

Instituto de Educação Superior de Brasília - IESB Ciência de Dados e Inteligência Artificial

Análise dos dados robô Nasa Curiosity

por

Victor Augusto Souza Resende

1922120027

Brasília - DF, 06 de Abril de 2021

Resumo

RESUMOOOO

 \mathbf{Resumo}

Aaaaaaaaaaa

Conteúdo

1	Missões Nasa 1.1 Marte	5 6 7 9								
2	CRISP-DM	10								
3	Entendimento do Negócio	11								
4	Entendimento dos dados 4.1 Dicionário dos dados	12 12 14 14 15 15 16 17 18 19 20 22 24 25								
5	Preparação dos Dados 26 .1 Seleção dos Dados									
6	Modelagem6.1 Regressão Linear Múltipla6.2 Modelo Scikit-learn	28 28 28								
7	Avaliação7.1Erro Médio Quadrático - MSE7.2Desvio Médio Quadrático - RMSE7.3Erro Médio Absoluto - MAE7.4Validação do Modelo	29 29 29 29 29								
8	1	30								
9	Conclusão	3 0								
10 Referências										
11	Código utilizado	32								

Lista de Figuras

1	National Aeronautics and Space Administration
2	Marte - $4^{\underline{0}}$ Planeta do Sistema Solar
3	Rover Curiosity - MSL
4	Rover Curiosity - Instrumentos
5	Estação de Monitoramento Ambiental Rover - REMS
6	CRISP-DM consortium - 2000
7	Tipos das variáveis
8	Medidas de tendência central
9	Temperatura Máxima Ar por Sol Marciano
10	Temperatura Máxima Solo por Sol Marciano
11	Histogramas Temperaturas Máximas
12	Temperatura Mínima Ar por Sol Marciano
13	Temperatura Mínima Solo por Sol Marciano
14	Histogramas Temperaturas Mínimas
15	Pressão Atmosférica por Sol Marciano
16	Histograma Pressão Atmosférica
17	Nível UV por Sol Marciano
18	Temperatura Máxima do Ar por Nível UV
19	Temperatura Máxima do Solo por Nível UV
20	Matriz de Correlação de Pearson
21	Matriz de Correlação de Pearson

1 Missões Nasa

O que difere o ser humano dos outros animais são atributos como a racionalidade, a curiosidade e a vontade de entender o inexplorado. Essas são características que sempre estiveram presentes na história de tais. Dessa maneira, com o passar dos anos, décadas e milênios, a humanidade foi capaz de entender a natureza, chegando ao ponto de ser possível a criação de formulas e teorias para a compreensão da natureza. Entretanto, ainda há algo que desde o principio intriga-os, o espaço.

Com o avanço armamentista e consequentemente tecnológico, a National Aeronautics and Space Administration (Administração Nacional da Aeronáutica e Espaço), ou como é popularmente conhecida, NASA, foi fundada em 1958 nos Estados Unidos. Contudo, a NASA é uma agência do Governo Federal dos Estados Unidos responsável pela pesquisa e desenvolvimento de tecnologias e programas de exploração espacial. Sendo assim, a NASA tem como missão oficial a fomentação do futuro na pesquisa, descoberta e exploração espacial.

A fim de entender como o espaço funciona, a NASA é uma das principais agências atuante na área de pesquisa para efetuar a exploração desse ambiente desconhecido. Dessa maneira, missões são feitas periodicamente para tentar entender diversas indagações, indagações essas que podem se desenvolver desde como se desenvolve a criação de planetas ou estrelas, até em tentativas de descobrir novos seres vivos habitando tal ambiente.

Consequentemente, por decorrências de missões da agência, diversas descobertas foram sendo concluídas, confirmando também teorias que ainda não haviam sido comprovadas cientificamente. No ano de 2020, a agência foi responsável por uma das descobertas mais intensas em relação à procura sobre seres vivos espaciais, a descoberta da molécula H20 no satélite natural do planeta Terra, a lua.¹.

Sendo assim, projetos de exploração e investigação por meio de satélites e sondas se tornaram rotineiros, como por exemplo a sonda Kepler, as sondas Surveyor e muitas outras. Porém, em 2012 o robô Curiosity, parte da missão Mars Science Laboratory (MSL), pousava no planeta vermelho, em Marte. Essa missão foi dada como uma das mais bem sucedidas da histórias da agências, e também como uma das mais importantes até os dias de hoje.

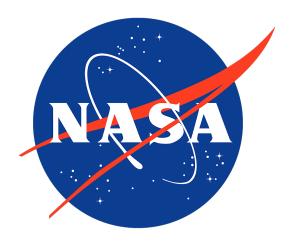


Figura 1: National Aeronautics and Space Administration

¹Água presente na Lua: moon.nasa.gov/news/155/theres-water-on-the-moon

1.1 Marte

Marte, é o quarto planeta do nosso Sistema Solar e o segundo menor planeta, sendo um vizinho próximo ao planeta Terra. Tal planeta é monitorado pela humanidade desde a antiguidade (Onde os primeiros registros aconteceram por parte de astrônomos Egípcios², do qual foi alvo de observações por parte de nomes como Aristóteles, Ptolomeu e Galileu Galilei.

O planeta vermelho, como é muitas vezes descrito, leva esse apelido pois o regolito, material que compõe a maior parte da superfície de um planeta, é composto por óxido de ferro, popularmente conhecido como ferrugem, gerando uma aparência avermelhada para o planeta. Dessa maneira, O óxido de ferro é formado quando o ferro puro é exposto ao oxigênio, entretanto ainda não existem respostas definitivas para explicar como ocorreu a formação de óxido de ferro em Marte.



Figura 2: Marte - 4º Planeta do Sistema Solar

A orbita de Marte se encontra na conhecida Zona Habitável, da qual tal engloba a área entre Vênus e Marte. Essa zona pode ser considerável habitável pois é uma área da qual favorece o aparecimento de água no planeta. Entretanto, Marte carece magnetosfera e possui uma atmosfera extremamente fina, consequentemente, o planeta possui pequena transferência de calor, sofre muito com ventos solares e pouca pressão atmosférica, tornando difícil a retenção da água em forma líquida no planeta. Portanto, Marte pode ser considerado um planeta geologicamente morto.

No entanto, existem evidências de que o planeta tenha sido significativamente mais habitável no passado que nos dias de hoje, mas o fato de que tenha albergado vida permanece incerto. Porém, com o decorrer das missões e envio de sondas e robôs, o estudo mais aprofundado sobre o ambiente do planeta vermelho pode se desenvolver de maneira mais rápida e eficiente.

Contudo, Em julho de 2018, cientistas relataram a descoberta de um lago subglacial em Marte, o primeiro corpo estável de água conhecido no planeta. Ele fica a 1,5 km abaixo da superfície na base da calota polar sul e tem cerca de 20 quilômetros de largura. O lago foi descoberto usando o radar MARSIS a bordo da sonda Mars Express, e os dados foram coletados entre maio de 2012 e dezembro de 2015.³ Dessa maneira, o estudo feito pelos robôs e sondas presentes em Marte ainda trazem esperanças sobre o fato de poder haver vida fora da Terra.

²Astrônomos Egípcios: https://ui.adsabs.harvard.edu/abs/2008POBeo..85...19N

³MARSIS: science.sciencemag.org/content/361/6401/490

1.2 Robô Curiosity

O robô Curiosity é um rover espacial (Ou, um jipe robô) semelhante aos veículos Spirit e Opportunity. O Curiosity foi projetado para explorar a cratera Gale em Marte, como parte da missão Mars Science Laboratory (MSL), operada pela NASA. A sonda espacial foi lançada da Estação da Força Aérea de Cabo Canaveral em 26 de novembro de 2011, aterrissando na região Aeolis Palus, localizada dentro da cratera Gale, em Marte no dia 6 de agosto de 2012.

A história dessa tecnologia se iniciou em abril de 2004, quando a NASA solicitou à comunidade científica propostas de idéias de instrumentos científicos que pudessem ser instalados no Mars Science Laboratory (Mars Science Laboratory (MSL) é a designação de uma sonda espacial da NASA). Oito propostas foram selecionadas em 14 de dezembro daquele ano. Inicialmente, o lançamento estava previsto para 2009, porém a NASA decidiu adiar para 2011 sob a alegação de que faltavam alguns ajustes finais que dariam mais segurança à missão. Havia ainda uma discussão sobre a possibilidade de serem lançados dois ou três veículos idênticos para Marte.

Os objetivos da sonda incluem uma investigação do clima e da geologia marciana. O Curiosity transporta os mais avançados instrumentos científicos já utilizados em Marte, possibilitando a esta missão realizar análises do solo marciano nunca antes registradas. A comunidade internacional foi a responsável pelo fornecimento da maioria dos seus instrumentos, não tendo sido portanto um projeto exclusivo dos Estados Unidos.

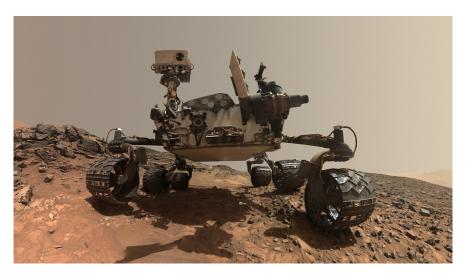


Figura 3: Rover Curiosity - MSL

O Curiosity possui velocidade máxima de 90km/h, massa de 899 quilogramas e altura de de 2,2 metros. Um fato interessante é de que, em dezembro de 2012 a NASA decidiu que a missão do tal robô seria prorrogada indefinitivamente, e então serviria de base para o futuro rover, Mars 2020. Até então, o Curiosity foi capaz de fotografar quase 800 mil fotos, e percorreu quase 30 mil quilômetros e recentemente completou 3000 sols marcianos.

Como explicado anteriormente, o robô possui diversas tecnologias acopladas à ele. Tais tecnologia tem como objetivo tentar coletar dados, investigar terrenos e substâncias e fazer testes, caso necessário. Portanto, o Curiosity, pode ser considerado uma espécie de laboratório espacial em movimento, sendo que, tais dados são enviados ao planeta Terra para que sejam analisados e sirvam de combustíveis para testes, previsões e conclusão de teorias sobre o planeta vermelho, considerado morto geologicamente. Dessa maneira, o robô Curiosity apresenta diversos instrumentos cientisficos para, principalmente, coletar dados sobre o planeta vermelho⁴. Sendo assim, as tais instrumentos são:

⁴Curiosity Instrumentos: pds-geosciences.wustl.edu/missions/msl/index.htm

 APXS: Alpha Particle X-ray Spectrometer, ou em português, Espectrômetro de raios-x de partículas alfa. Esse instrumento tem como objetivo mensurar a abundância de elementos químicos em rochas ou do solo.

- ChemCam: Chemistry and Camera, ou em português, Química e Câmera. Esse instrumento tem como objetivo identificar a composição química e mineral de rochas e do solo por meio de um laser.
- CheMin: Chemistry and Mineralogy, ou em português, Química e Mineralogia. Esse instrumento tem como objetivo identificar e medir a abundância de vários minerais em Marte.
- Dan: Dynamic Albedo of Neutrons, ou em português, Albedo Dinâmico de Nêutrons. Esse instrumento tem como objetivo indicar a quantidade de água ligada ao solo ou rochas marcianas.
- Engineering Cameras: Em português, Engenharia de câmeras, são várias câmeras acopladas ao robô. O que pode ser considerado os olhos do rover.
- MAHLI: Mars Hand Lens Imager, tem como objetivo revelar os minerais e texturas das superficies das rochas por meio de lentes de aumento manual.
- MARDI: The Mars Descent Imager, teve como objetivo gravar um vídeo colorido do terreno abaixo
 do Rover no momento de aterrissagem. O vídeo ajudou os planejadores da missão a selecionar o melhor
 caminho para o Curiosity quando o rover começou a explorar a cratera Gale.
- Mast CamMast Camera, tem como objetivo fazer fotos e vídeos coloridos sobre o terreno marciano.
- PLACES: Esse instrumento tem como objetivo coletar dados de localização de mapas do rover.
- RAD: Radiation Assessment Detector, ou em português, Detector de avaliação de radiação. Esse instrumento tem como objetivo mede o tipo e a quantidade de radiação prejudicial que atinge a superfície marciana do sol e de fontes espaciais.
- **REMS:** Rover Environmental Monitoring Station, ou em português, Estação de monitoramento ambiental rover. Esse instrumento tem como objetivo coletar dados sobre o ambiente marciano.
- SAM: Sample Analysis at Mars, ou em português, Análise de amostra em Marte. Esse instrumento tem como objetivo medir compostos químicos orgânicos e elementos leves que podem ser importantes ingredientes potencialmente associados à vida. Vale ressaltar que esse instrumento é composto por três diferentes instrumentos.
- SPICE: Spacecraft, Planet, Instrument, Pointing C-Matrix, and Event Kernels, ou em português, Nave espacial, Planeta, Instrumento, Apontando C-Matrix e Kernels de Eventos.

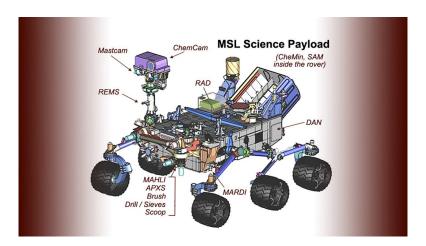


Figura 4: Rover Curiosity - Instrumentos

1.2.1 Estação de Monitoramento Ambiental Rover - REMS

Nesse projeto, os dados dos quais serão utilizados são todos oriundos do instrumento REMS (Estação de Monitoramento Ambiental Rover)⁵. Dessa maneira, esse instrumento será explicado de maneira mais profunda para que não haja dúvidas sobre a capacidade da quantidade e dos tipos de dados que esse aparelho pode coletar.

Como explicado anteriormente, a Estação de Monitoramento Ambiental Rover (REMS) contém todos os instrumentos climáticos necessários para fornecer relatórios diários e sazonais sobre as condições meteorológicas ao redor do rover. Tais dados são importantes para entender dados climáticos e ambientais gerados pelo planeta vermelho.

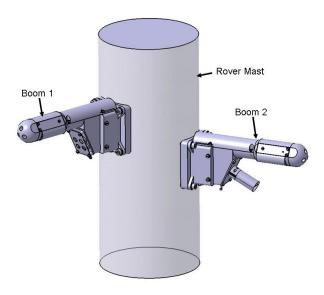


Figura 5: Estação de Monitoramento Ambiental Rover - REMS

Sendo assim, o REMS pode ser considerado uma estação meteorológica, com o objetivo de medir a pressão atmosférica, temperatura, umidade, ventos e níveis de radiação ultravioleta. Esse instrumento foi projetado para sobreviver a uma faixa de temperatura de -130 $^{\circ}$ C a +70 $^{\circ}$ C e minimizar o consumo de energia para operação.

O instrumento REMS foi criado em parceria com o Centro de Astrobiologia (CAB) e o Conselho Superior de Investigações Nacional de Técnica Aeroespacial (CSIC- INTA), fornecido pelo governo Espanhol e então utilizado pelo rover marciano.

O REMS é dividido em dois pequenos cilindros que se estendem do mastro do rover. Como visto na figura 5, a barra 1 (Boom 1) contém diversos sensores infravermelhos que medem a intensidade da radiação infravermelha emitida pelo solo, fornecendo assim uma estimativa da temperatura do solo. Já a barra 2 (Boom 2) contém sensores de rastreamento da umidade atmosférica. Ambas as barras carregam sensores para medir a temperatura do ar.

Um sensor dentro do chassi do rover, exposto à atmosfera através de uma pequena "chaminé", mede as mudanças na pressão causadas por diferentes eventos meteorológicos. Um pequeno filtro protege o sensor contra contaminação por poeira. No convés do rover, há uma série de detectores que são sensíveis a frequências específicas da luz solar. Estes medem a radiação ultravioleta na superfície marciana e a correlacionam com as mudanças nas outras variáveis ambientais.

⁵REMS: mars.nasa.gov/msl/spacecraft/instruments/rems/

2 CRISP-DM

Com o passar dos anos o avanço tecnológico foi eminente, tal ascensão fez com o que o volume dos dados crescesse de maneira astronômica. Sendo assim, armazenar tais dados se tornou uma tarefa vital. Com isso, a mineração de dados entra como principal atuante para extrair informações dos dados armazenados, aplicando algoritmos ou ferramenta em tal ambiente. Entretanto, como em todo processo, a mineração de dados precisa solucionar problemas por meio de diagnósticos, análises e planejamento. Dessa maneira, esse projeto irá utilizar todas as etapas presente na metodologia CRISP-DM referente a cada um dos seis tópicos para a confecção deste trabalho.

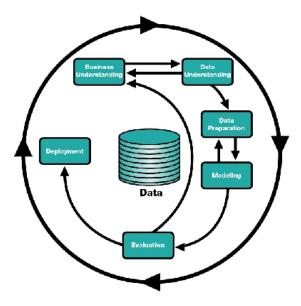


Figura 6: CRISP-DM consortium - 2000

- Business Understanding (Entendimento do Negócio): Esta fase se concentra no entendimento dos objetivos e requisitos do projeto sob uma perspectiva de negócios, convertendo esse conhecimento em uma definição de problema de mineração de dados e em um plano preliminar para atingir os objetivos.
- Data Understanding (Compreensão dos Dados): Esta fase consiste em organizar e documentar todos os dados que se encontram disponíveis.
- Data Preparation (Preparação dos Dados): Nesta fase com os dados já identificados, documentados e analisados, é hora de aplicar a parte técnica de análise.
- Modeling (Modelagem): É nesta fase que são aplicadas de fato as técnicas de Data Mining, com base nos objetivos identificados no primeiro momento.
- Evaluation (Avaliação): Nesta fase já teremos um modelo ou modelos a partir de uma análise perspectiva dos dados. Antes de prosseguir para a implantação final do modelo, realizaremos uma avaliação completa e revisaremos as etapas executadas para criá-lo, garantindo que o modelo atinja adequadamente os objetivos de negócios.
- Deployment (Implementação do Modelo): Aqui teremos a criação do modelo, mas geralmente não é o fim do projeto. Mesmo que o objetivo do modelo seja aumentar o conhecimento dos dados, o conhecimento adquirido precisará ser organizado e apresentado de forma que o cliente possa usá-lo. Isso geralmente envolve a aplicação de modelos "ativos" nos processos de tomada de decisão de uma organização.

3 Entendimento do Negócio

A fim de entender como o ambiente e o clima se desenvolveram em Marte nos mais de 9 anos de exploração concluídos pelo rover Curiosity, dedicou-se perguntas norteadora das quais serão utilizadas para guiar todo o processo de criação desse projeto, bem como guiará as etapas do CRISP-DM. Portanto, as perguntas norteadoras serão:

- De acordo com os dados encontrados pela API do rover, quais características climáticas Marte apresentou nos anos de exploração?
- Dada as variáveis, é possível fazer uma previsão em relação à temperatura média máxima do solo de Marte?

Para a conclusão justa de tais indagações, deve-se levar em consideração as métricas para o sucesso dessa resposta. Os entregáveis para a conclusão da primeira pergunta será o desenvolvimento de uma análise exploratória sobre os dados disponíveis, e então a formulação de uma relatório resumido, do qual tem como objetivo transcrever a exploração feita pelo rover em todos esses anos de exploração, contendo informações sobre o clima, dos quais foram gerados pelos dados presentes na API do Curiosity. Portanto, de maneira lógica, esse relatório deve ser finalizado ao fim da análise exploratória.

Os entregáveis em relação à segunda pergunta concluí-se em um modelo preditivo, por meio da utilização de técnicas de regressão. O modelo em questão, ao final, deve conseguir prever a temperatura máxima do solo em Marte. Tal objetivo foi traçado pois o solo marciano é o ambiente que consegue melhor conter o calor (O que será provado na etapa da exploração dos dados). Portanto, será interessante saber quais variáveis numéricas influenciam na temperatura máxima do solo marciano, e dado alguns valores, prever qual será tal temperatura (De acordo com a Regressão aplicada). As métricas de sucesso serão avaliadas pelas métricas de regressão, Desvio Médio Quadrático (RMSE) e o Erro Médio Absoluto (MAE), uma vez que como será apresentado na etapa de avaliação, o Erro Médio Quadrático (MSE) não seria a melhor métrica para avaliar a regressão aplicada nesse projeto. Portanto, tais métricas de regressão RMSE e MAE deverão estar no intervalo entre 0.3 e 5, isso quer dizer que, a regressão para prever a temperatura máxima do solo pode errar em 0.3 até 5 graus Celsius.

Na etapa de entendimento do negócio, é válido ressaltar as ferramentas das quais serão utilizadas para a confecção e conclusão desse projeto. Dessa maneira, a parte majoritária desse projeto usará programação em linguagem Python em sua versão 3.8, em conjunto com as respectivas bibliotecas:

- json: Será utilizado para coletar os dados em formato JSON na API.
- requests: Será utilizado para acessar os dados na API.
- pandas: Será utilizado para a manipulação dos dados.
- seaborn: Será utilizado para criar interfaces gráficas sobre os dados.
- matplotlib: Será utilizado para criar interfaces gráficas sobre os dados.
- sqlalchemy: Será utilizado para aloca, e posteriormente, acessar os dados no banco PostegreSQL.
- scikit-learn: Será utilizado para a criação do modelo de regressão linear.

Dessa maneira, será feita a utilização do banco de dados PostegreSQL para alocar os dados referentes à API de maneira única, dos quais serão coletados por meio da linguagem Python (Utilizando as bibliotecas citadas). E finalmente, a documentação do projeto será efetuada por meio do software LATEX para uma melhor organização e estruturação do projeto. Destaca-se que o código usado para a criação deste trabalho estará anexado ao fim desse documento, e também haverá o link para o repositório do autor hospedado site GitHub. Dessa forma, após concluída as perguntas norteadoras na etapa o entendimento do negócio, será possível a criação de análises mais focadas e consistentes, levando em consideração um único objetivo final, do qual será capaz de responder as indagações feitas anteriormente por meio de técnicas claras e responsáveis sobre os dados disponíveis para tal.

4 Entendimento dos dados

Antes de entender os dados em si, é necessário documentar como chegou-se a disponibilidade de tais. De maneira inicial, os dados utilizados nesse projeto foram extraídos por meio de uma API em forma de URL. Tal API pode ser encontrada acessando o site MSL ⁶ avaliando a lista de todos os requerimentos que a página está fazendo (Network), por meio da ferramenta de desenvolvedor presente no navegador em questão. Portanto, tais dados foram extraídos da API em questão, que se encontravam em formato JSON.

Acessando a API do qual o site faz o requerimento dos dados, é possível evidenciar que tais dados estão em formato JSON, um formato comum quando se trata de API's. Porém, antes dos dados, percebe-se que um aviso de domínio por parte do Centro de Astrobiologia (CAB) do qual possui a responsabilidade dos dados gerados pelo instrumento REMS, presente no Curiosity. Destaca-se que, o período da coleta dos dados se deu, desde o inicio em 07 de Agosto de 2012 até 07 de Abril de 2021. Sendo assim, houveram 3082 sois desde a chega do rover em solo marciano.

4.1 Dicionário dos dados

O dicionário de dados visa explicar as variáveis presentes no banco de dados abordada neste projeto. Dessa maneira, para facilitar o trabalho de exploração de dados, cria-se um dicionário de dados, do qual tem como objetivo deixar as informações mais claras para o leitor sobre do que determinada variável. Portanto, a base de dados detêm as seguintes variáveis⁷:

- ID: Corresponde ao ID do conjunto dos dados gerados em determinado Sol.
- Terrestrial Date: Data terrestre.
- LS: Longitude Solar. A longitude solar é um ângulo que fornece a posição de Marte em sua órbita.
- Sol: Como o dia em marte possuí mais de 24h, não é possível iguala-lo ao dia terrestre. Vale ressaltar
 que, por conta disso, o ano em marte possui 687 dias. Sendo assim, a nomenclatura Sol equivale à data
 marciana.
- Season: Considerado o mês marciano. Os meses marcianos variam de 46 a 67 sóis (dias marcianos) de duração.
- Min Temp: Temperatura mínima do ar marciano (Em graus Celsius).
- Max Temp: Temperatura máxima do ar marciano (Em graus Celsius).
- Pressure: Pressão atmosférica marciana.
- Pressure String: Grau categórico da pressão.
- Abs Humidity: Umidade do ar marciano.
- Wind Speed: Velocidade do vento em Marte.
- Wind Direction: Direção do vento em Marte.
- Atmo Opacity: Grau categórico de opacidade atmosférica, podendo ser:
 - Dust Devils and Strong Winds: Vendos fortes ocasionados por tempestade de areia.
 - Fog: Névoa.
 - Frost: Geada.
 - Ice and Fog: Neve com névoa.

⁶MSL: mars.nasa.gov/msl/weather/

 $^{^7}$ CAB: $cab.inta - csic.es/rems/rems_weather.xml$

- Snow: Neve.
- Storm: Tempestade
- Sunny and Cloudy: Ensolarado com nuvens
- Sunny: EnsolaradoWindy: Ventoso.
- Sunrise: Nascer do sol em Marte.
- Sunset: Pôr do sol em Marte.
- Local UV Irradiance Index: Indicador da intensidade da radiação ultravioleta do Sol no local onde o rover está presente.
- Min Gts Temp: Temperatura mínima do solo marciano (Em graus Celsius).
- Max Gts Temp: Temperatura máxima do solo marciano (Em graus Celsius).

Após todas as variáveis terem sido informadas sobre sua natureza, é válida a explicação mais aprofundada sobre alguma dessas para que o leitor entenda mais detalhadamente, também servindo como uma exposição de possíveis curiosidades, principalmente ao que diz sobre medidas.

- Sol: Um sol (Marciano) equivale a cerca de 24 horas e 40 minutos. Para o rover Curiosity, sol 0 corresponde ao dia de sua chegada em Marte.
- Temperaturas: Marte está mais longe do Sol do que a Terra, isso faz com que Marte seja mais frio que o nosso planeta. Além disso, a atmosfera marciana, que é extremamente tênue, não retém o calor; portanto, a diferença entre as temperaturas diurnas e noturnas varia mais do que em nosso planeta.
- Pressão: A pressão é uma medida da massa total em uma coluna de ar acima de nós. Como a atmosfera de Marte é extremamente tênue, a pressão na superfície de Marte é cerca de 160 vezes menor do que a pressão na Terra. A pressão média na superfície marciana é de cerca de 700 Pascais (100.000 Pascais na Terra).
- Radiação UV: O índice de irradiância ultravioleta local (UV) é um indicador da intensidade da radiação ultravioleta do Sol no local Curiosity. A radiação ultravioleta é um agente prejudicial para a vida. Na Terra, a camada de ozônio impede que a luz ultravioleta prejudicial alcance a superfície, para o benefício de plantas e animais. No entanto, em Marte, devido à ausência de ozônio na atmosfera, a radiação ultravioleta atinge a superfície marciana.
- Longitude Solar: Um ano marciano dura cerca de dois anos da Terra, que é o tempo que Marte leva para orbitar o sol. Então, a longitude solar é um ângulo que fornece a posição de Marte em sua órbita.
- Nascer e Pôr do Sol: A duração de um dia marciano (Sol) é de cerca de 24 horas e 40 minutos. A duração da luz do dia varia ao longo do ano marciano, assim como na Terra.

Após entendido o caminho até os dados, dicionário dos dados concluído e demais explicações ocasionais definidas, encerra-se a etapa conceitual do entendimento dos dados. Portanto, será dada continuidade em busca da resposta para a pergunta de negócios, levando em consideração que os dados estão conceituados de maneira clara e objetiva para a continuação do projeto.

4.2 Análise Exploratória

Anteriormente foi possível conhecer os conceitos das variáveis presentes na API da qual coletou-se os dados. Portanto, nesse momento, será feita a análise exploratória dos dados, a fim de entendê-los principalmente numericamente. Ou seja, como estão associados e extrair possíveis informações para responder as perguntas de negócio definidas anteriormente. É válido ressaltar que toda a análise exploratória foi efetuada utilizando a biblioteca Pandas e Seaborn na linguagem Python.

4.2.1 Manipulação dos tipos de dados

Inicialmente, como era algo a se esperar, as variáveis foram entendidas como do tipo objeto pelo interpretador. Sendo assim, nesse estágio inicial da análise exploratória, tornou-se necessário efetuar a troca dos tipos de dados das variáveis que não correspondem ao verdadeiro tipo. Portanto, após a mudança de tipagem dos dados, conclui-se o tipo das variáveis da seguinte maneira:

```
RangeIndex: 2937 entries, 0 to 2936
Data columns (total 8 columns):
                  Non-Null Count
     Column
                                    Dtype
                      -----
                  2937 non-null
                                    datetime64[ns]
     DataTerra
     DataMarte
                  2937 non-null
                                    Int64
 2
                   2937 non-null
                                    Int64
     MaxTempAr
 3
     MaxTempSolo
                  2937 non-null
                                    Int64
     MinTempAr
                   2937 non-null
                                    Int64
     MinTempSolo
                  2937 non-null
                                    Int64
                  2937 non-null
                                    Int64
     Pressao
     NivelUV
                  2937 non-null
                                    object
dtypes: Int64(6), datetime64[ns](1), object(1)
```

Figura 7: Tipos das variáveis

Como explicado anteriormente (Na explicação conceitual das variáveis), a variável DataMarte é referente à data do planeta Marte. Sendo assim, faz sentido transformar tal variável para o tipo inteiro, uma vez que, na nomenclatura oficial, "Sol 1"significa dia 1 (Desde o pouso do rover em solo marciano até então). Vale frisar que tal maneira de contar os dias em Marte se desenvolveu assim pois o dia em Marte possui mais de 24 horas, sendo assim não seria possível utilizar a data da maneira terrestre para Marte.

Uma hipótese que poderia ser levantada é a de que, na etapa de manipulação dos dados, resumisse os dados das temperaturas máximas do solo e ar em uma só, e posteriormente resumir as temperaturas mínimas do solo e ar, concatenando apenas duas novas variáveis para temperatura. Entretanto, dado que Marte possui atmosfera tênue, utilizar tal manobra não seria fiel às análises, uma vez que, por possuir uma atmosfera nesse estado, as temperaturas do ar e do solo podem ser diferentes, como explicado anteriormente no dicionario dos dados.

Com os dados manipulados para seus devidos tipos de dados, as análises farão mais sentido e serão mais concisas, uma vez que a base possuía diversos dados do tipo inteiro, dos qual inicialmente foram compreendidos como do tipo objeto. Portanto, após esta breve manipulação, pode-se seguir para análises estatísticas, utilizando métodos de estatística descritiva sobre os dados, gráficos e afins, para que então o arranjo dos dados sirva de resposta às perguntas de negócio.

4.2.2 Estatística Descritiva

Nesse momento, serão efetuadas análises que envolvem métodos estatísticos para a validação. Inicia-se com a análise de medidas de tendência central e de dispersão, do qual tem o objetivo de representar o centro da base de dados e como estes estão dispersos entre si. A medida de tendência central é composta principalmente pela média, mediana, moda e os percentis. Entretanto, é de se levar em consideração que algumas medidas de tendência central sofrem com valores discrepantes em relação aos outros (Outliers), nesse caso por exemplo, a média é afetado por tal. Portanto, a seguir estão as medidas de tendência central da base de dados, referente às variáveis numéricas.

	DataMarte	MaxTempAr	MaxTempSolo	MinTempAr	MinTempSolo	Pressao
count	2937.000000	2937.000000	2937.000000	2937.000000	2937.000000	2937.000000
mean	1552.811713	-12.505958	2.779367	-74.854273	-79.834866	831.365339
std	885.258299	10.415355	9.081808	5.665086	8.946269	56.093450
min	1.000000	-54.000000	-61.000000	-100.000000	-136.000000	707.000000
25%	793.000000	-22.000000	-4.000000	-79.000000	-85.000000	791.000000
50%	1550.000000	-11.000000	4.000000	-74.000000	-79.000000	845.000000
75%	2319.000000	-4.000000	10.000000	-71.000000	-74.000000	875.000000
max	3082.000000	11.000000	24.000000	-52.000000	-8.000000	925.000000

Figura 8: Medidas de tendência central

Destaca-se, como explicado anteriormente no dicionário dos dados, o rover coletou dados de temperatura do ar e do solo. Sendo assim, no ambiente proveniente em Marte, tais temperaturas obviamente possuem valores distintos, pois, como esclarecido, o planeta vermelho possui atmosfera amena. Portanto, os ambientes do ar e do solo não conseguem reter o calor tão bem, fazendo-as variar bastante os dados, do que se comparado à Terra.

Da mesma maneira, como explicado anteriormente, é possível verificar na figura 8 que, dos 3082 sois presenciados pelo rover em solo marciano, foi possível recolher dados de apenas 2937 sois. Sendo assim, em todo o período da coleta dos dados, de 12 de Agosto de 2012 até 07 de Abril de 2021, houveram 145 dias dos quais o rover não retornou dados à API.

4.2.3 Temperaturas Máximas

Em relação à **Temperatura Máxima do Ar** em Marte, percebe-se que houveram 2937 registros coletados em relação à tal. A média da temperatura máxima do ar foi igual à -12°C. Diante dos dados, é possível concluir que, em certo dia marciano, a temperatura máxima do ar mais baixa registrada até então foi igual à -54°C. Entretanto, o dia mais quente em relação à temperatura do ar registrou uma temperatura de 11°C. Da mesma maneira, é possível concluir que, dos 2937 registros em relação à temperatura do ar, 1468 dias (Ou seja, a mediana) obteve temperaturas menores ou iguais à -11°C.

Em relação à **Temperatura Máxima do Solo** em Marte, percebe-se que houveram 2937 registros coletados em relação à tal. A média da temperatura máxima do solo foi igual à 2ºC. Diante dos dados, é possível concluir que, em certo dia marciano, a temperatura máxima do solo mais baixa registrada até então foi igual à -61ºC. Entretanto, o dia mais quente em relação à temperatura do solo registrou uma temperatura de 24ºC. Da mesma maneira, é possível concluir que, dos 2937 registros em relação à temperatura do solo, 1468 (Ou seja, a mediana) obteve temperaturas menores ou iguais à 4ºC.

Então é possível concluir que, as temperaturas máximas do solo sempre são mais altas do que em relação às temperaturas máximas do ar, evidencia essa que propõe coesão em relação à ideia de que Marte possui atmosfera tênue. Portanto, o solo, de acordo com os dados, é um meio de retenção de temperatura melhor em relação ao ar no planeta vermelho.

4.2.4 Temperaturas Máximas - Gráficos

A fim de entender e visualizar a distribuição dos dados e das frequências das temperaturas máximas do ar e solo, utiliza-se o métodos gráficos estatísticos como gráficos de linha e histograma, do qual tem como objetivo tornar a visualização das análises mais esclarecedora em relação aos dados dos quais foram analisado anteriormente para temperaturas máximas no planeta marciano. A seguir, gerou-se gráficos de linhas com as temperaturas máximas do ar e do solo coletados nos dias marcianos (Da qual a data é nomeada como Sol).

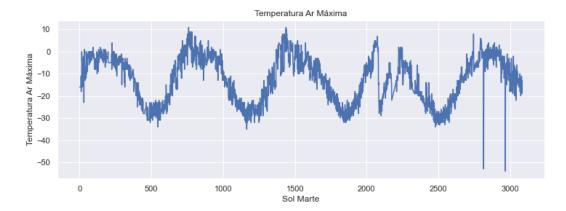


Figura 9: Temperatura Máxima Ar por Sol Marciano

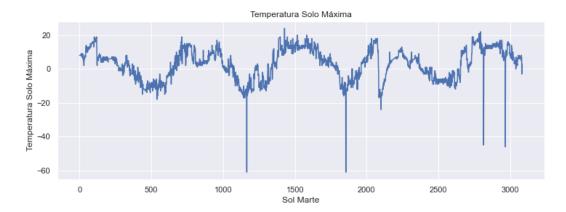


Figura 10: Temperatura Máxima Solo por Sol Marciano

Portanto, percebe-se que as temperaturas máximas do solo possuem alguns outliers, algo extremamente estranho uma vez que houve uma queda brusca em relação ao histórico dos dados (O que talvez pode ser considerado alguma falha na coleta dos dados). Dessa maneira, como tinha-se concluído anteriormente na etapa de análise das estatísticas descritivas, a temperatura do ar realmente possui temperaturas máximas menores em relação às temperaturas máximas do solo, uma vez que o mínimo (Da temperatura máxima do solo) eram na verdade outliers.

Então, conclui-se após analisar os gráficos de linha das temperaturas máximas em Marte, que, temperaturas mais quentes ocorreram com mais frequência de dados coletados do solo. No entanto, dado que o ano em Marte possui 687 dias, percebe-se que há uma certa repetição da distribuição dos dados a cada ano em relação às temperaturas máximas do ar e do solo.

Verificando os histogramas das variáveis de temperatura máxima do ar e do solo, pode-se tornar esclarecedor as temperaturas máximas mais frequentes nos dados coletados pelo rover no planeta marciano, dado o período em questão. Dessa maneira, os histogramas se desenvolveram da seguinte maneira.

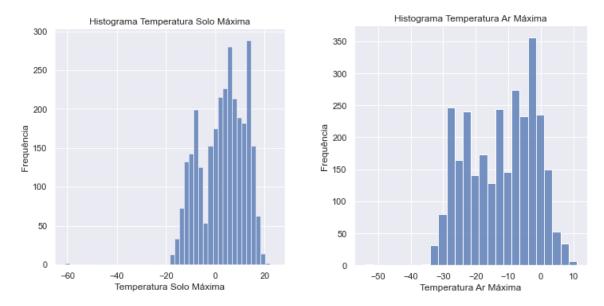


Figura 11: Histogramas Temperaturas Máximas

Então, conclui-se após analisar os histogramas para as variáveis de temperatura máxima do solo e ar, que, em relação à temperaturas máximas do solo, temperaturas mais frequentes estavam no intervalo entre -20°C a 20° C, porém mais frequentes no intervalo de 0° C à 20° C, e percebe-se poucos outliers (Como por exemplo certo dia que a temperatura máxima no solo foi de - 60° C), como evidenciado na figura 9. Já em relação às temperaturas máximas do ar, tal ambiente obteve temperaturas mais frequentes no intervalo entre - 30° C a 10° C, demonstrando que o ar possui temperaturas mais variadas, ou seja, sem uma concentração perceptível, dada a falta de atmosfera no planeta vermelho.

4.2.5 Temperaturas Mínimas

Em relação à **Temperatura Mínima do Ar** em Marte, percebe-se que houveram 2937 registros coletados em relação à tal. A média da temperatura máxima do ar foi igual à -74ºC. Diante dos dados, é possível concluir que, em certo dia marciano, a temperatura máxima do ar mais baixa registrada até então foi igual à -100ºC. Entretanto, o dia com maior temperatura mínima em relação ao ar registrou uma temperatura de -52ºC. Da mesma maneira, é possível concluir que, dos 2937 registros em relação à temperatura do ar, 1468 dias (Ou seja, a mediana) obteve temperaturas menores ou iguais à -71ºC.

Em relação à **Temperatura Mínima do Solo** em Marte, percebe-se que houveram 2937 registros coletados em relação à tal. A média da temperatura máxima do solo foi igual à -79°C. Diante dos dados, é possível concluir que, em certo dia marciano, a temperatura máxima do solo mais baixa registrada até então foi igual à -136°C. Entretanto, o dia com maior temperatura mínima em relação ao solo registrou uma temperatura de -8°C. Da mesma maneira, é possível concluir que, dos 2937 registros em relação à temperatura do solo, 1468 (Ou seja, a mediana) obteve temperaturas menores ou iguais à -74°C.

Então, depreende-se que, como explicado anteriormente, como Marte possui atmosfera rasa, os dias possuem grande amplitude térmica, fazendo muito frio à noite quando o Sol se põe. Dessa maneira, evidencia-se que, em relação às temperaturas mínimas, o solo desenvolve temperaturas menores do que em relação ao ar pela capacidade de retenção de temperatura do qual tal ambiente possui, juntamente com a falta de atmosfera resultando na grande amplitude térmica.

4.2.6 Temperaturas Mínimas - Gráficos

A fim de entender e visualizar a distribuição dos dados e das frequências das temperaturas mínimas do ar e solo, utiliza-se o métodos gráficos estatísticos como gráficos de linha e histograma, do qual tem como objetivo tornar a visualização das análises mais esclarecedora em relação aos dados dos quais foram analisado anteriormente para temperaturas mínimas no planeta marciano. A seguir, gerou-se gráficos de linhas com as temperaturas mínimas do ar e do solo coletados nos dias marcianos (Da qual a data é nomeada como Sol).

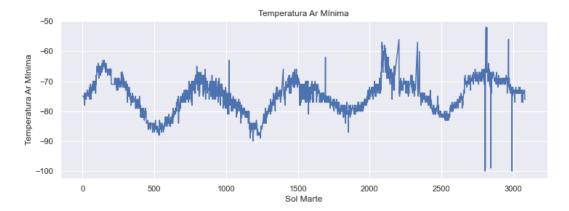


Figura 12: Temperatura Mínima Ar por Sol Marciano

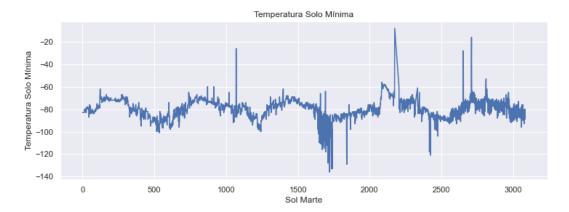


Figura 13: Temperatura Mínima Solo por Sol Marciano

Portanto, percebe-se que as temperaturas mínimas do ar possuem alguns outliers, algo extremamente estranho uma vez que houve uma queda brusca em relação à temperatura mínima (O que talvez pode ser considerado alguma falha na coleta dos dados). Percebe-se também, no gráfico na figura 13, no período do sol 1500 ao sol 200 quedas constantes em relação à temperatura mínima do solo. Dessa maneira, como tinha-se concluído anteriormente na etapa de análise das estatísticas descritivas, a temperatura do ar realmente possui temperaturas mínimas menores em relação às temperaturas mínimas do solo, uma vez que o mínimo (Da temperatura mínima do solo) eram na verdade outliers.

Então, conclui-se após analisar os gráficos de linha das temperaturas mínimas em Marte, que, temperaturas mais frias ocorreram com mais frequência nos dados coletados do solo. No entanto, dado que o ano em Marte possui 687 dias, percebe-se que há uma certa repetição da distribuição dos dados a cada ano em relação às temperaturas mínimas do ar.

Verificando os histogramas das variáveis de temperatura máxima do ar e do solo, pode-se tornar esclarecedor as temperaturas máximas mais frequentes nos dados coletados pelo rover no planeta marciano, dado o período em questão. Dessa maneira, os histogramas se desenvolveram da seguinte maneira.

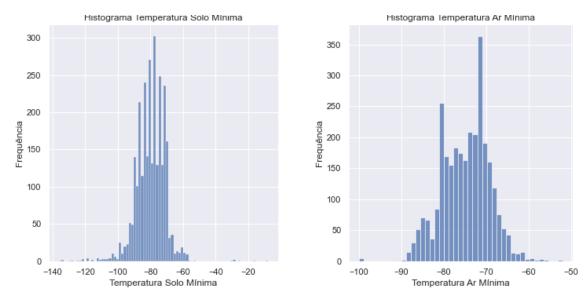


Figura 14: Histogramas Temperaturas Mínimas

Na figura 14 verifica-se os histogramas para as variáveis temperaturas mínimas do ar e solo coletados pelo rover Curiotisty até 07 de Abril. Inicialmente, é possível inferir que a temperatura mínima do solo possuiu temperaturas com frequencias mais variadas do que em relação às temperaturas mínimas do ar. Entretanto, as frequencias da temperatura mínimas do solo variam, principalmente, no intervalo entre - 100° C a - 70° C. Em relação às frequências da temperatura mínima do ar, há variação no intervalo entre - 60° C à 65° C.

Consequentemente, é possível verificar que as variáveis de temperatura mínima possuem muito mais outliers do que as temperaturas máximas coletadas pelo rover em Marte. Isso pode significar que, em Marte, temperaturas mínimas podem alcançar valores extremos, entretanto ainda deve-se levar em consideração os intervalos explicados anteriormente, dos quais são as temperaturas mais frequentes de acordo com a coleta dos dados.

Portanto, em relação à todos os dias em que o rover Curiosity coletou os dados de temperaturas mínimas, o mesmo presenciou mais frequentemente temperaturas do solo entre -100° C a -70° C. Já em relação às temperaturas mínimas do ar, o rover presenciou de maneira mais frequente temperaturas entre -60° C à 65° C.

4.2.7 Temperaturas - Conclusão

Então, visualizando novamente as figuras 9, 10, 13, 12, percebe-se, de maneira majoritária (Porém podendo haver alguns históricos de dados incondizentes ao respectivo ciclo), ciclos em relação às temperaturas, sejam máximas ou mínimas e nos ambientes de solo ou ar. Interessante ressaltar que, tais ciclos são se repetem à cada, aproximadamente, 680 dias, ou seja, o que configura um ano em Marte.

É importante ressaltar a detecção de dados dos quais não são condizentes aos respectivos ciclos captados a cada ano. Dessa maneira pode-se levantar algumas possibilidades, a primeira em relação à falha na coleta dos dados em relação à API, configurando uma confusão em relação ao histórico dos dados. A segunda possibilidade pode ser referente às viagens feitas pelo rover no planeta marciano, da qual o Curiosity pode ter chegado a algum determinado local do qual captou-se temperaturas distintas ao usual histórico dos dados

coletados anteriormente.

Portanto, após concluir o entendimento e visualização dos gráficos de temperatura, pode-se concluir inferencialmente que as temperaturas do solo e do ar realmente são diferentes entre si, cabendo às temperaturas referentes ao solo maior retenção da mesma, seja temperaturas com caráter mínimo ou temperaturas de caráter máximo. E finalmente, tornou-se possível a constatação dos ciclos das temperaturas a cada ano em Marte, bem como possíveis falhas na coleta dos dados referente aos outliers.

4.2.8 Pressão

A pressão atmosférica em Marte é um fator climático muito relevante. De maneira simples, a pressão atmosférica é o peso que o ar exerce sobre a superfície terrestre. Sua manifestação está diretamente relacionada à força da gravidade e à influência que essa realiza sobre as moléculas gasosas que compõem a atmosfera. No planeta Terra, a pressão atmosférica muitas vezes serve como norteadora para determinado acontecimento climático. Sendo assim, a existência da pressão atmosférica, e a variação de seus valores entre as diferentes áreas da superfície terrestre, são características que influenciam diretamente a dinâmica climática. Basicamente, ela interfere em algumas condições meteorológicas básicas, como os ventos, as temperaturas e a precipitação.

Entretanto, como foi enfatizado nesse projeto, o planeta marciano possui atmosfera extremamente tênue. Portanto, a pressão na superficie de Marte é cerca de 160 vezes menor em comparação à pressão na Terra. A pressão media na superficie marciana (Coletado por outros aparelhos), de acordo com o CAB, é de cerca de 700 Pascais, diferente da média encontrada nesse projeto pois o rover Curiosity encontra-se majoritariamente na cratera de Gale.

Dessa forma, em relação aos dados coletados referentes à pressão atmosférica marciana, dos quais foram coletados pelo rover majoritariamente na cratera de Galera, pode-se concluir que houveram 2937 registros. A média da pressão atmosférica foi igual à 831 pascais. Diante dos dados, é possível concluir que, em certo dia marciano, a pressão máxima na cratera Galera foi de 925 pascais, já a mínima foi equivalente à 707 pascais. Pode-se concluir também que 1468 dias marcianos obtiveram pressão atmosférica igual ou menor à 845 pascais, ou seja, a mediana da pressão.

Consequentemente, explorando os dados coletados da API do rover Curiosity, os dados das pressões diárias (Em sol marciano) se desenvolveram da seguinte maneira no período aplicado.

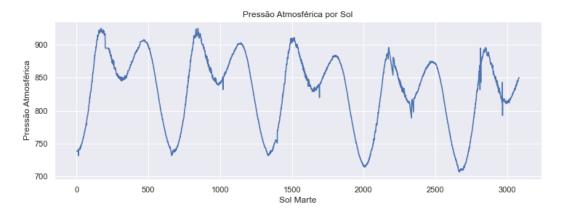


Figura 15: Pressão Atmosférica por Sol Marciano

Dessa maneira, na figura 15 percebe-se vales e picos em determinados períodos com determinada frequência em Marte, ou seja, o que configura-se como ciclos. Consequentemente, tal acontecimento pode identificar

algum tipo de estação entre tais ciclos no planeta marciano, do qual pode-se interpretar que, a cada (aproximadamente) 680 sois marcianos, um ano em marciano, a pressão atmosférica volta a repetir valores de 680 sois atrás.

Outro fenômeno interessante de ser avaliado, e que pode ser visualizado na figura 15, é de que, sempre que um novo ciclo (A cada ano marciano), os picos das pressões tenderam a ser inferiores aos picos dos ciclos anteriores. Da mesma maneira, os vales tenderam da mesma maneira, ou seja, a cada ano os vales alcançaram valores inferiores se comparado ao vale do ciclo anterior.

Verificando os histogramas das variáveis de temperatura máxima do ar e do solo, pode-se tornar esclarecedor as temperaturas máximas mais frequentes nos dados coletados pelo rover no planeta marciano, dado o período em questão. Dessa maneira, os histogramas se desenvolveram da seguinte maneira.

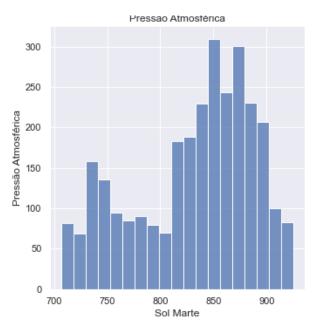


Figura 16: Histograma Pressão Atmosférica

Dessa forma, de acordo com a figura 16, percebe-se que a pressão atmosférica nos 2937 registros feitos pelo rover se concentraram no intervalo de 810 até 890 pascais, o que é condizente à ideia do curiosity estar explorando uma cratera, onde haverá mais pressão por ser um local mais profundo. Entretanto, pode-se inferir que a pressão mais frequente foi ade 850 pascais, da qual acumulou um frequência de mais de 300 sols marciano. Entretanto, percebe-se que a frequência de dias com pressão atmosférica entre 700 a 800 pascais foram as mais baixas.

Portanto, pode-se concluir que a pressão atmosférica majoritária em Marte, mais especificamente na cratera de Gale, se desenvolve no intervalo de 810 a 890 pascais. Entretanto, como explicado pelo Centro Astrobiologico (CAB), a pressão média geral de Marte varia em torno de 700 pascais. Dessa forma concluí-se o efeito da falta de atmosfera preenchida por gases no planeta vermelho, tornando-a até 160 vezes menor do que se comparado ao planeta Terra.

4.2.9 Nível UV

O índice ultravioleta (UV) mede o nível de radiação solar na superfície de determinado planeta. Quanto mais alto, maior o risco de danos à pele humana e de aparecimento de doenças como câncer. Portanto, o índice UV (índice ultravioleta) é um padrão internacional para a medição da intensidade de raios ultravioleta (UV) agindo sobre um determinado lugar levando-se em conta o tempo que incide.

Sendo assim, o nível de UV é um indicador da intensidade da radiação ultravioleta do Sol no local em que o Curiosity está explorando. A radiação ultravioleta é um agente prejudicial para a vida. Como explicado anteriormente, na Terra, a camada de ozônio impede que a luz ultravioleta prejudicial alcance a superfície, para o benefício de plantas e animais. No entanto, em Marte, devido à ausência de ozônio na atmosfera, a radiação ultravioleta atinge a superfície marciana.

Portanto, explorando os dados coletados da API do rover Curiosity, os dados referentes ao nível de radiação ultravioleta diário (Em sol marciano) se desenvolveram da seguinte maneira no período aplicado.

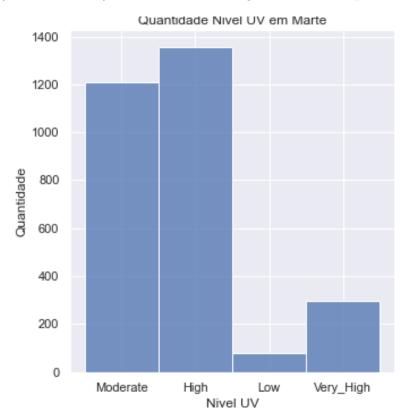


Figura 17: Nível UV por Sol Marciano

Os dados referentes ao nível da ação de raios ultravioletas no ambiente em que o Curiosity esta inserido, foram catalogados pela CAB em quatro classes: Muito alto, alto, moderado e baixo. Dessa maneira, visualizando a figura 17 percebe-se que, no período de coleta dos dados por parte do rover, houveram 1210 dias em que a radiação ultravioleta foi interpretada pelo rover como moderada, houveram 1354 dias em que a radiação ultravioleta foi interpretada como alta, 79 dias marcianos com radiação incidente sobre o rover interpretada como nível de radiação ultravioleta baixo, e, finalmente, 294 dias em que o rover Curiosity interpretou o nível de radiação ultravioleta como muito alto. Portanto, pode-se concluir que, nos 2937 dias de coleta dos dados, os níveis de radiação ultravioleta em Marte foram os níveis moderados e altos, situação condizente à de que marte não possui ozônio em sua atmosfera para proteger-se de tais raios.

A fim de entender a influência do nível de radiação ultravioleta nas temperaturas máximas, dedicou-se a criação de gráficos para tornar a análise mais visível ao leitor. À vista disso, gerou-se os seguintes gráficos.

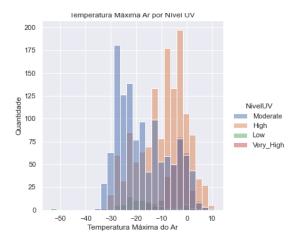


Figura 18: Temperatura Máxima do Ar por Nível UV

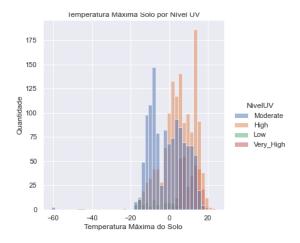


Figura 19: Temperatura Máxima do Solo por Nível UV

Portanto, de acordo com as figuras 18 e 19, é possível perceber que, tanto para o ambiente do solo quanto do ar, quando a temperatura máxima foi maior que a mediana, dias que foram interpretados como radiação ultravioleta alta foram mais frequentes. Da mesma maneira, quando a temperatura máxima foi menor que a mediana, o nível de radiação ultravioleta, dias que foram interpretados como radiação ultravioleta moderada foram mais frequentes. Entretanto, isso quer dizer apenas que foi o mais frequente, sendo assim, é de se levar em consideração que, quando houve temperaturas máximas altas também foram captadas radiações de níveis moderada, baixa ou muito alto.

Consequentemente, pode-se ser levado em consideração que, talvez, o nível de radiação ultravioleta possa influenciar as temperaturas máximas dos ambientes do solo e ar. Para verificar essa possível correlação entre as variáveis, posteriormente, será aplicada a matriz de correlação de Pearson, para verificar a veracidade de tal fenômeno. Entretanto, possivelmente a variável nível UV deverá ser convertida para tipo numérico, uma vez que a correlação de Pearson é calculado apenas para variáveis quantitativas, e não qualitativas, como é o caso atual de tal variável.

4.2.10 Correlação

Após a etapa da análise exploratória de cada variável ser concluída, é valida explorar a relação de tais variáveis entre si no conjunto de dados proposto pela API do rover Curiosity. Dessa maneira, será avaliada a correlação das variáveis para entender a influência das mesmas.

A covariância, ou correlação, da qual será usada nesse projeto será a correlação de Pearson, mais especificamente a matriz de correlação de Pearson. De maneira simples, a covariância de Pearson mede a força do relacionamento linear entre duas variáveis quantitativas. Interpretando a tal matriz de correlação infere-se da seguinte maneira tais intervalos: Um intervalo de -1 à 1, quando igual à -1 a correlação é linearmente negativa, quando igual à 1 a correlação é linearmente positiva e se igual à 0, a correlação é nula.

À vista disso, a aplicação do artificio estatístico de correlação em tal projeto se torna uma abordagem interessante, visto que existem diversas variáveis quantitativas na base de dados. Portanto, após aplicar tal abordagem, gerou-se a seguinte matriz de correlação de Pearson.



Figura 20: Matriz de Correlação de Pearson

Com a matriz de correlação representada na figura 20, entende-se que as temperaturas máximas do ar e do solo possuem correlação forte igual à 0.81, ou seja, em um gráfico de dispersão com dados dessas duas variáveis, haveria um tendência linear positiva. Entretanto, é interessante analisar que tais temperaturas máximas possuem correlação linearmente moderada positiva com as temperaturas mínimas do solo e do ar, fenômeno que também ocorre quanto avaliada a correlação das temperaturas mínimas com as temperaturas máximas.

Ao analisar a variável referente à pressão atmosférica, percebe-se que a mesma aparentemente possui correlação nula em relação às outras presentes no banco de dados. Sendo assim, infere-se que a pressão não interfere diretamente, seja positivamente ou negativamente, em relação às variáveis correspondentes às temperaturas, tanto as mínimas quanto às máximas do solo e do ar.

Dessa maneira, ao levar em consideração a segunda pergunta de negócio feita na etapa de entendimento de negócio, já é possível começar a criar caminhos até o modelo de regressão linear. Como solicitado a previsão da temperatura máxima do solo marciano, deve-se levar em consideração às correlações das variáveis temperatura máxima do ar, temperatura mínima do ar e temperatura mínima do solo, uma vez que essas, como avaliado anteriormente, podem influenciar linearmente a temperatura máxima do solo.

4.3 Relatório Climático Marte

Após concluir a análise exploratória, dedicou-se a criação final desse relatório a fim de responder a primeira pergunta norteadora. Dessa maneira, esse relatório servirá como resumo e conclusão da análise exploratória feita, trazendo as informações gerais do possível clima encontrado em Marte pelo rover Curiosity. Então, a seguir estão as informações que compõe o relatório climático de Marte de acordo com os dados da API com histórico coletado pelo rover Curiosity no período de 07 de Agosto de 2012 a 07 de Abril de 2021.

Como explicado em momentos anteriores, é válido ressaltar que o planeta Marte possui uma atmosfera bastante rasa, ou seja, uma camada bem tênue da qual contêm os gases ali presentes, assim afetando diretamente o clima do planeta. Foi realizado, há alguns anos, estudos dos quais sugerem que em algum momento do passado, Marte poderia ter tido características químicas e climáticas parecidas com a do planeta Terra. Dessa maneira, tentar entender o clima presente no planeta marciano faz-se justo para entender a história do sistema solar do qual os seres humanos se encontram.

Então, levando em consideração todos os dados coletados até então pelo rover Curiosity em sua jornada no planeta vermelho, entende-se que o clima seria majoritariamente frio. Como visto nesse projeto, as temperaturas do solo e do ar são diferentes devido à falta de atmosfera no planeta. Sendo assim, por conta disso, como citado pela CAB, a falta de atmosfera em relação à temperatura marciana pode se desenvolver como imaginar que estar presente no equador marciano ao meio-dia, então você sentiria o verão em seus pés, mas o inverno em sua cabeça. Portanto, tais temperaturas seja mínimas ou máximas eram diferentes, entretanto, majoritariamente, pode-se considerar as temperaturas frias para um ser humano.

Em relação à pressão atmosférica, Marte possui uma pressão atmosférica em média 160 vezes menor do que em relação ao planeta Terra com uma média de 700 Pascais. Entretanto, como o rover Curiosity está localizado na cratera de Galera, a pressão atmosférica captada pelo dispositivo REM é maior, em torno de 800 pascais. Dessa maneira, a pressão atmosférica em Marte é menor do que em relação à do planeta Terra devido ao motivo da atmosfera marciana ser bastante tênue.

Ao que diz respeito ao histórico dos dados referentes ao nível de radiação ultravioleta, como explicado anteriormente, o rover Curiosity, por meio do dispositivo REM interpreta o nível da radiação ultravioleta em 4 categórias: Low, Moderate, High e Very High. Dessa maneira, como analisado, radiações de categorias moderada e alta foram as mais frequentes nos dias em que o rover coletou tais dados. Consequentemente, a falta de uma atmosfera com ozônio no planeta vermelho, faz com que a radiação ultravioleta consiga atingir a superfície marciana, diferente do planeta Terra do qual possui uma atmosfera com ozônio, do qual repele a maioria dos respectivos raios ultravioletas.

A atmosfera possui um papel muito importante em relação ao regulador térmico de um planeta. Sendo assim, a atmosfera também tem o papel de conter o calor irradiado pelo planeta. Da mesma maneira, a atmosfera contem gases dos quais são denominados gases de efeito estufa, que garantem que parte do calor que chega ao planeta fique retido no planeta em questão.

Portanto, Marte possui a falta de uma atmosfera densa, ou seja, a existência de uma carência de gases de efeito estufa natural. Por conta disso, o clima do planeta vermelho é afetado diretamente em características como temperatura, pressão e o nível de radiação recebido na superfície marciana. Dessa forma a retenção de calor torna-se pfia, tornando Marte um planeta majoritariamente frio para o ser humano.

5 Preparação dos Dados

A etapa de preparação dos dados consiste em preparar os dados para a aplicação da modelagem no futuro. Sendo assim, nessa etapa serão aplicados, caso necessário, a seleção, limpeza, construção e integração dos dados. Entretanto, visando o escopo do projeto, será aplicada apenas a seleção e limpeza dos dados.

Como explicado anteriormente em 4.2.1, foi-se necessário preparar os dados para a análise exploratória, uma vez que todos esses estavam com o tipo diferente do qual o recomendado para análises estatísticas. Então, o tipo dos dados se desenvolveu da seguinte maneira.

- DataTerra: Após a conversão do tipo da variável, o tipo tornou-se date time.
- DataMarte: Após a conversão do tipo da variável, o tipo tornou-se inteiro.
- MaxTempAr: Após a conversão do tipo da variável, o tipo tornou-se inteiro.
- MaxTempSolo: Após a conversão do tipo da variável, o tipo tornou-se inteiro.
- MinTempAr: Após a conversão do tipo da variável, o tipo tornou-se inteiro.
- MinTempSolo: Após a conversão do tipo da variável, o tipo tornou-se inteiro.
- Pressao: Após a conversão do tipo da variável, o tipo tornou-se inteiro.
- NivelUV: Até o momento, essa variável não necessitou a conversão do tipo.

Da mesma forma, em 4.2.9 foi citado a necessidade de transformar a variável Nivel UV em uma variável quantitativa, uma vez que, aparentemente em 4.2.9, existia correlação do nível de radiação ultravioleta com as temperaturas máximas em ambos ambientes, tanto o solo quanto ao ar. Portanto, resolveu-se aplicar tal recomendação, e então a variável Nível UV pode ser classificada numericamente da seguinte forma:

- Low: Agora é representado pelo número 1.
- Moderate: Agora é representado pelo número 2.
- High: Agora é representado pelo número 3.
- Very_high: Agora é representado pelo número 4.

Como explicado anteriormente na etapa de entendimento do negócio, os dados após tratados foram alocados em um banco de dados. O banco de dados utilizado para a reserva dos dados coletados via API e tratados via Python será o banco de dados PostegreSQL. A opção por esse banco se deu por o mesmo ser referência no mercado em relação à banco de dados, e também pelo fato de ser aberto ao público sua utilização.

Portanto, aplicando a transformação dessa variável do tipo qualitativo para quantitativo, será possível analisar novamente a correlação de Pearson, por meio da matriz de correlação, e então, de maneira mais clara, verificar a hipótese feita anteriormente em 4.2.9, de que existe correlação das temperaturas máximas com o nível de radiação ultravioleta captado pelo rover no planeta vermelho.

Então, após demonstrar as conversões concluídas dos tipos das variáveis aos respectivos tipos solicitados, pode-se concluir a etapa de preparação dos dados, configurando a finalização de uma das etapas mais impactantes em um projeto de mineração de dados do qual usa como metodologia o CRISP-DM. Caso essa etapa não seja concluída com o devido cuidado, o modelo de regressão pode não ser aplicável pelo motivo da tipagem das determinadas da variável estarem diferentes dos quais o modelo aceita.

5.1 Seleção dos Dados

Parte da etapa de seleção dos dados identificar e selecionar os dados que podem alimentar o modelo de regressão linear da qual será construído posteriormente na etapa de modelagem. Dessa maneira, é necessário aplicar técnicas estatísticas para que faça sentido a seleção de tais dados, e então o modelo consiga atender todas as devidas exigências feitas anteriormente na etapa de entendimento do negócio e assim ser validado para a produção.

Como citado em 4.2.10, a técnica estatística da correlação de Pearson, e posteriormente da geração da matriz de correlação, se torna competente ao utilizar para a seleção dos dados. A utilização da correlação para avaliar quais dados serão selecionados e que possuem coesão, uma vez que, serão avaliadas as variáveis independentes que mais influenciam e impactam na variável alvo.



Figura 21: Matriz de Correlação de Pearson

Em modelos de regressão múltipla é necessário determinar um subconjunto de variáveis independentes que melhor explique a variável resposta, isto é, dentre todas as variáveis explicativas disponíveis, devemos encontrar um subconjunto de variáveis importantes para o modelo. Portanto, pode-se concluir que a variável Nivel UV afeta moderadamente temperaturas máximas, seja do solo ou do ar. Dessa maneira, como pode-se perceber na figura 21, após a transformação da variável Nível UV para uma variável quantitativa, as variáveis que mais impactam à temperatura máxima do solo são:

- Temperatura Máxima do Ar
- Temperatura Mínima do Ar
- Temperatura Mínima do Solo
- Nível UV

Portanto, a seleção dos dados encontra-se concluída, uma vez que foram encontradas as variáveis explicativas das quais mais fazem influência em relação à variável alvo, ou seja a temperatura máxima do solo. Sendo assim, o modelo de regressão linear multivariado, do qual será criado posteriormente, será guiado pelas variáveis independentes citadas anteriormente.

6 Modelagem

A etapa de modelagem dos dados tem como entregue a escolha e a construção do algoritmo visando concluir a pergunta norteadora discutida inicialmente na etapa de entendimento do negócio.

Portanto, nesse projeto será utilizado o modelo de regressão linear múltipla, pois o objetivo do projeto é prever um valor para expectativa de vida usando variáveis que possam impactar positivamente. A aplicação da regressão Múltipla será feita por meio do software Python utilizando principalmente a biblioteca scikitlearn.

6.1 Regressão Linear Múltipla

A regressão múltipla pode ser considerada como uma coleção de técnicas estatísticas para construir modelos que descrevem de maneira razoável relações entre várias variáveis explicativas de um determinado processo. Ou seja, de maneira simples, o modelo de regressão faz a atribuição de um valor contínuo a um elemento. Sendo assim, o modelo estatístico para a regressão múltipla pode ser representado, **generalizadamente**, pela seguinte formula:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_n x_n + \varepsilon$$

Após feita a introdução da formula matemática da qual será utilizada pelo modelo de previsão, torna-se justa a explicação das variáveis presente em tal, tornando assim o modelo mais claro.

- x: Valores das variáveis explicativas.
- β : Os parâmetros ou coeficientes de regressão
- \bullet ε : Erro aleatório independente

6.2 Modelo Scikit-learn

A biblioteca Scikit-learn é uma das principais bibliotecas na linguagem python para machine learning. Nela, é possível encontrar ferramentas simples e extremamente eficientes para análises preditivas, como regressões por exemplo.

Dessa maneira, será necessário trabalhar com as variáveis explicativas que são as escolhidas para o modelo: Temperatura Máxima do Ar, Temperatura Mínima do Ar, Temperatura Mínima do Solo e Nível UV, para prever um valor referente à Temperatura Máxima do Solo em Marte. Sendo assim, os dados necessitam ser separados em treino e teste, para que, posteriormente, seja avaliado e validado o modelo de regressão aplicado.

Portanto, a base de dados, será separa em 70% treino e 30% para os posteriores efetuar testes de validação da regressão (Erro médio quadrático, Desvio Médio Quadrático e Erro médio Absoluto). Com o modelo definitivamente separado em treino e teste e finalizada a etapa de treinamento, é possível seguir para a próxima fase de avaliação e validação da regressão linear múltipla desenvolvida.

Importante ressaltar que, o código utilizado para a criação da regressão linear múltipla estará ao fim desse documento, bem como o link para o repositório do desenvolvimento desse projeto no GitHub do autor. Dessa maneira, basta verificar ao final ou visitar o link do qual será disponibilizado ao fim da etapa de implementação.

7 Avaliação

A fase de avaliação serve como a perícia do objetivo alcançado, avaliando se o modelo criado possui as características requisitadas na fase de entendimento do negócio. Sendo assim, como designado anteriormente, o modelo de previsão da expectativa de vida utilizando regressão linear múltipla deve possuir valores entre 0.3 e 5 para as métricas de MSE, RMSE e MAE.

7.1 Erro Médio Quadrático - MSE

O erro quadrático médio é definido como sendo a média da diferença entre o valor do estimador e do parâmetro ao quadrado. Desa maneira, o MSE, como é conhecido popularmente, é extremamente afetado caso haja valores discrepantes em relação à media, os famosos outliers.

7.2 Desvio Médio Quadrático - RMSE

O RMSE representa a raiz quadrada do segundo momento amostral, ou seja, o desvio padrão, das diferenças entre os valores previstos e os valores observados ou a média quadrática dessas diferenças. De forma simples, o RMSE é a raiz quadrada do MSE.

7.3 Erro Médio Absoluto - MAE

Em estatísticas, o erro médio absoluto, ou MAE como é conhecido popularmente, é uma medida de erros entre observações pareadas que expressam o mesmo fenômeno. Dessa maneira, o MAE, não é afetado diretamente com valores discrepantes em relação à media.

7.4 Validação do Modelo

Dessa maneira, após aplicar a regressão linear múltipla no conjunto de dados, levando em consideração as variáveis independentes e a variável alvo, como explicação em 6, encontrou-se as seguinte métricas referentes ao MSE, RMSE e MAE:

- Erro Médio Quadrático (MSE): Aproximadamente 24 de score.
- Raiz do Erro Médio Quadrático (RMSE): Aproximadamente 4 de score.
- Erro Médio Absoluto (MAE): Aproximadamente 3 de score.

Dessa maneira, como é possível declarar, apenas as métricas RMSE e MAE atingiram o objetivo proposto alcançar o score entre 0.3 a 5. Então, basta entender o motivo do qual o MSE foi tão superior se comparado àS métricas MAE e RSME. Como explicado anteriormente, o Erro Médio Quadrático sofre bastante quando há valores discrepantes em relação à media, e, como informado na fase de análise exploratória, tais variáveis explicativas possuíam valores discrepantes em determinados momentos em relação à media. Dessa forma, tal acontecimento pode ter afetado diretamente no score MSE.

Portanto, após avaliar a utilização da métrica de MSE, constatou-se que não seria a melhor métrica a ser utilizada para validação da regressão linear múltipla criado, uma vez que tal métrica é afetada pelos valores discrepantes. Porém, ao utilizarmos o RMSE, do qual é o Desvio Médio Quadrático, então entende-se que valores discrepantes não serão camuflados, uma vez que será retornado a raiz quadrada dos dados, pois o desvio padrão calcula o "erro" se quiséssemos substituir um dos valores coletados pelo valor da média.

Dessa forma, foi levado em consideração apenas as métricas RMSE e MAE, pois são as mais recomendadas para a validação da regressão linear múltipla criada. Então, as métricas RMSE e MAE estão no intervalo solicitado anteriormente, ou seja, estão entre 0.3 e 5. Ou seja, ao prever a temperatura máxima do solo, pode ocorrer no máximo até 4 graus Celsius de erro. Sendo assim, o modelo de regressão criado pode ser considerado como validado, uma vez também que testes foram efetuados, comprovando a proximidade dos scores com os resultados requeridos.

8 Implementação

A fase de implementação é a última no ciclo da metodologia de projeto de mineração de dados do CRISP-DM. Essa fase tem como objetivo iniciar e finalizar a produção do modelo e sua implementação.

A implementação do modelo criado nesse projeto será efetuada por meio da biblioteca Streamlit programada em Python. Com o uso do Streamlit será possível criar um ambiente interativo com o usuário, para que o mesmo forneça os valores para as variáveis preditoras e o modelo retorne um valor contínuo referente à variável alvo, no caso a temperatura máxima do solo em Marte.

8.1 Streamlit

Streamlit é uma biblioteca Python de código aberto que facilita a criação de aplicações web personalizadas para diversos campos, como por exemplo em aprendizado de máquina e ciência de dados. Sendo assim, esse projeto utilizará tal biblioteca para fazer a implementação das conclusões das perguntas norteadoras feitas anteriormente na etapa de entendimento de negócio.

Então, a implementação web será aplicada em três etapas, ou seja, haverá três paginas das quais poderão ser acessadas pelo menu do qual será criado. Na primeira página haverá um breve resumo do projeto e seus escopos, bem como os links contendo o código utilizado e essa documentação da qual está sendo efetuada. Já a segunda página conterá o relatório climático de Marte, finalizado na etapa de análise exploratória, do qual conseguirá responder a primeira pergunta formulada na etapa de entendimento do negócio. Por fim, a terceira página irá conter o modelo de regressão linear múltipla, mostrando um breve resumo ao usuário de como funciona tal aplicação e também opções de interação do usuário com o modelo criado, fazendo assim o usuário passar dados que alimentarão o modelo e devolverá o resultado previsto para a temperatura máxima do solo marciano de acordo com os dados disponibilizados pelo usuário na interação.

A implementação do modelo pode ser acessada clicando aqui.

9 Conclusão

Como explicado anteriormente, o código utilizado para a criação desse projeto estará disponível no fim dessa documentação, juntamente como estará presente no GitHub do autor, do qual pode ser acessado **clicando aqui**. Caso ache necessário, o autor está sempre disponível à sugestões para o aperfeiçoamento desse projeto.

Vale ressaltar que, como explicado anteriormente, a inserção e o acesso aos dados direto do banco de dados requer dados sigilosos do autor. Sendo assim, foi-se necessário transformar os dados para um arquivo em formato excel para que, posteriormente, quando o projeto estiver no repositório do GitHub, o usuário consiga acessar os mesmos dados utilizados sem a necessidade de acessar o banco de dados do autor. Portanto, os arquivos utilizados para hospedar os resultados no Streamlit estão lendo o arquivo excel gerado com os dados referentes ao banco de dados.

Portanto, a última etapa da metodologia CRISP-DM está concluída, dispondo então de todas as outras etapas anteriores validadas e finalizadas. Sendo assim, todas as perguntas norteadoras foram respondidas e implementadas em um modelo de produção dando a possibilidade do resultado estar mais próximo ao usuário final. Então, pode-se concluir que as indagações e projeções solicitadas conseguiram atender todos os resultados esperados, sendo validadas por métricas, quando necessário.

10 Referências

National Aeronautics and Space Administration, There's Water on the Moon?. Disponível em: moon.nasa.gov/news/155/theres-water-on-the-moon.

Novakovic, B., Senenmut: An Ancient Egyptian Astronomer. Disponível em: https://ui.adsabs.harvard.edu/abs/2008P0Beo..85...19N/abstract.

R. Orosei, S. E. Lauro, E. Pettinelli, E. Pettinelli, A. Cicchetti, M. Coradini and B. Cosciotti, Radar evidence of subglacial liquid water on Mars. Disponível em: https://science.sciencemag.org/content/361/6401/490.

National Aeronautics and Space Administration, MARS Exploration Program. Disponível em: https://mars.nasa.gov/.

National Aeronautics and Space Administration, MARS Curiosity Rover. Disponível em: https://mars.nasa.gov/msl/home/.

National Aeronautics and Space Administration, MARS Curiosity Rover Weather. Disponível em: https://mars.nasa.gov/msl/weather/.

Javier Gomez-Elvira, Nationak Aeronautics and Space Administration. Disponível em: https://mars.nasa.gov/msl/spacecraft/instruments/rems/.

Centro de Astrobiología (CAB), Rover Environmental Monitoring Station Mars Science Laboratory. Disponível em: http://cab.inta-csic.es/rems/en#previous-sol.

National Aeronautics and Space Administration, Mars Science Laboratory/Curiosity. Disponível em: https://mars.nasa.gov/msl/news/pdfs/MSL_Fact_Sheet.pdf.

11 Código utilizado

Nessa parte da documentação estará o código utilizado para a criação do projeto. Entretanto, informações sensíveis como por exemplo, o acesso ao banco de dados do autor, não estará disponível.

```
# Data from Mars Curiosity - 2012 \tilde{\ } 2021
 #Para mais informações acesse o repositório do projeto em meu
 #GitHub:[victoresende19](github.com/victoresende19)
import json
                               #Capturar dados Json
import requests
                               #Fazer requerimento na API
import pandas as pd
                               #Tratamento e Modelagem dos dados
                               #Criação de Gráficos
import seaborn as sns
import sqlalchemy
                                 #Acesso ao BD
import matplotlib.pyplot as plt
url = "https://mars.nasa.gov/rss/api/?feed=weather&category=msl&feedtype=json"
data = requests.get(url).json()
#print(json.dumps(data, indent=4))
#####################
terraData = []
for earthDate in data['soles']:
    terraData.append(earthDate['terrestrial_date'])
#####################
maiorTempAr = []
for marsMaxTempAir in data['soles']:
    maiorTempAr.append(marsMaxTempAir['max_temp'])
#####################
maiorTempSolo = []
for marsMaxTempGround in data['soles']:
    maiorTempSolo.append(marsMaxTempGround['max_gts_temp'])
####################
menorTempAr = []
for marsMinTempAir in data['soles']:
    menorTempAr.append(marsMinTempAir['min_temp'])
####################
menorTempSolo = []
for marsMinTempGround in data['soles']:
    menorTempSolo.append(marsMinTempGround['min_gts_temp'])
####################
pressao = []
for marsPress in data['soles']:
    pressao.append(marsPress['pressure'])
```

```
#####################
marteData = []
for marsDate in data['soles']:
    marteData.append(marsDate['sol'])
######################
radiacaoMarte = []
for marsUV in data['soles']:
    radiacaoMarte.append(marsUV['local_uv_irradiance_index'])
######################
#Criando um dicionario para as variaveis criadas,
#entao posteriormente sera feita um data frame usando pandas
dicionario_geral = {'DataTerra': terraData, 'DataMarte': marteData, 'MaxTempAr': maiorTempAr,
                    'MaxTempSolo': maiorTempSolo,'MinTempAr': menorTempAr,
                    'MinTempSolo': menorTempSolo,'Pressao': pressao, 'NivelUV': radiacaoMarte}
df = pd.DataFrame.from_dict(dicionario_geral)
df.head()
## Transformando o tipo das variáveis
#Convertendo DataTerra para tipo Data
df['DataTerra'] = pd.to_datetime(df['DataTerra']).dt.tz_localize(None)
#Convertendo DataMarte para tipo Inteiro
df[['DataMarte']] = df[['DataMarte']].astype(int).astype('Int64')
#Convertendo MaxTempSolo para tipo Inteiro
df[['MaxTempSolo']] = df[['MaxTempSolo']].replace('--', None)
df[['MaxTempSolo']] = df[['MaxTempSolo']].astype(int).astype('Int64')
#Convertendo MinTempAr para tipo Inteiro
df[['MinTempSolo']] = df[['MinTempSolo']].replace('--', None)
df[['MinTempSolo']] = df[['MinTempSolo']].astype(int).astype('Int64')
#Convertendo MaxTempAr para tipo Inteiro
df[['MaxTempAr']] = df[['MaxTempAr']].replace('--', None)
df[['MaxTempAr']] = df[['MaxTempAr']].astype(int).astype('Int64')
#Convertendo MinTempAr para tipo Inteiro
df[['MinTempAr']] = df[['MinTempAr']].replace('--', None)
df[['MinTempAr']] = df[['MinTempAr']].astype(int).astype('Int64')
#Convertendo Pressao para tipo Inteiro
df[['Pressao']] = df[['Pressao']].replace('--', None)
df[['Pressao']] = df[['Pressao']].astype(int).astype('Int64')
#Convertendo NivelUV '--' para None
df[['NivelUV']] = df[['NivelUV']].replace('--', None)
#Monitorando
df.dtypes
```

Nesse momento estariam as linhas de código utilizadas para enviar o data frame para o banco de dados e posteriormente acessá-lo. Entretanto, como explicado anteriormente, são informações sensíveis e não será cedido.

```
#Análise Exploratória
df['DataTerra'] = pd.to_datetime(df['DataTerra']).dt.tz_localize(None)
df.info()
df.describe()
####Correlacao####
sns.set(rc={'figure.figsize':(12,4)})
sns.heatmap(df.corr(),
           annot = True,
           fmt = '.2f',
           cmap='Reds')
plt.savefig("correlacaoAntes.png")
#Ajustando Seaborn
sns.set(rc={'figure.figsize':(12,4)})
sns.set_theme(style="darkgrid")
##Testes gráficos
sns.set(rc={'figure.figsize':(10, 8)})
sns.pairplot(df)
sns.set(rc={'figure.figsize':(10, 8)})
sns.pairplot(df, hue='NivelUV')
#######Graficos Temperaturas Máximas########
sns.lineplot(data = df, x="DataMarte", y="MaxTempAr").set(title='Temperatura Ar Máxima',
                                                         xlabel='Sol Marte',
                                                         ylabel='Temperatura Ar Máxima')
plt.savefig("maxTempAr.png")
####Solo####
sns.lineplot(data = df, x="DataMarte", y="MaxTempSolo").set(title='Temperatura Solo Máxima',
                                                          xlabel='Sol Marte',
                                                          ylabel='Temperatura Solo Máxima')
plt.savefig("maxTempSolo.png")
####Ar####
sns.displot(df, x="MaxTempAr").set(title='Histograma Temperatura Ar Máxima',
                                  xlabel='Temperatura Ar Máxima', ylabel='Frequência')
plt.savefig("maxTempArHist.png")
sns.displot(df, x="MaxTempSolo").set(title='Histograma Temperatura Solo Máxima',
                                    xlabel='Temperatura Solo Máxima', ylabel='Frequência')
plt.savefig("maxTempSoloHist.png")
```

```
#######Graficos Temperaturas Mínimas########
####Ar####
sns.lineplot(data = df, x="DataMarte", y="MinTempAr").set(title='Temperatura Ar Minima',
                                                          xlabel='Sol Marte',
                                                          ylabel='Temperatura Ar Minima')
plt.savefig("minTempAr.png")
####Solo####
sns.lineplot(data = df, x="DataMarte", y="MinTempSolo").set(title='Temperatura Solo Mínima',
                                                            xlabel='Sol Marte',
                                                            ylabel='Temperatura Solo Minima')
plt.savefig("minTempSolo.png")
####Ar####
sns.displot(df, x="MinTempAr").set(title='Histograma Temperatura Ar Minima',
                                   xlabel='Temperatura Ar Minima', ylabel='Frequência')
plt.savefig("minTempArHist.png")
####Solo####
sns.displot(df, x="MinTempSolo").set(title='Histograma Temperatura Solo Mínima',
                                     xlabel='Temperatura Solo Mínima', ylabel='Frequência')
plt.savefig("minTempSoloHist.png")
########Graficos Pressao########
sns.lineplot(data = df, x="DataMarte", y="Pressao").set(title='Pressão Atmosférica por Sol',
                                                        xlabel='Sol Marte',
                                                        ylabel='Pressão Atmosférica')
plt.savefig("pressao.png")
sns.displot(data = df, x="Pressao").set(title='Pressão Atmosférica por Sol',
                                        xlabel='Sol Marte', ylabel='Pressão Atmosférica')
plt.savefig("pressaoHist.png")
#######Graficos NivelUV########
sns.displot(data = df, x="NivelUV").set(title='Quantidade Nivel UV em Marte',
                                        xlabel='Nivel UV', ylabel='Quantidade')
plt.savefig("NivelUV.png")
sns.displot(data = df, x="MaxTempAr",
            hue = 'NivelUV').set(title='Temperatura Máxima Ar por Nível UV',
                                 xlabel='Temperatura Máxima do Ar',
                                 ylabel='Quantidade')
plt.savefig("maxTempArNivelUV.png")
sns.displot(data = df, x="MaxTempSolo",
            hue = 'NivelUV').set(title='Temperatura Máxima Solo por Nível UV',
                                 xlabel='Temperatura Máxima do Solo',
                                 ylabel='Quantidade')
plt.savefig("maxTempSoloNivelUV.png")
#######Manipulacao ########
df.NivelUV.value_counts()
mapping_dictionary = {"NivelUV":{ "Low": 1, "Moderate": 2, "High": 3, "Very_High": 4}}
```

```
df = df.replace(mapping_dictionary)
df.head()
#######Regressao Linear Multipla#######
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import mean_squared_error
from sklearn.metrics import mean_absolute_error
import numpy as np
X = df[['MaxTempAr', 'MinTempAr', 'MinTempSolo', 'NivelUV']]
Y = df['MaxTempSolo']
model = LinearRegression() #criando a variavel pra usar reg linear
#separando os dados para treino e teste
X_train, X_test, Y_train, Y_test = train_test_split(X, Y, test_size = 0.3, random_state=1) =
model.fit(X_train, Y_train)#treinando o modelo
y_test_predicted = model.predict(X_test)
#y_test_predicted.shape
print("MSE: {}".format(mean_squared_error(Y_test, y_test_predicted)))
print("RSME: {}".format(mean_squared_error(Y_test, y_test_predicted, squared = False)))
print("MSA: {}".format(mean_absolute_error(Y_test, y_test_predicted)))
print("="*50)
new_array = np.array([-13, -76, -89, 2]).reshape(-1, 4)
print('MARTE: ', model.predict(new_array))
```