilon_b + \mu$ . Analogamente, se ocorre um sinal negativo (com probabilidade  $1 - \delta$ ), o fluxo de vendedores será de  $\epsilon_s + \mu$ .

Desse modo, é possível enxergar três possíveis situações: uma sem evento informacional, uma com um evento informacional positivo, e outra com evento informacional negativo. Considerando a primeira, por definição, os fluxos de compra e venda seguirão as distribuições de Poisson com insentidades  $\epsilon_b$  e  $\epsilon_s$ . Então, para dados  $\epsilon_b$ ,  $\epsilon_s$  e para dadas as quantidades de compradores (B) e vendedores (S), denota-se as funções de probabilidade de compra e venda para a não ocorrência de um evento informacional como sendo definidas, respectivamente, pelas equações 1 e 2.

$$P_{nb}(\epsilon_b, B) = \frac{\epsilon_b^B e^{-\epsilon_b}}{B!} \tag{1}$$

$$P_{ns}(\epsilon_s, S) = \frac{\epsilon_s^S e^{-\epsilon_s}}{S!}.$$
 (2)

Com isso, a função de probabilidade  $P_n$  para a ocorrência simultânea de compra e venda não informadas – dado que a probabilidade da não ocorrência de um evento informacional é  $1-\alpha$  – é definida pela Equação 3.

$$P_n(\epsilon_b, \epsilon_s, B, S) = (1 - \alpha) \times P_{nb}(\epsilon_b, B) \times P_{ns}(\epsilon_s, S). \quad (3)$$

A segunda situação apresenta a ocorrência de um evento informacional (de probabilidade  $\alpha$ ) com sinal positivo (e probabilidade  $\delta$ ). Com isso, tem-se, pela definição dos autores, um fluxo de compra como Poisson com intensidade  $\epsilon_b + \mu$  – gerando uma função de probabilidade definida na Equação 4 – e fluxo de venda com intensidade  $\epsilon_s$ , seguindo a definição da Equação 2.

$$P_{b+}(\epsilon_b, \mu, B) = \frac{(\mu + \epsilon_b)^B e^{-(\mu + \epsilon_b)}}{B!} \tag{4}$$

Desse modo, a função de probabilidade para uma ocorrência de um evento informacional positivo é descrita pela Equação 5. Considere  $\theta = \{\alpha, \delta, \epsilon_b, \epsilon_s, \mu\}$ .

$$P_{+}(\theta, B, S) = \alpha \delta \times P_{h+}(\epsilon_{h}, \mu, B) \times P_{ns}(\epsilon_{s}, S)$$
 (5)

Por fim, a terceira situação apresenta a ocorrência de um evento informacional (de probabilidade  $\alpha$ ) com sinal negativo (e probabilidade  $1-\delta$ ), gerando um fluxo de compra com uma distribuição de Poisson com intensidade  $\epsilon_b$  – que segue a função de probabilidade definida na Equação  $1-\epsilon$  um fluxo de venda com intensidade  $\epsilon_s+\mu$ , seguindo a definição da Equação  $\epsilon_s$ 

$$P_{s-}(\epsilon_s, \mu, S) = \frac{(\mu + \epsilon_s)^S e^{-(\mu + \epsilon_s)}}{S!}$$
 (6)

Tal ocorrência desencadeia uma função de probabilidade descrita pela Equação 7.

$$P_{-}(\theta, B, S) = \alpha(1 - \delta) \times P_{nb}(\epsilon_b, B) \times P_{s-}(\epsilon_s, \mu, S) \quad (7)$$

Com isso, nota-se que as três ocorrências são mutuamente excludentes e constituem o conjunto universo de possibilidades para eventos informacionais sobre um ativo. Desse modo, a probabilidade de ocorrência de pelo menos uma delas está descrita na Equação 8.

$$P(\theta, B, S) = P_n(\epsilon_b, \epsilon_s, B, S) + P_+(\theta, B, S) + P_-(\theta, B, S)$$

$$(8)$$

Todavia, os valores de  $\theta$  não são dados, diferentemente das quantidades de compradores (B) e vendedores (S). Desse modo, os autores aplicam o método da Máxima Verossimilhança (L) para estimar os valores de  $\theta$ , considerando B e S, conforme a descrito pela Equação 9.

$$L(\theta|B,S) = P(\theta,B,S) \tag{9}$$

Finalmente, a Probabilidade de Negociação com Evento Informacional (PIN) é definida pelos autores como função de  $\alpha$ ,  $\mu$ ,  $\epsilon_b$  e  $\epsilon_s$ , conforme descrito na Equação 10.

$$PIN = \frac{\alpha \times \mu}{\alpha \times \mu + \epsilon_b + \epsilon_s}.$$
 (10)

As equações 9 e 10 serão, portanto, a base para a montagem da estratégia discutida na Seção IV-B.

#### IV. METODOLOGIA

Nesta seção, será discutida como se dará a concepção da estratégia de investimento, quais dados serão utilizados e de qual modo os resultados serão apurados.

#### A. Dados

Os dados utilizados para o cálculo da PIN provêm da base da Cedro (B3) e têm as seguintes características:

- Correspondem a todas as ações negociadas na B3;
- 30/07/2022 é a data inicial;
- 05/09/2022 é a data final;
- Os dados além dos campos de abertura, fechamento, máximo, mínimo e volume – contarão com os campos de compradores e vendedores, indicando o número de negociações do tipo compra e do tipo venda para cada ativo em cada dia.

Já os dados para seleção de ativos e cálculo de retornos dos portfólios provêm da Economática e possui as mesmas características supracitadas, com exceção dos campos de *compradores* e *vendedores*, e a data inicial (que passa a ser 01/06/2019).

## B. Estratégia

1) Seleção de ativos: Os ativos elegíveis para a composição dos portfólios serão as ações que obedecerem aos seguintes critérios de filtragem de ativos:

- Critério de Maior Liquidez: ser a ação mais negociada da empresa no mês anterior;
- Critério de Liquidez Diária: ter uma média de negociação diária de R\$ 500 mil no período anterior;
- Critério de Listagem: ser listada há, pelo menos, 2 anos do momento da observação.

Após a seleção mensal dos ativos elegíveis, obtém-se uma quantidade variável no tempo, conforme ilustrado na Figura 1.



Fig. 1. Quantidade de Ativos Elegíveis

A quantidade inicial, até junho de 2021 aparece zerada para garantir o critério de listagem.

- 2) Ordenação Por Sinal: Com as séries dos modelos PIN dos ativos elegíveis, foram construídos mensalmente dois portfólios: um dos ativos com eventos informacionais positivos e outro dos ativos com eventos informacionais negativos. Tais ativos foram ordenados pela probabilidade d de apresentarem sinal positivo e foram selecionados os quintis superior e inferior: sendo o superior formando os candidatos ao portfólio positivo e, o inferior, os candidatos ao negativo.
- 3) Ordenação por PIN: Em seguida, em cada portfólio, foi realizada uma ordenação pelo valor PIN e foi selecionado o quartil superior de cada um. Com isso, são construídas duas carteiras: uma com os ativos com as maiores PINs e com as maiores probabilidades dos eventos serem positivos (carteira long) e outra cujos ativos possuem as maiores PINs e com as menores probabilidades dos eventos serem positivos (carteira short).
- 4) Portfólio Resultante: Com os ativos dos dois portfólios selecionados, foi alocado o capital da seguinte forma:
  - 100% do capital foi alocado no Tesouro SELIC como garantia para a alavancagem;
  - 100% do capital foi alocado na carteira *long* de forma equitativa entre os ativos;
  - 100% do capital foi realizada a venda do portfólio *short* de forma equitativa entre os ativos.

Com isso, obteve-se o porfólio resultante com alavancagem 200–100 (200% comprado e 100% vendido) e com giro de ativo mensal, ocorrendo logo após a seleção dos ativos. Obteve-se, ainda, um portfólio com, na mediana, 28 ações, sendo 14 compradas e 14 vendidas, conforme ilustrado na Figura 2.



Fig. 2. Quantidade de Ativos no Portfólio Resultante

#### V. RESULTADOS

A partir dos portfólios gerados, pôde-se avaliar os resultados produzidos.

#### A. Retornos Acumulados

Inicialmente, foram calculados os retornos das carteiras Long e Short e, em seguida, calculou-se o resultado do portfólio composto Long/Short pela simples diferença entre os retornos das citadas (Long – Short). Além disso, foram incluídos, para fins de comparação, os retornos do Ibovespa, da SELIC e de uma carteira hipotética de ações Long-Only (formada apenas pelas ações da Long, sem alavancagem).

Dessa forma – de acordo com o ilustrado na Figura 3 – foi possível observar que, no período entre 30/07/2022 e 05/09/2023:

- a carteira alvo, composta pelo *Long-Short*, obteve um retorno acumulado de 79,68%;
- a carteira *Long*, 52,00%;
- a carteira *Short*, -18,46%;
- a carteira Long-Only, 30,72%;
- o Índice Bovespa, obteve um retorno acumulado de 17.02%;
- a SELIC, por fim, oteve 16,35% de retorno.

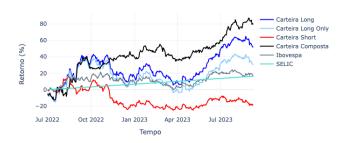


Fig. 3. Retornos Acumulados

#### B. Volatilidade

Em seguida, foram calculadas as volatilidades dos portfólios a partir do desvio-padrão e do desvio negativo (*downside-deviation*) mensal dos retornos. Tais resultados podem ser observados na Figura 4.

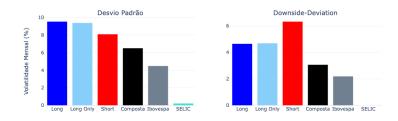


Fig. 4. Volatilidades dos Portfólios

#### C. Value at Risk

Outra medida de risco estimada para compor a mensuração dos resultados foi o Value at Risk (VaR), o qual indica – com 99% de confiança – a possível perda máxima para um único dia de pregão. Tal como ilustrado na figura 5, nota-se que a carteira composta possui uma potencial perda máxima de 4,37% em um dia, sendo aproximadamente 1,5x mais arriscado – segundo esta métrica – que o Ibovespa (com VaR de 2,97%).

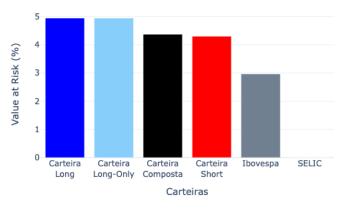


Fig. 5. Value at Risk

#### D. Índice de Sharpe

Após os cálculos dos retornos dos portfólios  $(R_p)$  e dos desvios-padrões  $(\sigma_p)$  é possível calcular o Índice de Sharpe (S) [7], a partir da razão entre o prêmio pelo risco mensal médio da carteira (diferença entre  $R_p$  e a taxa livre de risco  $(R_f)$ , que, neste estudo, foi considerada a taxa SELIC) e seu desvio-padrão mensal. Tal medida indicará a relação de riscoretorno dos portfólios.

Com isso – conforme ilustrado na Figura 6 – pôde-se obter, para o portfólio composto (alvo), o maior Índice de Sharpe dentre as carteiras comparados, de valor 8,14. Destaca-se ainda o valor de 0,12 encontrado para o Ibovespa.

#### E. Alpha de Jensen

Por fim, utilizando o Modelo de Precificação de Ativos de Capital (CAPM) clássico de Sharpe (1964) e Treynor (1962), foram realizadas regressões a fim de encontrar os retornos anormais, ou Alphas de Jensen (1968), dos portfólios. Com isso, obteve-se – conforme ilustrado na Figura 7 – um Alpha significativo ( $p-valor=0.007 \le 0.05$ ) de 4,5% a.m. para a carteira composta.

# VI. DISCUSSÕES

Com esse resultado, pode-se dizer, inicialmente, que a carteira composta é capaz, com base no modelo da PIN de Easley et al. (1996), de seguir, na média, o fluxo de negociação com eventos informacionais, gerando um Alpha de 4,5% e

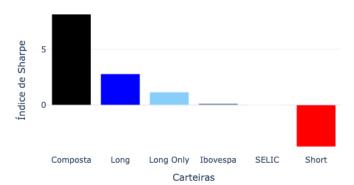


Fig. 6. Índices de Sharpe

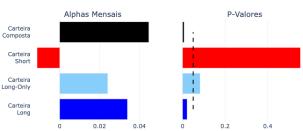


Fig. 7. Retornos Anormais

um Índice de Sharpe de 8,14. Contudo, apresenta uma alta volatilidade (desvio-padrão de 6,52% a.m.) 2 p.p. acima do Ibovespa, o que o torna um portfólio mais arriscado.

Com base no risco, levanta-se um questionamento: Seria possível criar uma nova carteira, com a ordem invertida das PINs, a fim de se gerar um portfólio de baixa volatilidade?

#### REFERENCES

- D. Easley, N. M. Kiefer, M. O'hara, and J. B. Paperman. Liquidity, information, and infrequently traded stocks. *The Journal of Finance*, 51(4):1405–1436, 1996.
- [2] D. Easley and M. O'hara. Price, trade size, and information in securities markets. *Journal of Financial economics*, 19(1):69–90, 1987.
- [3] D. Easley and M. O'hara. Time and the process of security price adjustment. *The Journal of finance*, 47(2):577–605, 1992.
- [4] M. C. Jensen. The performance of mutual funds in the period 1945-1964. The Journal of finance, 23(2):389–416, 1968.
- [5] O. S. Martins, E. Paulo, and P. H. M. Albuquerque. Negociação com informação privilegiada e retorno das ações na bm&fbovespa. Revista de Administração de Empresas, 53:350–362, 2013.
- [6] W. F. Sharpe. Capital asset prices: A theory of market equilibrium under conditions of risk. *The journal of finance*, 19(3):425–442, 1964.
- [7] W. F. Sharpe. The sharpe ratio, the journal of portfolio management. Stanfold University, Fall, 1994.
- [8] J. L. Treynor. Jack treynor's' toward a theory of market value of risky assets'. Available at SSRN 628187, 1962.