

Previsão da superfície de volatilidade do Ibovespa utilizando técnicas de Machine Learning

Daniel Caueh Dunaiski Figueira Leal





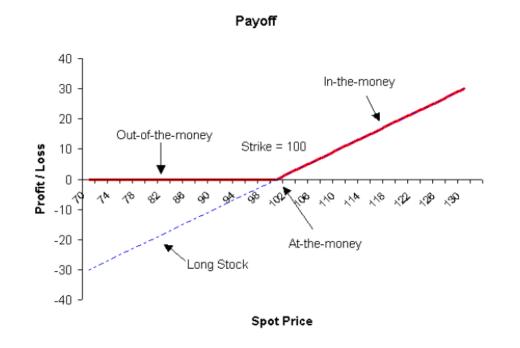
Trabalhos Relacionados

- Huynh, S. (2018). Modelling and Forecasting Implied Volatility Using Neural Network.
- Liu, S.; Oosterlee, C. W.; Bohte, S. M.(2018). Pricing options and computing implied volatilities using neural networks.
- Johnsson, O. (2018). Predicting Stock Index Volatility Using Artificial Neural Networks. An empirical study of the OMXS30, FTSE100 & S&P/ASX200.



Opções

- Opção é um ativo financeiro que dá ao titular o direito, mas não a obrigação, de comprar ou vender um determinado ativo a um determinado preço a um determinado preço.
- Compra: Call / Venda: Put
- Ativo objeto/underlying: determinado ativo
- Strike: determinado preço
- Vencimento: determinado preço





Precificação de opções

- Black-Scholes (1973)
- Nobel de Economia 1997

$$\frac{\partial V}{\partial t} + \frac{1}{2}\sigma^2 S^2 \frac{\partial^2}{\partial S^2} + rS \frac{\partial V}{\partial S} - rV = 0$$



Precificação de opções

- *S*₀: Spot do ativo objeto (preço hoje)
- *K*: Strike
- σ : Volatilidade
- *r*: Taxa livre de risco
- *q*: Taxa de dividend/cost of carry
- *t*: Tempo até o vencimento



Precificação de opções

$$C = S_0 e^{-qt} * N(d_1) - Ke^{-rt} * N(d_2)$$

$$P = Ke^{-rt} * N(-d_2) - S_0e^{-qt} * N(-d_1)$$

$$d_1 = \frac{\ln\left(\frac{S_0}{K}\right) + t\left(r - q + \frac{\sigma^2}{2}\right)}{\sigma\sqrt{t}}$$

$$d_2 = d_1 - \sigma\sqrt{t}$$



Gregas

Sensibilidade em relação algum parâmetro

$$\Delta = \frac{\partial C}{\partial S_0} = e^{-qt} * N(d_1)$$

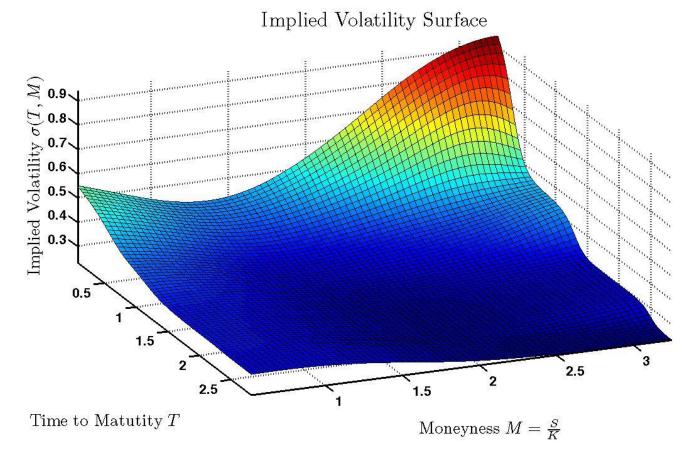
$$\upsilon = \frac{\partial C}{\partial \sigma} = \frac{1}{100} S_0 e^{-qt} \sqrt{t} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{d_1^2}{2}}$$

$$m = \frac{\ln\left(\frac{F}{K}\right)}{\sigma\sqrt{t}}$$

$$\Gamma = \frac{\partial^2 C}{\partial S_0^2} = \frac{e^{-qt}}{S_0 \sigma \sqrt{t}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{d_1^2}{2}}$$

$$\rho = \frac{\partial C}{\partial r} = \frac{1}{100} Kte^{-rt} N(d_2)$$

Superfície de Volatilidade





Ibovespa

- Principal índice de ações brasileiras
- Simula uma carteira teórica contendo as ações listadas mais negociadas
- Vários derivativos negociados sobre o Ibovespa

ITUB4	9.231
VALE3	8.202
PETR4	7.382
BBDC4	7.131
B3SA3	5.405
PETR3	5.218
ABEV3	4.105
BBAS3	3.550
ITSA4	3.357
JBSS3	2.426



Dataset

- · Arquivos disponíveis no FTP da Bolsa:
 - Indicadores Econômicos e Agropecuários
 - Prêmio de Referência para Opções sobre Ações
 - Superfície de Volatilidade em Delta para opções sobre Ações
 - Taxas de Mercado para Swaps
- Problema: Falta de clareza, arquivos diários, formato .ex_, atualização
- Data inicial: 04/11/2016



Índice de /

Índice de /TaxasSwap/

Nome	Tamanho	Data da modificação	1 [diretório pai]		
agropecuarios/		06/04/2004 11:54:00	N	Т	D-4- d 1:6: 2-
Ativos/		22/06/2010 21:49:00	Nome	Tamanho	Data da modificação
BD/		25/04/2010 19:11:00	backup_TS040601.backup	141 kB	01/06/2004 17:29:00
BdDocs/		15/12/2016 13:32:00	TS000114.ex_	19.9 kB	14/01/2000 19:46:00
BdDocs2/		18/08/2015 15:50:00	TS000117.ex_	19.8 kB	17/01/2000 19:20:00
BdDocs3/		15/04/2014 08:55:00	TS000118.ex_	19.8 kB	18/01/2000 17:47:00
BDPREGAO_BACEN/		26/11/2015 12:06:00	TS000119.ex_	19.8 kB	19/01/2000 20:39:00
CadastroIndicadores/		23/04/2007 15:09:00	TS000120.ex_	19.9 kB	20/01/2000 19:18:00
CCbancosHabilitados/		22/06/2018 03:03:00	TS000121.ex_	19.9 kB	21/01/2000 19:12:00
CCTaxa/		10/09/2019 16:01:00	TS000124.ex_	19.9 kB	24/01/2000 19:15:00
CCVolume/		10/09/2019 16:01:00	TS000126.ex_	19.8 kB	26/01/2000 18:51:00
Cenario Cenario	4.4 kB	15/10/2010 19:58:00	TS000127.ex_	19.8 kB	27/01/2000 19:03:00
Cenarios/		15/08/2014 17:43:00	TS000128.ex_	19.8 kB	28/01/2000 19:52:00
CenariosAgro/		15/08/2014 18:58:00	TS000131.ex	19.8 kB	31/01/2000 19:27:00
Mathematical Control of the Cont		15/08/2014 17:46:00	TS000201.ex	19.9 kB	01/02/2000 20:05:00
CodigosISINCPRs/		10/09/2019 16:04:00	TS000202.ex	19.8 kB	02/02/2000 19:23:00
CodigosISINDerivativos/		10/09/2019 16:04:00	TS000203.ex	19.9 kB	03/02/2000 18:52:00
Mathematical CodigosISINSwap → CodigosISINSw		10/09/2019 16:06:00	TS000204.ex	19.8 kB	04/02/2000 19:04:00
Coletiva/		29/08/2013 19:02:00	TS000207.ex	19.9 kB	07/02/2000 18:59:00
ContratosCadastrados/		20/09/2017 21:32:00	TS000208.ex	19.8 kB	08/02/2000 18:57:00
ContratosCadastradosDescompactados/		20/09/2017 21:31:00	TS000209.ex	19.9 kB	09/02/2000 19:06:00
ContratosCadastradosTeste/		17/07/2006 09:36:00	TS000210.ex	19.8 kB	10/02/2000 18:58:00
ContratosConvertidos/		17/07/2006 09:36:00	TS000211.ex	19.8 kB	12/02/2000 07:41:00
ContratosEletronico/		10/09/2019 17:55:00	TS000211.cx_	19.9 kB	14/02/2000 19:01:00
ContratosEnergia/		17/07/2006 09:35:00	TS000214.ex	19.8 kB	15/02/2000 19:12:00
■ ContratosPregaoAfterHour/		25/08/2017 16:57:00	TS000215.ex_	19.8 kB	16/02/2000 19:14:00
ContratosPregaoAjuste/		25/08/2017 16:23:00			
ContratosPregaoArbitragem/		25/08/2017 12:03:00	TS000217.ex_	19.8 kB	17/02/2000 19:40:00
ContratosPregaoAtualizado/		25/08/2017 18:32:00	TS000218.ex_	19.8 kB	18/02/2000 19:38:00
ContratosPregaoFinal/		25/08/2017 16:52:00	TS000221.ex_	19.9 kB	21/02/2000 19:23:00
ContratosPregaoFinalTeste/		17/07/2006 09:27:00	TS000222.ex_	19.9 kB	22/02/2000 16:19:00
ContratosPregaoLeilaoBacen/		02/08/2018 16:38:00	TS000223.ex_	19.9 kB	23/02/2000 19:01:00
ContratosPregaoPrevia/		25/08/2017 16:54:00	TS000224.ex_	19.9 kB	24/02/2000 16:11:00



Problemas do Dataset

- Data de vencimento constante → Tempo até o vencimento muda todos os dias
- Solução → Criar pontos teóricos com vencimento constante: 1M, 3M, 6M, 9M, 12M, 18M
- Interpolação na Variância (também utilizado para precificação de derivativos balcão)

$$\sigma(T) = \sqrt{\frac{T - T_i}{T_{i+1} - T_i} \frac{T_{i+1}}{T} \sigma^2(T_{i+1}) + \frac{T_{i+1} - T}{T_{i+1} - T_i} \frac{T_i}{T} \sigma^2(T_i)}$$



Problemas do Dataset

 Também é necessário interpolação da taxa de juros pré e do futuro de índice.

$$r = \left\{ \left(1 + \frac{r_{ant}}{100}\right)^{\frac{ndu_{ant}}{252}} * \left[\frac{\left(1 + \frac{r_{post}}{100}\right)^{\frac{ndu_{post}}{252}}}{\left(1 + \frac{r_{ant}}{100}\right)^{\frac{ndu_{ant}}{252}}}\right]^{\frac{(ndu - ndu_{ant})}{(ndu_{post} - ndu_{ant})}} \right\}$$



Features iniciais

- Tempo até o vencimento
- Spot Ibov
- Spot CDI
- Futuro Ibov
- Futuro DI
- Delta
- Strike

- r
- q
- d1
- d2
- Gamma
- Vega
- Rho
- Moneyness



Problemas features iniciais

- Algumas features possuem altíssima correlação, principalmente comparando vencimentos/Deltas diferentes
- Solução: Considerar apenas um par tempo até vencimento/Delta
- 12M / 50 Delta



- 0.99

- 0.96

-0.93

-0.90

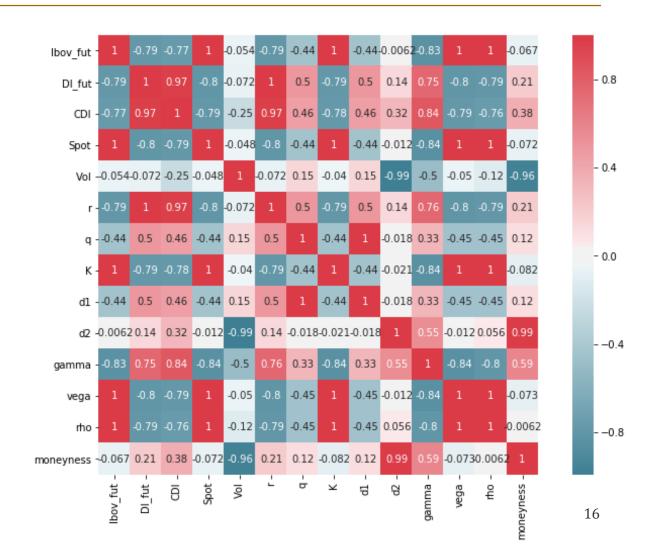
- 0.87

- 0.84



Problemas features iniciais

- Correlações muito fortes nas features auxiliares
- Solução: remover/transformar features
- Features finais:
 - Vol
 - Spot
 - Moneyness
 - Ibov Futuro/Ibov Spot



Split do Dataset



Split temporal



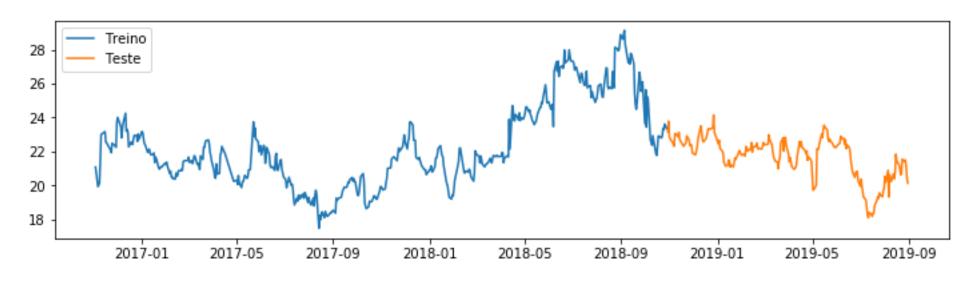
70% treino

04/Nov/2016 até 29/Out/2018



30% teste

30/Out/2018 até 30/Ago/2019





Tentativas de solução

- Univariado
 - ARIMA
 - ANN
 - RNN GRU

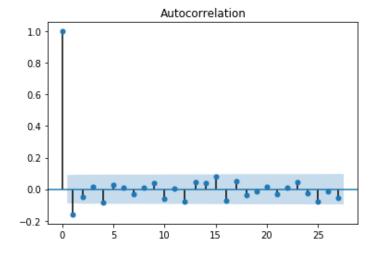
- Multivariado
 - VAR
 - ANN
 - RNN GRU x2

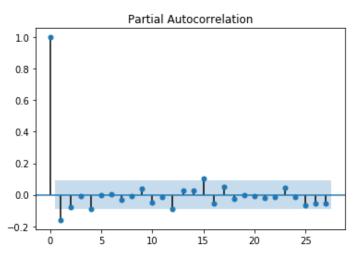


Univariado

ARIMA

- Dados não estacionários
- Parâmetros inicias dados pelos gráficos
- Busca refinada em torno desses valores buscando menor AIC
- Ordem final (2,12)







Univariado

ANN

- Input: 10 dias anteriores
- Camadas:
 - 20 Neurônios, ReLU, Lasso
 - 10 Neurônios, ReLU, Lasso
 - Saída, 1 Neurônio, Linear, Lasso

• RNN

- Input: 10 dias anteriores
- Camadas:
 - 50 Neurônios GRU, Tanh
 - · Saída, 1 Neurônio



Multivariado

• VAR

- Vector AutoRegressive
- Extensão do modelo AR para casos multivariados
- Busca pelo número ideal de lags
- Melhor AIC \rightarrow 7 dias

ANN

- Input: 10 dias anteriores
- Camadas:
 - 60 Neurônios, ReLU, Lasso
 - 40 Neurônios, ReLU, Lasso
 - 20 Neurônios, ReLU, Lasso
 - · Saída, 1 Neurônio, Linear, Lasso



Multivariado

- RNN com todos os dados
 - Input: 10 dias anteriores, todos os dados
 - Camadas:
 - 40 Neurônios GRU, Tanh
 - Saída, 1 Neurônio Linear

- RNN apenas com os auxiliares
 - Input: 10 dias anteriores, apenas os dados auxiliares.
 - Camadas:
 - 10 Neurônios, Tanh
 - 5 Neurônios, Tanh
 - Saída, 1 Neurônio, Linear



Resultados

- Métricas utilizadas:
 - RMSE: Erro Quadrático Médio
 - R²
 - MAE: Erro Absoluto Médio
 - MAPE: Erro Percentual Absoluto Médio



Resultados

	Univariado			Multivariado			
							RNN só
	ARIMA	ANN	RNN	VAR	ANN	RNN	aux
RMSE	0.475	0.444	0.567	0.509	0.569	0.464	0.863
R^2	0.854	0.869	0.875	0.866	0.842	0.885	0.745
MAE	0.350	0.317	0.462	0.392	0.455	0.342	0.660
MAPE	1.629	1.471	2.156	1.841	2.104	1.592	3.083



Resultados

Univariado > Multivariado

- · Variáveis auxiliares não servem para explicar o problema, e geram ruído
- B3 utiliza dados de corretoras para montar a superfície oficial
- Altamente dependente das negociações do dia e da qualidade das informações das corretoras
- RNN só com variáveis auxiliares teve os piores resultados → O problema tem fortes características auto regressivas.

ANN > ARIMA

- Técnicas modernas conseguem resultado melhor que técnicas clássicas
- Input da ANN é mais cru que do ARIMA: não-estacionariedade
- Maior complexidade e não linearidade levou a um resultado melhor



Trabalhos Futuros

- Conseguir dados sobre a volumetria do mercado
- Melhorar a arquitetura das redes, principalmente as RNN
- Tentar retreinar o modelo durante o período de teste utilizando uma quantidade limitada de dados → Dados muito antigos não tem grande influência quanto dados recentes
- · Previsão para períodos maiores que um dia



Bibliografia

Huynh, S. (2018). Modelling and Forecasting Implied Volatility Using Neural Network.

Liu, S.; Oosterlee, C. W.; Bohte, S. M. (2018). Pricing options and computing implied volatilities using neural networks.

Johnsson, O. (2018). Predicting Stock Index Volatility Using Artificial Neural Networks. An empirical study of the OMXS30, FTSE100 & S&P/ASX200.

Hutchinson, J. M.; Lo, A. W.; Poggio, T. (1994). A Nonparametric Approach to Pricing and Hedging Derivative Securities Via Learning Networks

Hahn, T. (2014). Option Pricing Using Artificial Neural Networks: an Australian Perspective.

Stafford, D. (2018). Machine Learning in Option Princing.

Hamid, S. A. (2004). Primer on Using Neural Networks for Forecasting Market Variables.

Hull, J. (2012),"Options, Futures, and Other Derivatives". Boston, Prentice Hall

Black, F., Scholes, M. (May - Jun., 1973), "The Pricing of Options and Corporate Liabilities", Journal of Political Economy 81, no. 3, pp 637-654

Gujarati, D. N., Porter, D. C. (2009), "Basic econometrics", Boston, Mass: McGraw-Hill

Goodfellow, I. J., Bengio, Y., Courville, A. (2016), "Deep Learning", MIT Press

Iason Ltd. (2007), "The Implied Volatility Surfaces". Disponível em: http://www.iasonltd.com/wpupload/Download/All/2013 The implied volatility surfaces.pdf>. Acesso em: 11/11/2019

Bolsa de Mercadorias e Futuros (2004), "Metodologia para a apuração de curvas de preços e de spreads teóricos de títulos públicos". Disponível em: http://www.bmf.com.br/bmfbovespa/pages/clearing1/ativos/documentos/pdf/Metodologia>. Acesso em: 11/11/2019



Alvo de publicação

• Alvos:

- BBR Brazilian Business Review
- EBF Encontro Brasileiro de Finanças
- EnANPAD Encontro da Associação Nacional de Pós-Graduação e Pesquisa em Administração
- SEMEAD Seminários em Administração FEA USP



Perguntas/Sugestões