Universidade Federal de Pelotas Faculdade de Meteorologia Curso de Graduação em Meteorologia



Trabalho de Conclusão de Curso

Previsão probabilística do vento com o modelo Weather Research and Atmosphere (WRF) em um parque eólico na cidade de Santana do Livramento, RS

Lucas d'Avila Marten

Pelotas, 2021

Lucas d'Avila Marten

Previsão probabilística do vento com o modelo Weather Research and Atmosphere (WRF) em um parque eólico na cidade de Santana do Livramento, RS

Trabalho de Conclusão de Curso apresentado à Faculdade de Meteorologia da Universidade Federal de Pelotas, como requisito parcial à obtenção do título de Bacharel em Meteorologia.

Orientador: Prof. Dr. Vilson Dias de Ávila Co-orientador: Prof. Dr. Mateus Silva Teixeira

Pelotas, 2021 Lucas d'Avila Marten

Previsão p	robabilíst	ica do v	vento c	om o	modelo	Weather	Research	and	Forecas
(WRF) em um	parque	eólico	na ci	dade de	Santana	do Livrame	ento,	RS

Trabalho de Conclusão de Curso, como requisito parcial, para obtenção do grau de Bacharel em Meteorologia, Faculdade de Meteorologia, Universidade de Federal Pelotas.

Data da Defesa: 06/12/2019

Banca Examinadora:	
Prof. Dr. André Becker Nunes	(Orientador)
Doutor em Meteorologia pelo Instituto Nacional de Pesquisas Espaciai	S
Prof. Me. Humberto Conrado	
Mestre em Meteorologia pelo Instituto Nacional de Pesquisas Espaciai	is
Prof. Dr. Vilson Dias de Ávila	
Tion Dir viloon Dias as / wila	

Doutor	em s	Sensoria	amento	Remoto	pela	Universi	idade	Federal	de Rio	Grande	do
Sul											

Agradecimentos

asdasdsda

Resumo

MARTEN, Lucas d'Avila. Previsão do vento com o modelo Weather Research and Forecast (WRF), em um parque eólico na cidade de Santana do Livramento, RS. 2019. 103f. Trabalho de conclusão de curso (Graduação em Meteorologia) - Faculdade de Meteorologia, Universidade Federal de Pelotas, Pelotas, 2019.

asdasd.

Palavras-chave: .

Abstract

MARTEN, Lucas d'Avila. Prediction of wind with model Weather Research and Forecast (WRF), on wind farm in city of Santana do Livramento, RS. 2019. 103f. Final Monograph (Undergraduate) – Undergraduate Program in Meteorology. Federal University of Pelotas, Pelotas, 2019.

asdasd.

Keywords: asdasd.

Sumário

1 Introdução	10
2 Objetivos	12
3 Revisão da Literatura	13
3.1 Caracterização da Região de Estudo	13
3.2 Comportamento Geral do Vento	14
3.3 Camada Limite Planetária	15
3.4 Energia Eólica	15
3.5 Modelos Numéricos	17
3.6 Previsão Numérica do Vento	18
3.7 Previsão Probabilística	19
3.8 Previsão do Vento no Setor de Energia Eólica	19
4 Dados	20
4.1 Torre Anemométrica	20
4.2 Condições Iniciais e de Fronteira	21
4.3 ERA 5 – Interim	21
4.4 Estações de superfície	21
5	22
5.1 Metodologia	22
5.2 Dados	22
5.3 Métodos	22
6 Metodologia	22

6.1 Subseções	22
7 Resultados e discussões	22
7.1 Resultados e Discussões	22
8 Conclusão	22
9 Referências	23
10 BIBLIOGRAFIA	25

1 Introdução

Nos últimos anos diversos países têm assumido uma postura sustentável em relação a produção de energia elétrica. A queima de combustíveis fósseis durante muito tempo emitiu uma elevada concentração de gases poluentes para a atmosfera. Por isso o setor de energia vem buscando formas alternativas de produção, com o intuito de reduzir suas emissões de dióxido de carbono (CO2). Além disso o consumo de energia deve aumentar, considerando um crescimento populacional de 2 bilhões de pessoas até 2050, estimado pela Organização das Nações Unidas (ONU, 2019). A energia produzida pelos ventos é uma fonte de energia limpa e possui grande potencial de geração apresentando baixos riscos ambientais. O Brasil possui um grande território com potencial eólico, em 2001 o Atlas do Potencial Eólico Brasileiro estimou uma capacidade instalável de 143 GW (AMARANTE, 2001) e segundo a Associação Brasileira de Energia Eólica (ABEE) a produção já compõem mais de 9% de toda matriz elétrica brasileira, ficando atrás somente das hidrelétricas que compõe mais de 63%.

As variações da velocidade do vento influenciam no planejamento do recurso eólico, por isso, um bom sistema de previsão da velocidade e direção do vento auxilia na gestão da energia gerada pelos parques. Previsões com um horizonte de 24 horas são importantes para programação de despacho e comercialização de energia. Por outro lado, as previsões de 1 a 7 dias são importantes para a manutenção dos parques, comissionamento dos geradores e operações de armazenamento de energia (SOMAN, 2010).

Qualquer alteração nas condições iniciais o modelo produz cenários diferentes, além disso alguns erros devidos as imperfeições na modelagem inviabilizam uma previsão mais longa, pois propagam-se sistematicamente a medida

em que avançamos a previsão ao longo do tempo. Estes erros não podem ser mensuráveis apenas com previsões determinísticas, pois elas geram um único estado futuro da atmosfera e não quantificam a incerteza daquela previsão. Segundo (PESSANHA, 2017), um método adequado para a previsão do vento seriam as previsões probabilísticas, que flexibilizam as opções dos operadores de parques eólicos na administração da energia produzida.

2 Objetivos

Este trabalho propõe uma avaliação das condições do modelo WRF para previsões probabilísticas de curto e médio prazo do vento, principalmente a uma altura de 100 metros da superfície. Porém, além da velocidade e direção do vento nesta altura, também são comparadas variáveis em superfície como temperatura, pressão e umidade relativa do ar usando os dados das estações do Instituto Nacional de Meteorologia (INMET). Com os resultados avalia-se o desempenho do modelo em diversos aspectos, como por exemplo:

- Análise da direção e velocidade do vento a 100m de altura e também variáveis em superfície;
- Avaliar opções de parametrização da Camada Limite Planetária para a região de estudo;
- Avaliar o desempenho da previsão probabilística considerando o tempo de execução do modelo;

3 Revisão da Literatura

A atmosfera é um fluido composto de diferentes tipos de gases e seus movimentos são governados por leis físicas conhecidas, como a conservação de massa, momento e energia (Holton, ano). Apesar disto, a física da atmosfera pode ser muito mais complexa se considerarmos a não linearidade dos sistemas atmosféricos, as quais não são descritos pelas equações fundamentais, e que em muitos casos são simplificações dos fenômenos reais (Lange, M., Focken, U., 2005). O objetivo deste capítulo é apresentar os conceitos pertinentes as características físicas do vento e sua predição com foco principal na produção de energia elétrica por meios eólicos.

3.1 Caracterização da Região de Estudo

A escolha da região se deu com base na em dados de 3 torres anemométricas do parque eólico de Cerro Chato, localizado em Santana do Livramento no estado do Rio Grande do Sul, próximo a fronteira com o Uruguai, a 488 quilômetros da capital Porto Alegre conforme figura 1. O relevo da região é caracterizado como suave ondulado e ondulado, ocorrendo a formação de coxilhas (REFERENCIA 2). No parque há três torres anemométricas e 45 turbinas eólicas, e a elevação do terreno na região é de aproximadamente 300m. As três torres de medição são classificadas como CC1, CC2 e CC3, localizadas respectivamente em -30.847°S -55.736°W, -30.857°S -55.681°W e -30.790°S -55.705°W, figura 2. Cada torre possui Anemômetros a alturas de: 67, 88 e 108 metros e dois Wind Vane a 65.5 e 106.5 metros, além de instrumentos para medir temperatura, pressão e umidade relativa do ar em superfície.

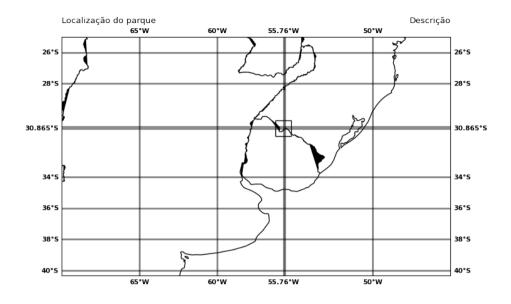


Figura 1 - Localização da cidade de Santana do Livramento.

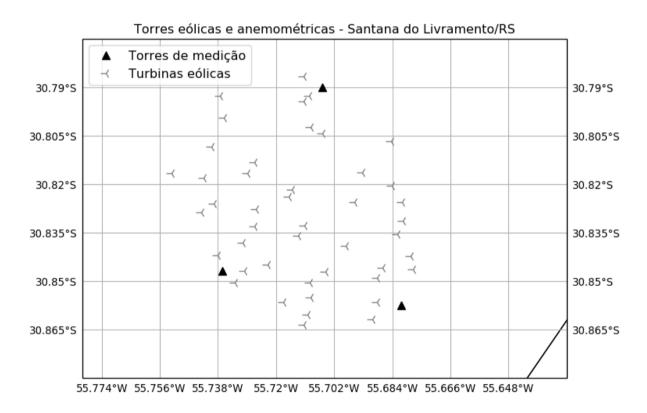


Figura 2 - Localização do parque eólico.

3.2 Comportamento Geral do Vento

Para entender a o comportamento na região de estudo é importante conhecer os eventos meteorológicos que contribuem para a variabilidade da velocidade e direção do vento. Por isso aqui serão abordados os principais estudos, sobre o comportamento do vento na região Sul do Brasil.

O deslocamento de massas de ar é diretamente influenciado pelas variações (espaciais e sazonais) da distribuição de energia solar incidente sobre a terra, a qual absorve mais radiação nos trópicos em comparação com os polos. Este desbalanço energético de radiação global causa a formação de gradientes horizontais nos campos de temperatura e de pressão atmosférica, que deslocam o fluido (vento), transportando calor e umidade dentro da troposfera.

O regime de ventos no RS é basicamente afetado por sistemas semipermanentes, como por exemplo a Alta Subtropical do Atlântico Sul (ASAS), a Baixa do Chaco (BC) e sistemas transientes como Frentes Frias (FF), Jato de Baixos Níveis (JBN), ou circulações locais como Brisa Maritima (BM) e Brisa Vale Montanha.

Gilliland et al, 2018 mostrou que a correlação entre a posição do centro da ASAS com o vento em superfície de grande parte do Brasil. Os ventos são enfraquecidos na região Sul e Sudeste quando o sistema se posiciona em latitudes mais baixas, assim como um posicionamento deslocado a leste contribui para uma intensificação dos ventos em superfície no Brasil. Os estudos de (Sun et al, 2017) mostram a variação interanual da ASAS através das anomalias na altura geopotencial em 850 hPa, e concluiram que o sistema tem seu período de maior intensificação nos meses de JJA onde atua com maior influência.

Alguns estudos sugerem a associação entre o JBN e a ASAS (Santos, 2017), o período de intensificação da ASAS coincide com o JBN e também apontam uma relação entre a BC. O escoamento zonal encontra uma barreira física (Coordilheira dos Andes) que redireciona o fluxo tornando ele meridional, assim ocorre o transporte de calor e umidade para a Bacia do Rio da Prata (Vera et al, 2006).

Incursões de ar frio no Rio grande do Sul são comuns durante o ano inteiro, porém durante o inverno a frequência aumenta. As FF são regiões de encontro de

duas massas de ar com características distintas, geralmente acompanham um gradiente meridional de temperatura e uma banda de nebulosidade a sua frente.

3.3 Camada Limite Planetária

asdasd

3.4 Energia Eólica

É definido como aerogerador o equipamento utilizado para a geração de energia elétrica através do vento. Em geral os aerogeradores são constituídos de alguns componentes, como por exemplo a torre de sustentação, nacele e as turbinas.

As torres são estruturas de sustentação de todo o sistema do aerogerador, incluindo obviamente as turbinas eólicas. Torres de concreto são as mais utilizadas, tendo de ser altas o suficiente para o melhor aproveitamento do vento. Por isso suas alturas podem variar entre 80 e 250 metros dependendo do regime de ventos no local.

As laminas, ou turbinas eólicas, são responsáveis por captar a energia cinética do vento e convertê-la em energia mecânica, por isso cada pá possui um formato específico projetado para aproveitar o máximo de energia possível.

Os naceles estão sempre dispostos na parte superior das torres (figura 3), e seus componentes internos (figura 4), são responsáveis por converter energia mecânica em eletricidade.

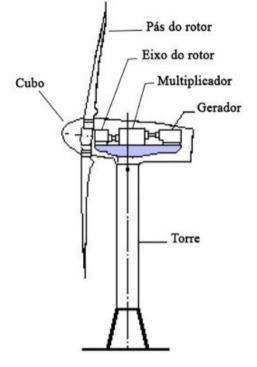


Figura 3: Diagrama esquemático de um aerogerador. FONTE: (Picolo, A.P., et al, 2014)

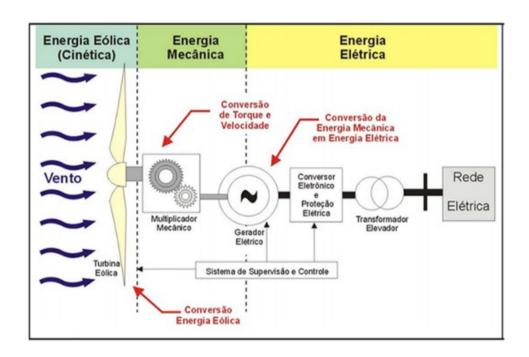


Figura 4: Diagrama esquemático da estrutura interna do nacele. FONTE: (Picolo, A.P., et al, 2014)

O Multiplicador Mecânico é responsável por transformar energia cinética do vento em energia mecânica através da iteração da massa de ar com as pás da turbina eólica.

3.5 Modelos Numéricos

sdasd

3.6 Previsão Numérica do Vento

Ji et al, 2009, estudaram o desempenho das parametrizações de CLP usando a quinta geração do modelo de meso escala MM5 e WRF no caso do furação Ewiniar, chegando à conclusão que a parametrização Yonsei University (YSU) e Mellor-Yamada-Janjic (MYJ) foram os mais confiáveis na simulação de ventos sobre o oceano.

Chin et al, 2010, analisaram cinco eventos com condição de céu claro para avaliar o impacto da resolução de grade e parametrizações de CLP, Camada Superficial (CS) e Física de Superfície (FS) na previsão de ventos em baixos níveis na Califórnia e no Texas. Os autores concluíram que para a Califórnia o modelo apresentou um erro que diminui em função do aumento de resolução de grade. Já no Texas o erro apresenta pouca dependência da resolução e é relativamente independente da configuração física também.

Carvalho et al, 2012, investigaram a sensibilidade do modelo WRF para simulações do vento na península ibérica para inverno (janeiro) e verão (junho) utilizando diferentes esquemas de parametrizações físicas de CS, CLP e FS. Os autores concluíram que a velocidade e direção do vento tiveram melhores resultados com o esquema MM5, YSU e Noah (CS, CLP e FS respectivamente) em janeiro. Em julho a combinação que obteve melhores resultados foi Pleim-Xiu (PX),

Asymetric Convective Model 2 (ACM2) e Pleim-Xiu Land Surface Model (PXLSM), sendo que a mesma configuração em janeiro teve resultados bem inferiores.

Sergio et al, 2018, após estudos de desempenho do WRF com diferentes condições iniciais (GFS e ECMWF) para a velocidade do vento em terrenos complexos, concluíram que: Grades de alta resolução contribuem para simulação de vento em terrenos complexos; A precisão do modelo aumentou conforme a altura; A parametrização de CLP MYNN subestimou a velocidade do vento, problema que foi parcialmente corrigido pela parametrização YSU; A melhor combinação foi com condições iniciais do GFS, esquema de radiação New Goddard, CS Noah LSM, CLP MYNN. Combinação de RUC e MYNN CLP é desencorajado devido aos resultados obtidos.

3.7 Previsão Probabilística

Previsões probabilísticas se diferenciam das determinísticas pois quantificam a incerteza de um evento, assumindo a forma de uma distribuição de probabilidade (Gneiting, T. & Katzfuss, M., 2014). A quantificação da incerteza de um evento não é possível com uma previsão determinística, por isso as previsões probabilísticas tem papel importante em tomadas de decisão. Para que uma previsão probabilística consiga abordar a a incerteza do evento de forma segura, há algumas situações que devem ser avaliadas. Segundo Calvetti, 2011, um conjunto ótimo é aquele em que a previsão média, e também os membros, estiverem próximos da verdade.

Stensrud, D, J., 2000, testaram dois conjuntos criados a partir de diferentes esquemas de parametrização e inicializações em tempos diferentes. As simulações tinham como objetivo investigar Sistemas Convectivos de Mesoescala (Maddox, ano). O conjunto composto por diferentes parametrizações obteve resultados melhores que o segundo conjunto. Os autores concluíram que um conjunto de membros com variação em sua física é melhor que um único modelo.

Deepe, A. J., et al, 2013, testaram três tipos de previsões por conjuntos com o objetivo de melhorar a previsão do vento a uma altura típica de turbinas eólicas

(80m). No primeiro experimento os autores utilizaram o modelo WRF para criar um conjunto de membros utilizando diversos esquemas de CLP disponíveis, mas os membros se mostraram pouco espalhados. No segundo experimento, eles utilizaram perturbações aleatórias do GFS, o que resultou em um espalhamento maior em relação ao primeiro experimento, porém a média dos membros apresentou o Erro Médio Absoluto (EMA) maior na comparação individual com cada um dos membros. No terceiro experimento foram utilizadas diferentes datas de inicialização dos modelos alcançando um espalhamento maior do que os outros conjuntos.

3.8 Previsão do Vento no Setor de Energia Eólica

O vento dentro da CLP possui um comportamento estocástico e não linear, com grandes flutuações em seus valores de direção e velocidade ao longo do tempo. Por este motivo se torna muito dificil, prever com precisão, o seu comportamento.

Devido a estas características, a produção de energia eólica se torna muito volátil. Por isso há grandes riscos técnicos para o planejamento dos recursos, e também para os investidores do mercado de energia, que enfrentam o risco financeiro, tornando a previsão do vento um desafio. Existem diversas classificações quanto ao período de previsão. Por exemplo, previsões de curtíssimo prazo considera-se um intervalo de segundos até 6 horas, e são utilizadas para o controle dos aerogeradores e operação de curto prazo dos sistemas elétricos. Previsões de curto prazo compreendem um período de até 72 horas, condizente com este trabalho. São utilizadas para a confecção do Programa Diário de Produção de Energia (PDPE), gestão da rede elétrica e definição do despacho de unidades geradoras em geral. Previsões de médio prazo chegam até 10 dias e são usadas principalmente para definir estratégias de operação e manutenção dos parques. Já as previsões de longo prazo servem para compreender melhor o comportamento do vento na região e prospecção de locais para instalação de parques.

4 Dados

Para o desenvolvimento deste trabalho foram utilizados dados no período de 22/05/2018 à 25/05/2018 e 22/09/2018 à 25/09/2018, obtidos por quatro tipos de fontes. São dados de observações em estações de superfície e torres anemométricas, previsões do modelo GFS e também dados de reanálise do modelo europeu ECMWF que serão descritos nas próximas subseções.

4.1 Torre Anemométrica

A avaliação do vento a 100 metros se dá por meio de dados obtidos em torres anemométricas na cidade de Santana do Livramento no complexo eólico de Cerro Chato, e foram coletados entre 23 e 25/05/18 e 23 e 25/09/18 totalizando 48 horas em cada período (outono e primavera).

4.2 Condições Iniciais e de Fronteira

Para inicialização do modelo regional WRF serão utilizadas como condições iniciais e de fronteira as análises produzidas pelo modelo GFS, disponíveis no site do Research Data Archive (RDA). Os dados estão em uma resolução espacial e temporal de 0,25° e 3 horas respectivamente.

4.3 ERA 5 – Interim

Este tipo de dado é o resultado do processamento com uma metodologia conhecida como reanálise. No caso da reanálise do ERA 5 – Interim, é a simulação produzida com o modelo europeu ECMWF. Os dados incluem em seu processamento a técnica de assimilação 4D-Var com uma janela de assimilação de 12 horas. Sensores abordo de satélites são responsáveis por alimentar o modelo com informações sobre a radiância emitida pela terra, melhorando seu resultado. O objetivo destes dados é fornecer uma estimativa climática em pontos de grade que seja confiável. A vantagem de utilizar este método é que se obtém uma estimativa da atmosfera que abrange pontos não observados por

estações de superfície. Os dados serão utilizados para avaliação sinótica dos períodos de estudo

4.4 Estações de superfície

As estações de superfície utilizadas são do Instituto Nacional de Meteorologia (INMET) e estão distribuidas por todo o RS. Possuem sensores que permitem a coleta de parâmetros da atmosfera em frequência horária, como por exemplo, temperatura, temperatura do ponto de orvalho e umidade relativa do ar à 2 metros, pressão em superfície, precipitação, radiação, velocidade e direção do vento à 10m. Estes dados serão utilizados para avaliação do modelo WRF.

5

- 5.1 Metodologia
- 5.2 Dados
- 5.3 Métodos

6 Metodologia

6.1 Subseções

7 Resultados e discussões

8 Resultados e discussões

8.1 Resultados e Discussões

9 Conclusão

10 Referências

AMARANTE, C. A. O.; ZACK, J. B. M.; SÁ, L. A. Atlas do potencial eólico brasileiro. 1.ed. Brasília, 2001.

HERSBACH, H.; Bell, B.; Berrisford, P.; Horányi, A.; Sabater, J. M.; Nicolas, J.; Radu, R.; Schepers, D.; Simmons, A.; Soci, C.; Dee, D. Global reanalysis: goodbye ERA-Interim, hello ERA5. ECMWF Newsletter, n. 159 – Spring, pp. 17-24, 2019.

Soman, S. S., Zareipour, H., Malik, O., & Mandal, P. A review of wind power and wind speed forecasting methods with different time horizons. North American Power Symposium 2010.

Skamarock, W. C., J. B. Klemp, J. Dudhia, D. O. Gill, Z. Liu, J. Berner, W. Wang J. J. Powers, M. G. Duda, D. M. Baker, and X. -Y. Huang, 2019: A Description of the Advanced Research WRF Version 4. NCAR Tech. Note NCAR/TN-556+STR, 145 pp.

Pessanha, J. F. M., Bessa, R., Lopes, J. A. P. PROPOSTAS PARA A PREVISÃO PROBABILÍSTICA DA GERAÇÃO EÓLICA. XXIV SNPTEE SEMINÁRIO NACIONAL DE PRODUÇÃO E TRANSMISSÃO DE ENERGIA ELÉTRICA 2017.

População mundial deve chegar a 97 bilhões de pessoas em 2015 diz relatório da ONU.ONU, 24 jun. 2019. Disponível em: https://nacoesunidas.org/populacao-mundial-deve-chegar-a-97-bilhoes-de-pessoas-em-2050-diz-relatorio-da-onu/.

Vento alcança segundo lugar na matriz elétrica do Brasil. G1 Globo, 11 abr. 2019. Disponível em: https://g1.globo.com/natureza/blog/andre-trigueiro/noticia/2019/04/11/vento-alcanca-segundo-lugar-na-matriz-eletrica-do-brasil.ghtml

Deppe, A. J., W. A. Gallus, and E. S. Takle, 2013: A WRF Ensemble for Improved Wind Speed Forecasts at Turbine Height. *Wea. Forecasting*, **28**, 212–228.

Chin, H & Glascoe, L. & Lundquist, Julie & Wharton, Sonia. (2010). Impact of WRF Physics and Grid Resolution on Low-level Wind Prediction: Towards the Assessment of Climate Change Impact on Future Wind Power.

Kwun, Ji & Kim, You-Keun & Seo, Jang-Won & Jeong, Ju & You, Sung. (2009). Sensitivity of MM5 and WRF mesoscale model prediction of surface winds in a typhoon to planetary boundary layer parameterization. Natural Hazards. 51. 63-77.

Chin, H & Glascoe, L. & Lundquist, Julie & Wharton, Sonia. (2010). Impact of WRF Physics and Grid Resolution on Low-level Wind Prediction: Towards the Assessment of Climate Change Impact on Future Wind Power.

David Carvalho, Alfredo Rocha, Moncho Gómez-Gesteira, Carlos Santos,

A sensitivity study of the WRF model in wind simulation for an area of high wind energy,

Environmental Modelling & Software,

Volume 33,

2012,

Pages 23-34,

ISSN 1364-8152.

- Gilliland, J. M., and B. D. Keim, 2018: Position of the South Atlantic Anticyclone and Its Impact on Surface Conditions across Brazil. *J. Appl. Meteor. Climatol.*, **57**, 535–553, https://doi.org/10.1175/JAMC-D-17-0178.1.
- Sun, X., K. H. Cook, and E. K. Vizy, 2017: The South Atlantic Subtropical High: Climatology and Interannual Variability. *J. Climate*, **30**, 3279–3296, https://doi.org/10.1175/JCLI-D-16-0705.1.
- Santos, A. F. Padrões sinóticos de circulação atmosférica associados ao jato em baixos níveis a leste da Cordilheira dos Andes, na América do Sul / Ariane Frassoni dos Santos. São José dos Campos: INPE, 2006. 252p.; (INPE-14648-TDI/1207)
- Vera, C., and Coauthors, 2006: The South American Low-Level Jet Experiment. *Bull. Amer. Meteor. Soc.*, **87**, 63–78, https://doi.org/10.1175/BAMS-87-1-63.
- Garreaud, R., 1999: Cold Air Incursions over Subtropical and Tropical South America: A Numerical Case Study. *Mon. Wea. Rev.*, **127**, 2823–2853, <a href="https://doi.org/10.1175/1520-0493(1999)127<2823:CAIOSA>2.0.CO;2">https://doi.org/10.1175/1520-0493(1999)127<2823:CAIOSA>2.0.CO;2.
- Gneiting, T., & Katzfuss, M. (2014). Probabilistic Forecasting. Annual Review of Statistics and Its Application, 1(1), 125–151.
- Deppe, A. J., W. A. Gallus, and E. S. Takle, 2013: A WRF Ensemble for Improved Wind Speed Forecasts at Turbine Height. Wea. Forecasting, 28, 212–228, https://doi.org/10.1175/WAF-D-11-00112.1.
- PAVINATTO, Eduardo Fiorini. Ferramenta para auxílio à análise de viabilidade técnica da conexão de parques eólicos à rede elétrica. 2005. Tese
- Picolo, A.P. & Bühler, Alexandre & Rampinelli, G.. (2014). An approach to the wind energy as an alternative for teaching topics of classical physics. 36.
- Mason, P. J., & Thomson, D. J. (2015). BOUNDARY LAYER (ATMOSPHERIC) AND AIR POLLUTION | Overview. Encyclopedia of Atmospheric Sciences, 220–226. doi:10.1016/b978-0-12-382225-3.00081-5

11 BIBLIOGRAFIA