EFEITOS DOS PARÂMETROS DE VOO EM UM SISTEMA DRONE-LIDAR SOBRE A NUVEM DE PONTOS EM APLICAÇÕES FLORESTAIS

Arthur Kaufmann Sanchez¹, Danilo Roberti Alves de Almeida¹, Silvio Henrique Menezes Gomes², Luiz Carlos Estraviz Rodriguez¹

¹Universidade de São Paulo - USP/ESALQ Caixa Postal 96 - 13416-000 - Piracicaba - SP, Brasil, {arthurkaufmann, daniloraa,lcer}@usp.br; ²BRCarbon, AgTech Garage, sala 7, Piracicaba, SP{danilo, silvio}@brcarbon.com.br

RESUMO

Foram realizados nove sobrevoos com sistema drone-LiDAR sob a mesma área em um fragmento de vegetação nativa de Mata Atlântica, localizado em Piracicaba-SP. Os voos variaram em relação às combinações de quatro parâmetros: altura de voo (100m e 120m), sobreposição de varredura do scaner (50% e 70%), número de retornos captados (dois e três) e modo de escaneamento (repetitivo e não-repetitivo). Estes parâmetros foram testados para avaliar sua influência na qualidade da nuvem de pontos para fins florestais, de modo a encontrar uma combinação que alie qualidade e eficiência na coleta. Na floresta de estudo houve diferença na penetração de pulsos até o solo, porém sem diferença na obtenção do modelo de altura do dossel (canopy heigh model-CHM). Com isso sugere-se uma combinação dos seguintes parâmetros: 120m de altura, 50% de sobreposição, retorno duplo e escamento não-repetitivo.

Palavras-chave — sensoriamento remoto ativo, modelo de altura de dossel, Zenmuse L1.

ABSTRACT

Nine overflights were carried out with drone-LiDAR system over the same area in a fragment of native vegetation of the Atlantic Forest, located in Piracicaba-SP. The flights varied in relation to the combination of four parameters: flight height (100m and 120m), scan overlap of the scanner (50% and 70%), number of returns captured (two and three) and scanning mode (repetitive and non-recurring). These parameters were tested to assess their influence on the quality of the point cloud for forestry purposes, in order to find a combination that combines quality and collection efficiency. In the study forest, there was a difference in the penetration of pulses to the ground, but without difference in obtaining the canopy height model (canopy height model -CHM). With this, a combination of the following parameters is suggested: 120m height, 50% overlap, double return and non-repetitive scan.

Key words —active remote sensing, canopy height model, *Zenmuse L1*.

1. INTRODUÇÃO

O monitoramento e estudo de florestas é uma atividade de grande importância, em especial no cenário atual de mudanças climáticas. Estudos acurados e em ampla são viáveis apenas com a utilização de sensoriamento remoto [1]. Sistemas embarcados em drone têm demonstrado grande potencial para o monitoramento florestal [2,3].

Diversas utilizações práticas podem ser realizadas com a tecnologia LiDAR. O manejo florestal sustentável na Amazônia pode ser planejado e monitorado de diversas maneiras, por exemplo, identificando árvores grandes potenciais para exploração [4]. Também é possível avaliar os impactos na floresta decorrentes do manejo [5]. Para isso utiliza-se modelos de altura do dossel (canopy heigh model-CHM) provenientes dos sistemas LiDAR. Outra aplicação promissora de métricas LiDAR é a estimativa de biomassa florestal acima do solo. O uso do CHM tem sido uma métrica bastante utilizada por possuir alta correlação com a biomassa [6,7]. O perfil vertical de vegetação também pode ser caracterizado com esta tecnologia, atributo que permite entender a estrutura da floresta e assim classificá-la em diferentes fisionomias ou estratos. Esta abordagem foi utilizada por [8] para otimizar atividades de amostragem na Floresta Amazônica a fins de reduzir custos e esforço.

A maior parte das métricas oriundas de nuvens LiDAR embarcados em drones estão relacionadas com a altura vertical dos pontos. Porém, a obtenção de tais métricas é altamente dependente do modelo digital do terreno (MDT), o qual utiliza os pontos que atingem o solo para ser gerado. O MDT é utilizado na chamada "normalização" dos pontos, em que a informação de altura do terreno que originalmente é registrada com dados de altitude local é convertida para zero.

Aspectos relacionados ao funcionamento do sensor podem influenciar na qualidade do escaneamento em termos de penetração e representação das superfícies, tais como o número de retornos captados ou o padrão de escaneamento. Existem diversos modelos de sensor atualmente no mercado, se tornando cada vez mais acessível o uso desta tecnologia. A fabricante de drones DJI entrou recentemente neste setor e lançou o módulo LiDAR-RGB denominado Zenmuse L1, que se acopla ao drone Matrice 300. Este equipamento vem se popularizando e permite ao usuário configurar o sensor entre dois padrões de escaneamento bem como três níveis de captação de retornos.

Além do número de retornos e o modo de escaneamento, outros fatorares também influenciam na densidade de pontos obtida pelo sistema drone-LiDAR. Dentre estes pode-se destacar a velocidade e altura de voo, frequência de emissão de pulsos e sobreposição das faixas de varredura. É preciso encontrar uma combinação destes parâmetros que permita ao mesmo tempo obter produtos de qualidade e eficiência na coleta. A altura de voo e sobreposição de faixas são parâmetros que interferem diretamente no número de linhas de voo que a aeronave irá realizar, consequentemente na duração das coletas e os recursos empregados [9].

O objetivo deste trabalho é avaliar os parâmetros de voo e sensor de um sistema drone-LiDAR para aplicações florestais. Mais especificamente foi avaliado o efeito dos parâmetros altura de voo, sobreposição de varredura, número de retornos e modo de escaneamento sob a qualidade da nuvem de dados lidar e a altura média do dossel. A partir dessa informação, buscou-se selecionar uma configuração de parâmetros que melhor adeque qualidade e eficiência de coleta.

2. MATERIAIS E MÉTODOS

2.1. Área de estudo

O estudo foi realizado em um remanescente florestal de Mata Atlântica na região de Piracicaba-SP (22°42' S, 47°34' W, altitude de 547 m acima do nível do mar). A fitofisionomia das florestas dessa região é de floresta estacional semidecidual [10]. O clima é seco no inverno e úmido no verão com precipitação média anual de 1.300 mm (média de 48 mm por mês no período seco entre abril e setembro). A temperatura média anual é de 21,6 °C com médias de 17,7°C em julho e 25°C em fevereiro, pela classificação de Köppen o clima é considerado Cwa [11].

2.2. Coleta de dados

Os dados foram coletados nos dias 20 e 21 de setembro de 2022, a partir de 9 sobrevoos (Figura 1) que mapearam a mesma cobertura florestal, um retângulo de 24 hectares. Investigou-se quatro fatores em dois níveis cada: altura de voo, sobreposição de varredura, número de retornos captados pelo sensor e modo de escaneamento. A velocidade de voo foi mantida constante em 10 m/s. No escaneamento com três retornos a frequência de emissão de pulsos é de 160kHz, já no com dois retornos é de 240 kHz. O campo de visão do sensor no modo repetitivo é de 70,4° (horizontal) e 4,5°(vertical), e no modo não-repetitivo é de 70,4° (horizontal) × 77,2° (vertical).

ID	Altura de voo(m)	Sobreposição(%)	N_retornos	Escaneamento	Tempo de voo (min)
1	100	50	triplo	não-repetitivo	12:25
2	100	70	triplo	não-repetitivo	18:53
3	100	50	duplo	não-repetitivo	12:25
4	100	70	duplo	não-repetitivo	18:53
5	120	50	triplo	não-repetitivo	10:43
6	120	70	triplo	não-repetitivo	16:33
7	120	50	duplo	não-repetitivo	10:43
8	120	70	duplo	não-repetitivo	16:33
9	100	70	triplo	repetitivo	18:53

Figura 1 – Combinações de parâmetros de voo e de sensor em cada tratamento.

O sistema utilizado (Figura 2) é composto pelo o drone Matrice 300, estação móvel GNSS D-RTK 2 e módulo Zenmuse L1, todos equipamentos da fabricante DJI. O Zenmuse L1 é um equipamento que se acopla ao drone e é composto por um sensor LiDAR Livox Avia, unidade de medição inercial (IMU) e câmera RGB.

2.3. Delineamento amostral

Para cada tratamento foi extraído uma amostra padrão da respectiva nuvem. Esta amostra foi utilizada para análise dos dados, a qual é composta por 114 unidades amostrais quadradas, com dimensão de 20x20m, independentes espacialmente umas das outras (Figura 2).



Figura 2 - Área sobrevoada (polígono vermelho) e as 114 unidades amostrais (quadrados verdes de 20x20m).

2.4. Processamento e análise dos dados

O Sistema drone-lidar gera a cada sobrevoo uma nuvem de pontos, a qual é transformada em formato ".LAS" através do software DJI terra. O processamento dos dados foi realizado em ambiente R com o uso das funções do LidR [12]. Para cada nuvem seguiu-se a mesma sequência de operações. Ao todo cinco produtos foram obtidos das nuvens de pontos para realização das análises.

O produto 1 foi um raster com o total de pontos em cada nuvem, com resolução de 1m². Para obter os outros produtos, as nuvens tiveram os pontos classificados como solo ou nãosolo com o algoritmo Cloth simulation filtering (CSF). O produto 2 foi um raster com resolução de 1 m² que expressa o número de pontos de solo por pixel. O produto 3 foi um MDT também no formato raster com o qual foi possível normalizar a nuvem, ou seja, atribuir valor zero de altura para os pontos de solo e valor de altura para os demais pontos, tendo o solo como referência. Em seguida foi aplicado um filtro que seleciona apenas retornos com menos de 50m para evitar ruídos, e então obtido o produto 4, um modelo de altura de copas (CHM - Canopy Height Model) com resolução de 1m.

Dos produtos 1 a 4 foi extraída para cada unidade amostral de 20x20m: média de pontos totais por m²; média de pontos de solo por m²; porcentagem de pixels com valor NA; média do CHM. Com isso obteve-se uma tabela com tais variáveis para as 114 unidades amostrais em cada tratamento. Foi aplicado testes ANOVA e posthoc Tukey entre os tratamentos para cada variável. O produto 5 consiste na distribuição de pontos ao longo do perfil vertical da floresta. Para isso a função "voxel metrics" do pacote lidR foi utilizada, a qual retorna o número de pontos dentro de um voxel de 1m³. Foi calculada a média de pontos por m³ até a altura máxima do dossel para cada tratamento.

3. RESULTADOS E DISCUSSÃO

A combinação de menor altura de voo e maior sobreposição resulta em mais pontos por m² que chegam até o dossel florestal, consequentemente maior a chance de penetrar até o solo. No outro extremo está a combinação entre maior altura e menor sobreposição, em que menos pontos chegam à superfície. Nas combinações "intermediárias" que alternam entre menor altura de voo e menor sobreposição e vice-versa, os resultados mostram que o desempenho pouco varia, indicando que os fatores altura e sobreposição, nas condições testadas neste experimento, possuem interferência equivalente na varredura de solo (Figura 3). Em relação ao número de retornos por pulso captados pelo sensor, dois ou três, não é clara uma superioridade entre uma das configurações para escanear o solo.



Figura 3 - Média de pontos/m² classificados como solo por tratamento de altura (m) e sobreposição de voo (%). As cores dos boxplots representam modos de retorno

Duplo(d) e Triplo (t). Resultados *posthoc Tukey* (letras "abcdef").

Para avaliar o desempenho do modo de escaneamento do sensor, dois tratamentos tiveram os mesmos parâmetros com exceção do escaneamento, um repetitivo e outro não repetitivo. O modo de escaneamento não-repetitivo mostrou resultado superior ao repetitivo (p-value ANOVA = $5,898 e^{-13}$), apresentando uma média em torno de 75 e 50 pontos por metro quadrado, respectivamente (Figura 4). Outra análise para avaliar a porcentagem de pixels NA (sem retornos de solo) mostrou valor menor para o modo não-repetitivo, com média em torno de 5% e 18% para o não-repetitivo e repetitivo, respectivamente.



Figura 4 - Média de pontos/m² classificados como solo nos tratamentos com 100m de altura, 70% de sobreposição e retorno triplo. As cores dos boxplots representam modos de escaneamento não-repetitivo(nr) e repetitivo (r).

Foi colocado em comparação o desempenho do parâmetro de número de retornos, duplo ou triplo, ao longo do perfil vertical e em relação ao de total de pontos, fixando as outras variáveis. Os voos com retorno duplo tiveram mais pontos totais em todas as comparações de tratamentos. Ao longo de todo o perfil vertical o retorno duplo também apresentou mais pontos que o triplo (Figura 5). Apesar da diferença no número de pontos entre os tratamentos, o comportamento do perfil se manteve proporcionalmente mesmo. Quando se deseja obter informações a respeito da estrutura da floresta, busca-se por um maior detalhamento dos componentes ao longo do perfil, neste sentido o retorno duplo trás melhor esta riqueza de informações do que o triplo.



Figura 5 - Perfil vertical de retornos por tratamento de altura (m) e sobreposição de voo (%). As cores dos

boxplots representam modos de retorno Duplo(d) e Triplo (t).

Na análise da altura do dossel (média do CHM) não houve diferença significativa entre os tratamentos (Figura 6 p-value ANOVA = 0.25). Em uma varredura drone-LiDAR os primeiros obstáculos atingidos são as copas das árvores, por isso gerar um modelo digital de superfície geralmente não é um problema. Porém, uma das principais métricas oriundas da nuvem de pontos, o CHM, apresenta maior dificuldade para ser obtido. Tal dificuldade se dá por distorções causadas por algumas razões, dentre elas está a alta irregularidade do terreno [13] ou a densidade da vegetação que não permite uma boa penetração dos pulsos para modelagem do terreno [14]. A área deste estudo não possui grandes irregularidades, portanto este não seria um problema para geração do CHM. Já a vegetação poderia ser um problema para penetração dos pulsos no solo, porém apesar de diferenças entre os tratamentos neste aspecto, não houve impacto na geração do CHM.



Figura 6 - Média de CHM por tratamento de altura (m) e sobreposição de voo (%). As cores dos boxplots representam modos de retorno Duplo(d) e Triplo (t).

5. CONCLUSÕES

Existe uma compensação (tradeoff) entre a altura de voo e sobreposição. O número de retornos não apresenta comportamento claro sobre qual nível, duplo ou triplo, desempenha melhor para escanear o solo. Contudo, em termos de quantidade de pulsos ao longo do perfil da vertical, o retorno duplo é superior. O modo de escaneamento nãorepetitivo se mostrou mais eficiente para escaneamento do solo do que o repetitivo. Apesar das diferenças no escaneamento do solo, todos os tratamentos avaliados tiveram desempenho estatisticamente igual para gerar o CHM. Dessa forma, para varredura com drone-LiDAR em florestas com características estruturais semelhantes à deste estudo, em aplicações que utilizem o CHM como base, podese optar por um sobrevoo com maior eficiência operacional, no caso 120m de altura e 50% de sobreposição, e em termos de configuração de sensor, optar pelo retorno duplo e escaneamento não-repetitivo.

6.AGRADECIMENTOS

Arthur Kaufmann tem suporte da BRCarbon serviços ambientais LTDA. Danilo Almeida tem suporte da FAPESP (#18/21338-3).

7. REFERÊNCIAS

[1] ALMEIDA, Danilo RA et al. A new era in forest restoration monitoring. Restoration Ecology, v. 28, n. 1, p. 8-11, 2020.

[2] ALMEIDA, DRA d et al. Monitoring the structure of forest restoration plantations with a drone-lidar system. International Journal of Applied Earth Observation and Geoinformation, v. 79, p. 192-198, 2019.

[3] ALMEIDA, Danilo Roberti Alves et al. Detecting successional changes in tropical forest structure using GatorEye drone-borne lidar. Biotropica, v. 52, n. 6, p. 1155-1167, 2020.

[4] REIS, Cristiano Rodrigues et al. Qualifying the Information Detected from Airborne Laser Scanning to Support Tropical Forest Management Operational Planning. Forests, v. 12, n. 12, p. 1724, 2021.

[5] D'OLIVEIRA, Marcus Vinicio Neves et al. Impacts of selective logging on Amazon forest canopy structure and biomass with a LiDAR and photogrammetric survey sequence. Forest Ecology and Management, v. 500, p. 119648, 2021.

[6] Longo, M., Keller, M., dos-Santos, M. N., Leitold, V., Pinagé, E. R., Baccini, A., ... Morton, D. C. Aboveground biomass variability across intact and degraded forests in the Brazilian Amazon. Global Biogeochemical Cycles, 30(11), 1639–1660, 2016.

[7] DA COSTA, Máira Beatriz Teixeira et al. Beyond trees: Mapping total aboveground biomass density in the Brazilian savanna using high-density UAV-lidar data. Forest Ecology and Management, v. 491, p. 119155, 2021.

[8] DE ALMEIDA PAPA, Daniel et al. Evaluating tropical forest classification and field sampling stratification from lidar to reduce effort and enable landscape monitoring. Forest Ecology and Management, v. 457, p. 117634, 2020.

[9] MAGUYA, Almasi S.; JUNTTILA, Virpi; KAURANNE, Tuomo. Algorithm for extracting digital terrain models under forest canopy from airborne LiDAR data. Remote Sensing, v. 6, n. 7, p. 6524-6548, 2014.

[10] INSTITUTO BRASILEIRO DE GEOGRAFIA E ESTATÍSTICA (IBGE). Mapa de vegetação do Brasil. Rio de Janeiro: Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística (IBGE), 2004

[11] ALVARES, Clayton Alcarde et al. Köppen's climate classification map for Brazil. Meteorologische Zeitschrift, v. 22, n. 6, p. 711-728, 2013.

[12] ROUSSEL, Jean-Romain et al. lidR: Airborne LiDAR data manipulation and visualization for forestry applications. R package version, v. 1, n. 1, 2018.

[13] KHOSRAVIPOUR, Anahita et al. Effect of slope on treetop detection using a LiDAR Canopy Height Model. ISPRS journal of photogrammetry and remote sensing, v. 104, p. 44-52, 2015.

[14] MENG, Xuelian; CURRIT, Nate; ZHAO, Kaiguang. Ground filtering algorithms for airborne LiDAR data: A review of critical issues. Remote Sensing, v. 2, n. 3, p. 833-860, 2010.