

UN'APPLICAZIONE DELLA FOTOGRAMMETRIA AL MONITORAGGIO DI UNA FRANA IN ROCCIA; IL CASO STUDIO DI BELCA, SLOVENIA

A PHOTOGRAMMETRY APPLICATION TO ROCKFALL MONITORING: THE BELCA, SLOVENIA CASE STUDY

A. La Rocca^a, A. M. Lingua^b, D. Grigillio^c

^a alessandro.larocca@hotmail.it

^bPolitecnico di Torino, DIATI, corso Duca degli Abruzzi 24, andrea.lingua@polito.it ^cUniversity of Ljubljana, Faculty of Civil and Geodetic Engineering, Jamova cesta 2, dejan.grigillo@fgg.uni-lj.si

PAROLE CHIAVE: Fotogrammetria, UAV, comparazione tra nuvole di punti, stima dei volumi

KEY WORDS: Photogrammetry, UAV, cloud-to-cloud comparison, volume estimation

RIASSUNTO

La fotogrammetria aerea mediante uso di droni offre una metodologia efficace ed economica per ricostruire la geomorfologia del territorio. Lo scopo di questo studio è l'applicazione di un generico flusso di lavoro basato sulla Structure-from-Motion per elaborare adeguatamente diversi set di immagini multi-temporali per rilevare le variazioni di superficie e di volume attraverso il confronto di diverse nuvole di punti. La complessa geomorfologia del sito di interesse, caratterizzata da nicchie, asperità, pareti rocciose piatte con diverso orientamento, depositi di detriti e blocchi rocciosi isolati, rende più difficile l'accurata riproiezione dei punti dell'immagine in uno spazio 3D. Il confronto cronologico delle nuvole di punti offre una stima qualitativa e quantitativa delle distanze e delle variazioni di volume tra modelli cronologicamente sequenziali. Per il calcolo della distanza da nuvola a nuvola, è stato stimato un livello di precisione che tiene conto di diverse fonti di incertezza (precisione nominale singola superficie, comparazione tra superfici multitemporali, rumori di misura dovuti a vegetazione e quant'altro)..

Per questo studio erano disponibili sette diversi set di dati, acquisiti da due diverse facoltà dell'Università di Lubiana, la Facoltà di Biotecnologia e Facoltà di Ingegneria Civile e Geodetica. I rilievi topografici e i voli fotogrammetrici sono stati eseguiti con approcci diversi, portando a una diversa accuratezza nella ricostruzione finale del terreno. L'elaborazione dei dati è stata eseguita con le ultime versioni del software Agisoft Metashape e CloudCompare.

ABSTRACT

UAV photogrammetry offers a powerful and cheap methodology to reconstruct the terrain geomorphology. The purpose of this study is the application of a generic Structure-from-Motion workflow to properly elaborate different set of images from multitemporal surveys to perform a surface and volume change detection by meaning of a cloud-to-cloud comparison. The complex geomorphology of the site of interest, characterized by niches, asperities, flat rock walls with different orientation, debris deposits and isolated rock blocks, challenges the accurate reprojection of the image points into a 3D space. The chronological comparison of the point cloud offers a qualitative and quantitative estimation of distances and volume change between sequential models. For the cloud-to-cloud distance computation, a level of accuracy accounting for different sources of uncertainty was estimated (nominal precision of each surface, multitemporal comparison between different surfaces with different level of accuracy, noise due to vegetation and other local couses, ...).

Seven data sets were available for this study and they were acquired by two different faculties of the University of Ljubljana, Biotechnical Faculty and Faculty of Civil and Geodetic Engineering. Some of the surveys and some of the drone flights were performed with different approaches, leading to different accuracy in the final reconstruction of the terrain. The data processing has been performed with the latest versions of Agisoft Metashape and CloudCompare software.

1. INTRODUZIONE

Il rilievo e il monitoraggio dello spostamento di pendii instabili è una questione cruciale per la prevenzione e la valutazione del rischio e della vulnerabilità.

Le tecniche di telerilevamento e fotogrammetria sono strumenti efficaci per ottenere rapidamente informazioni distribuite nello spazio sulla cinematica delle frane (Delacourt et al. 2007) e possono essere operative da piattaforme spaziali, aeree e terrestri. Il principale vantaggio di questi dati è la capacità di acquisire dati spazialmente continui, anche con precisione centimetrica, che possono essere molto utili quando devono essere integrati con le tecniche convenzionali a terra (Tofani et al. 2013).

Tuttavia, l'uso di piattaforme aeree e satellitari evidenzia alcuni inconvenienti, principalmente associati ai costi elevati e alla sfida logistica di condurre indagini ripetute in breve tempo.

Nell'ultimo decennio, un rapido e consistente sviluppo di piccoli sistemi UAV (veicoli aerei senza pilota) per uso civile ad alte prestazioni e basso costo, insieme a un rapido sviluppo di nuovi sensori migliorati in termini di efficacia e miniaturizzazione, ha aperto interessanti scenari nell'uso di tecniche convenzionali di fotogrammetria per la modellazione e il monitoraggio delle superfici (Eisenbeiss et al., 2011). Come mezzo importante per ottenere dati distribuiti spazialmente, la fotogrammetria da UAV presenta i seguenti vantaggi: applicabilità in tempo quasi-reale, pianificazione flessibile dell'indagine, alta risoluzione, basso costo e può raccogliere informazioni in ambienti pericolosi senza rischi (Chang-Chun et al.2011, Chiabrando et al., 2013). La crescente diffusione degli UAV ha incoraggiato molte aziende a sviluppare sensori dedicati per queste piattaforme. Oltre alle tradizionali telecamere RGB, sono oggi disponibili sul mercato altri sensori per telecamere come i sensori termici e le telecamere multi e iper-spettrali (Giordan et al., 2017).

Il recente sviluppo di tecniche innovative di elaborazione delle immagini ottiche ha ulteriormente abbassato i costi per la rapida esecuzione di rilievi topografici ad alta risoluzione, precedentemente effettuati mediante sensori LiDAR aerei o terrestri molto costosi (Barbarella et al., 2015, Toschi et al., 2015, Bronzino et al, 2019). I rilievi topografici sono ora possibili attraverso il semplice utilizzo di un set di immagini aeree RGB combinate sfruttando algoritmi fotogrammetrici digitali.

La fotogrammetria digitale è una tecnica che consente la ricostruzione della topografia come modello 3D utilizzando algoritmi in grado di fornire informazioni spaziali 3D da caratteristiche ed elementi visibili in due o più immagini acquisite da diversi punti di vista (Aicardi et al., 2016), che una volta orientate e calibrate possono essere utilizzate per produrre nuvole di punti ad altissima definizione (Masiero et al., 2019), insieme a modelli di superficie digitale (DSM), ortofoto e rappresentazione 3D accurata degli oggetti o superfici. Questo processo viene generalmente eseguito utilizzando uno dei numerosi pacchetti software Structure-from-Motion (SfM, Westoby et al. 2012). Il tempo e l'economicità della tecnica consentono di ripetere i rilievi di misura a intervalli di tempo regolari per monitorare i cambiamenti avvenuti tra le diverse acquisizioni, confrontando i modelli digitali o le nuvole di punti risultanti, come dimostrato in bibliografia (Calantropio et al., 2018, Rossi, 2018, Balletti et al., 2014, Mancini et al, 2017).

Nel caso particolare qui discusso, tale tecnologia ha permesso di indagare l'evoluzione di una geomorfologia complessa, nonostante la difficile accessibilità al sito, dove sia il distacco dei blocchi che colate detritiche si verificano frequentemente. Sono stati verificati sul campo i principali vantaggi: la possibilità di ottenere una ricostruzione 3D di tale scena permette di descrivere meglio la geometria dell'area, e la facile ripetibilità dei voli permette di osservare l'evoluzione cronologica del versante.

2. DESCRIZIONE DEL SITO

L'area di studio è nella regione nord-occidentale della Slovenia, nell'Europa centrale. Si trova vicino al villaggio di Belca nel comune di Kranjska Gora, vicino al confine austriaco, a circa 60 km da Lubiana, la capitale slovena.

Il sito è prevalentemente caratterizzato da un ammasso roccioso fratturato su un pendio montuoso, al fondo del quale si sono depositati negli anni i detriti caduti, caratterizzati da una distribuzione granulometrica eterogenea. La valle è corta e stretta ed è attraversata da un piccolo torrente che sfocia nel fiume principale Sava. La maggior parte dei blocchi più grandi sono accumulati nel letto del torrente vicino al pendio; una porzione dei detriti depositatisi nell'alveo del torrente si immagina sia stato probabilmente trasportata a valle dalla corrente del fiume (*Figura 1*).

Da un punto di vista geologico, il versante è costituito da rocce del Triassico superiore, principalmente dolomia massiccia di colore grigio chiaro e strati di calcare, fortemente tettonizzati.

La pendenza è stata monitorata in seguito al verificarsi nel settembre 2014 un crollo dal volume complessivo di 5'000-10'000 m³. Dal 2014 al 2017, sia i dati geotecnici che quelli geologici sono stati acquisiti da Lazar et al. 2018: in particolare sono stati adottati estensimetri a filo, stazione totale, laser scanner terrestre (Terrestrial Laser Scanner, TLS) e aereo (Aerial Laser Scanner, ALS) per osservare l'evoluzione della versante.

3. ACQUISIZIONE DEI DATI

I dati per questo studio provengono da sette diverse indagini, cinque delle quali sono state eseguite da membri dell'Università di Lubiana, Facoltà di Ingegneria Civile e Geodetica (Fakulteta za gradbeništvo in geodezijo, FGG) e le restanti due sono state eseguite dal Dipartimento di Silvicoltura e Risorse Forestali Rinnovabili della Facoltà di Biotecnologia (Biotehinška Fakulteta, BF). Queste vanno da luglio 2018 a ottobre 2019.



Figura 1. Ubicazione dell'area di studio (a) e alcune fotografie del versante (b) e dell'alveo del torrente (c, d).

L'area osservata è cambiata nelle prime investigazioni: dapprima è stata acquisita solo la parte alta dell'alveo, poi è stata osservata l'intera asta fluviale per rilevare l'eventuale trasporto del materiale distaccato e progressivamente l'attenzione si è spostata verso la porzione di fiume più vicina al versante.

I dati della BF sono stati acquisiti con un drone DJI Mavic Air con un modello di fotocamera FC2103, avente una lunghezza focale di 4,5 mm e restituendo immagini con una risoluzione di 4056x3040 pixel. I voli sono stati eseguiti adottando il pilotaggio manuale del drone, con immagini sostanzialmente nadirali effettuate con quote variabili in coerenza con le variazioni in quota del pendio.

I dati da FGG sono stati acquisiti con un DJI Phantom 4 con un modello di fotocamera FC6310, avente una lunghezza focale di 8,8 mm e immagini con una risoluzione di 5472x3648 pixel. I piani di volo sono cambiati da un'investigazione all'altra, imparando dalle esperienze precedenti. All'inizio era previsto un solo volo sia per il pendio che per il fiume. A causa della complessa geomorfologia del versante, sono stati poi pianificati 3 voli con orientamento obliquo della camera (45°): i primi due sono stati eseguiti alla stessa quota, uno avente come riferimento un precedente DTM dell'area e l'altro avendo come riferimento un piano con un'inclinazione prossima alla pendenza del versante; il terzo volo è stato eseguito come il secondo ma con una quota di volo maggiore per garantire una più ampia sovrapposizione delle immagini. La presenza, inoltre, di blocchi isolati e nicchie ha richiesto alcuni voli specifici con camera orientata in direzioni specifiche.

Al fine di eseguire la georeferenziazione del modello finale, è stata misurata l'effettiva posizione di alcuni punti di controllo (*Ground Control Point*, GCP). Le misurazioni effettive della posizione dei *target* inseriti nella scena sono state eseguite secondo diversi metodi. Nei primi voli (BF e FGG) i GCP sono stati rilevato mediante GNSS-RTK (*Global Navigation Satellite System - Real-Time Kinematics*) con una precisioni raggiunte di 2 cm circa in planimetria e 4 cm circa in altimetria con punte di 8 cm, a causa di ostacoli presenti in loco (vegetazione, pendii scoscesi, ecc.). A causa di queste considerazioni nelle ultime epoche di acquisizione è stata adottata una combinazione tra stazione totale e GNSS, con uno scarto quadratico massimo di 2 cm sia in planimetria che in altimetria.



Figura 2. Flusso di lavoro adottato nell'elaborazione dei dati.

Il numero e la distribuzione dei *target* sono pertanto cambiati tra un'indagine e l'altra. Alcuni sono stati posizionati fuori dal corpo della frana: in alto, in basso, e alcuni ai lati del corpo principale, grazie alla presenza di una strada che attraversava il pendio prima di essere ricoperta dai detriti flusso. Infine, non tutti sono stati utilizzati come GCP o CP (*Check Point*) poiché a volte la differenza tra la posizione stimata e le coordinate di input era troppo grande o il numero di proiezioni ricorrenti tra le immagini era inferiore a 2.

4. ELABORAZIONE DEI DATI

L'elaborazione fotogrammetrica è stata effettuata utilizzando il software Agisoft Metashape Pro (AMP). Il flusso di lavoro nell'elaborazione fotogrammetrica è quello ormai consolidato (Figura 2, Westoby et al., 2012; Johnson et al., 2014; Passalacqua et al., 2015). Le comparazioni multitemporali sono state realizzate mediante un percorso metodologico sviluppato per approssimazioni successive fino alla definizione della procedura ottimale.

4.1 Importazione e orientamento delle immagini

L'orientamento relativo delle immagini in un unico sistema di coordinate immagine (allineamento delle immagini in Metashape) si basa sull'identificazione automatica dei punti chiave (*key points*) tra le immagini e sulla corrispondenza dei punti di legame (*tie points*) e quindi in questi contesti montani vegetati richiede una verifica approfondita per evitare errori grossolanoi locali.

Poiché ogni investigazione ha richiesto più di un volo, diversi set di immagini sono stati allineati in blocchi (*chunk*) separati, adottando l'impostazione precisione *High* in AMP (dimensione originale delle immagini senza sotto-campionamento).



Figura 3. Nuvole di punti sparse: la scala di colori nella legenda indica il numero di immagini in cui è presente ogni punto; i punti neri, invece, indicano la posizione stimata della camera durante il rilievo.

Le immagini sono dotate di *geotag* (parametri di orientamento esterno approssimati direttamente definiti dal drone stesso) usati per eseguire una selezione preliminare delle immagini nella fase

di allineamento accelerando il processo di orientamento relativo. Il risultato è una nuvola di punti sparsa (*Figura 3*) che fornisce una prima ricostruzione tridimensionale approssimativa dell'area investigata.

Per poter garantire il raggiungimento di una precisione controllata, le osservazioni navigazionali direttamente acquisite dal drone sono state completate mediante una serie di punti di appoggio (GCP) visibili nelle immagini, che ha richiesto un giudizio critico da parte dell'operatore, il cui intervento è stato fondamentale per produrre un modello di alta qualità, soprattutto se si tratta di una geomorfologia complessa con la presenza di vegetazione (Bitelli et al., 2004).

Le coordinate dei punti in termini di nord, est e altitudine nel sistema di coordinate della Slovenia 1996 / Slovene National Grid (EPSG :: 3794) sono state quindi importate inserendo il valore di precisione derivato dalla compensazione delle misurazioni in loco (come indicato in precedenza).

Il modello orientato in modo relativo è stato quindi trasformato nel sistema di coordinate terreno stimando i 7 parametri di una rototraslazione spaziale con variazione di scala per tenere conto delle deformazioni cartografiche e legate alla quota) ed infine è stato svolta la compensazione del blocco a stelle proiettive mediante ottimizzazione dei parametri di orientamento esterno delle immagini e dei parametri di calibrazione interna della camera utilizzata (funzione *optimizing cameras* in AMP) al fine di ridurre al minimo la somma dell'errore di disallineamento delle coordinate di riferimento e l'errore di riproiezione durante la regolazione delle coordinate del punto stimato.

In questa fase, il processo ha richiesto una serie accortezze specifiche per filtrare oulier e gross errors all'interno del punti di legame determinati automaticamente (nuvola sparsa).

4.2 Pulizia delle nuvole di punti sparse attraverso la selezione graduale (*gradual selection*)

L'allineamento delle immagini potrebbe portare a errori sia lineari che non lineari nella ricostruzione della scena. Georeferenziare il modello introducendo le coordinate spaziali misurate dei GCP potrebbe compensare l'errore lineare, ma per correggere gli errori non lineari è necessario eseguire l'ottimizzazione dei parametri della camera. Questo è uno strumento utile e potente poiché influenza fortemente il risultato della georeferenziazione. Viene utilizzato ogni volta dopo aver modificato i GCP per cercare un possibile valore anomalo o selezionare il set appropriato di CP per verificare la qualità della georeferenziazione. Questo è il motivo per cui la nuvola di punti sparsa deve essere modificata: la stima dei parametri della camera e la qualità della riproiezione dipendono dalla presenza di punti di legame e di appoggio mal posizionati.

La selezione dei punti da rimuovere viene eseguita impostando una soglia per ciascuno di questi parametri: errore di riproiezione, incertezza di ricostruzione, conteggio delle immagini (*image count*, vedi manuale AMP) e accuratezza di proiezione. Per trovare il modo migliore per eseguire tale selezione, sono stati presi in considerazione diversi approcci al fine di ottenere una buona ricostruzione del modello 3D senza perdere troppi punti. Gli approcci adottati sono i seguenti:

• CLEAN 0: questo metodo è il più semplice e si basa su un'applicazione nel settore dell'analisi sui beni archeologici e culturali di Mallison H., 2015. Come soglia è stato fissato un valore dell'80-90% dell'errore massimo di riproiezione: punti aventi valore maggiore sono stati rimossi. In caso dell'incertezza di ricostruzione e dell'errore di proiezione, è stata fissata una soglia che permette di ottenere questo risultato. Terminata la rimozione dei punti, l'ottimizzazione delle telecamere è stata nuovamente eseguita.

- CLEAN 1A: questo metodo introduce il principio di impostare il valore di soglia in modo da ottenere una selezione del 5-10% dei punti della nuvola sparsa, poiché il precedente approccio a volte portava a una selezione di punti molto piccola o molto grande. La sequenza dei parametri adottati nella selezione graduale e le opzioni nell'ottimizzazione delle telecamere sono state mantenute inalterate.
- CLEAN 1B: questo approccio mescola i metodi CLEAN 1A e CLEAN 2. L'ordine dei parametri utilizzati nella selezione graduale e il principio di soglia del 5-10% sono stati mantenuti invariati. Dopo aver rimosso i punti selezionati, i parametri della camera sono stati ottimizzati di volta in volta: in caso di incertezza di ricostruzione e precisione di proiezione, sono stati considerati tutti i parametri della camera.
- · CLEAN 2: questo metodo si basa sul corso di formazione introduttivo in Unmanned Aircraft Systems Data Post-Processing proposto dallo United States Geological Survey (USGS, 2016), l'agenzia scientifica per lo studio del suolo del Dipartimento dell'Interno degli Stati Uniti d'America. Questo è il metodo più complesso adottato, ma trova la sua applicazione nella ricostruzione di un modello del terreno da rilievi aerei, quindi più vicino a questo studio. La sequenza dei parametri utilizzati nella selezione graduale è cambiata e dopo aver rimosso i punti selezionati è stata eseguita l'ottimizzazione delle telecamere selezionando tutti i parametri della camera per le selezioni in base alla precisione di proiezione e all'errore di riproiezione. Le selezioni basate sull'incertezza della ricostruzione e sull'accuratezza della proiezione sono state eseguite due volte. Anche in questo caso è stato adottato il principio della soglia del 5-10%.

Il conteggio delle immagini non è stato considerato in nessuno dei metodi e per nessuno dei set di dati, poiché l'impostazione di un numero di soglia immediatamente inferiore al valore dato (3) avrebbe selezionato un numero molto elevato di punti, vicino al 50%. Questo processo avrebbe rimosso infatti quei punti che sono presenti solo in 2 immagini, ma avrebbe fortemente influenzato la caratterizzazione del pendio e la qualità del modello finale.

Al fine di ridurre i tempi del processo di pulizia, per ogni rilievo la nuvola di punti sparsa generata dai diversi voli è stata fusa in un'unica nuvola di punti. Questo passaggio è stato eseguito in base alla posizione dei marker.

Il confronto dei risultati ottenuti dai diversi approcci ha considerato l'errore di riproiezione, RMS e valori massimi. Poiché valori bassi rappresentano una migliore qualità del modello, l'approccio che ha portato a una maggiore riduzione di questi parametri ha permesso di individuare il metodo di pulizia ottimale. Per i dati da BF (D1, D6) è stato considerato valido il CLEAN 1A; per i dati provenienti da FGG (D2, D3, D4, D5, D7) i migliori risultati sono stati forniti dal metodo CLEAN 2.

4.3 Ottimizzazione della georeferenziazione

La quantità e la distribuzione spaziale dei GCP influiscono sulla qualità della registrazione finale: condizione necessaria è la presenza di almeno tre punti non collineari. Una buona distribuzione sull'intera area di studio consente di evitare una rotazione della nuvola di punti attorno ai GCP e un'errata stima delle dimensioni del modello. Una grande quantità di GCP garantisce una registrazione più rigida del modello ma richiede anche un maggior numero di risorse, in termini di costi e tempi. Entrambe queste condizioni sono poi influenzate dall'accessibilità del sito. La presenza di ostacoli come la vegetazione può influenzare la visibilità dei bersagli.

Tenendo conto di tutte queste considerazioni, anche nel migliore dei casi la qualità della georeferenziazione e quindi la validità della ricostruzione 3D del terreno dipendono dall'accuratezza della misura della posizione del target. Questa viene eseguita mediante rilievo topografico, la cui esecuzione non è esente da errori grossolani, i quali possono essere evitati eseguendo misurazioni ridondanti, errori sistematici ed errori casuali, i quali possono causare piccole inevitabili fluttuazioni nella registrazione dei dati. Questi fattori concorrono alla presenza di alcuni valori anomali o misurazioni così imprecise da ridurre in modo significativo la qualità della registrazione. È dunque importante definire l'accuratezza delle misure importate.



Figura 4. Nuvole di punti dense georeferenziate; la scala dei colori nella legenda mostra l'errore nella direzione verticale; viene mostrato l'errore per ogni GCP e la loro distribuzione.

Sono stati utilizzati i seguenti valori:

Per i dati da BF viene fornito il livello di accuratezza per ogni GCP: va da 18 mm a 38 mm, con un valore medio di 24 mm, per il primo rilievo (D1) se un GCP con una precisione di 50 mm non è considerato; va da 11 mm a 32 mm, con un valore medio di 20 mm, per il secondo rilievo (D6).

Per i dati da FGG:

- Caso D1: rilievo RTK GNSS, precisioni utilizzate 18-38 mm, con un valore medio di 24 mm,

- Caso D2: rilievo RTK GNSS, precisioni utilizzate 40 mm in planimetria e 80 mm in altimetria;
- Caso D6: rilievo RTK GNSS, precisioni utilizzate 11-32 mm;
- Negli altri casi: GNSS e stazione totale, precisioni utilizzate 20mm in planimetria e 40 mm in altimetria.

Questi valori stimati di accuratezza sono stati testati per verificare se fossero sufficientemente bassi da garantire una breve differenza nell'errore di riproiezione dello stesso marker utilizzato come GCP e poi come CP: una grande differenza avrebbe evidenziato una distribuzione non omogenea dell'errore nella registrazione del modello, dovuto a un livello di accuratezza sovrastimato che avrebbe costretto l'adattamento del modello in qualche porzione della nuvola di punti. Per osservare tale comportamento è stato adottato il seguente metodo. Sono stati considerati tre diversi valori di accuratezza: 0,005 m, 0,01 me 0,02 / 0,04 m (0,04 / 0,08 m per D2). Per ogni marker, per una data accuratezza, l'errore di riproiezione come GCP è stato confrontato con il valore come CP, sia prima che dopo l'ottimizzazione delle telecamere per verificare eventuali cambiamenti significativi. L'ottimizzazione della fotocamera ha portato a valori molto diversi e non è stato riconosciuto alcun andamento utile durante la modifica della precisione. Il confronto ha mostrato come un alto livello di accuratezza porti a una maggiore differenza tra la posizione stimata dei pochi marker e le loro coordinate effettive; una minore accuratezza, quindi un più ampio livello di confidenza, ha invece ridotto tali differenze e garantito una distribuzione più piatta indicando una distribuzione omogenea su tutti i marker di incertezza della ricostruzione del terreno.

Alla fine, i valori di precisione proposti hanno soddisfatto le aspettative poiché tutte le differenze erano inferiori a 1 mm.

I risultati finali, adottando tutti i punti validi come GCP, in termini di errore orizzontale, verticale e totale sono riportati in *Figura 4*: la precisione raggiunta della riproiezione è compresa tra 20 mm e 40 mm.

Per la generazione della nuvola densa, posizioni delle telecamere sono state stimate considerando tutti i target validi come GCP, per diversi motivi: basso numero di target disponibili rispetto alla scala del sito di interesse; cattiva distribuzione dei target dovuta alla ridotta accessibilità del pendio; complessità della geomorfologia (nicchie, blocchi isolati, pareti rocciose orientate in direzioni diverse) che potrebbe facilmente portare ad una cattiva ricostruzione e ad una distorsione del modello.

4.4 Classificazione della nuvola densa e generazione modello del terreno

Un *Digital Surface Model* (DSM) è la rappresentazione della superficie della terra considerando la presenza di tutti gli oggetti naturali e artificiali, come vegetazione, edifici, strade, ecc. Il *Digital Terrain Model* (DTM), invece, è la rappresentazione della superficie del terreno senza alcun oggetto artificiale e senza alcuna vegetazione (Meza et al., 2019); questo significa che DTM viene dopo l'elaborazione di un DSM da cui vengono individuati i punti non a terra e assegnati ad una classe che raggruppa il punto di una particolare categoria di oggetti (automobili, edifici, vegetazione alta, strade, ecc.).

La classificazione della nuvola di punti allo scopo di ottenere un DTM può essere spesso un'operazione critica, soprattutto in paesaggi naturali e complessi dove si possono trovare una vegetazione fitta e alta e una geomorfologia diversificata. La selezione manuale dei punti per ogni classe può essere il metodo più affidabile ma sicuramente il più dispendioso in termini di tempo. Negli ultimi 20 anni sono stati studiati molti algoritmi per automatizzare questo processo e la letteratura è ricca di studi che ne confrontano i risultati e ne evidenziano i limiti (Passalacqua et al., 2015). Quattro sono le principali categorie di approccio per effettuare tale classificazione e si differenziano per la struttura assunta dai punti del suolo: filtri di densificazione progressiva (ad esempio la rilevazione del punto più basso); filtri basati sulla superficie che rimuovono progressivamente i punti che non si adattano alla superficie stimata del modello; filtri morfologici; filtri basati sulla segmentazione e sul clustering che funzionano in porzioni omogenee del modello piuttosto che su ogni singolo punto. Studi condotti da Sithole et al., 2004 sull'applicazione di diversi algoritmi di filtraggio su paesaggi rurali, aree urbane e terreni accidentati con vegetazione hanno rivelato che i filtri che stimano le superfici locali offrono le migliori prestazioni. Per questo motivo, è valsa la pena provare diverse soluzioni applicando gli algoritmi forniti dai software in uso.

In Agisoft Metashape è stato utilizzato l'algoritmo Classify Ground Points. Il software è stato in grado di eseguire una classificazione automatica dei punti in base alla definizione di diversi parametri impostati dall'utente (per maggiori informazioni, vedasi Agisoft Metashape - User Manual). Diversi tentativi sono stati effettuati modificando la dimensione della cella, la distanza massima e l'angolo massimo ma nessuno di questi ha portato a buoni risultati: in ogni caso molte porzioni del versante non sono state classificate come terreno e alcune porzioni della vegetazioni sono state mal classificate, richiedendo infine un lungo lavoro manuale di riclassificazione. Altri tentativi sono stati effettuati utilizzando il filtro Cloth Simulation (CS), grazie al plug-in integrato nell'ultima versione di CloudCompare. I dettagli dell'algoritmo e la definizione dei parametri che l'utente può manipolare sono meglio descritti da Zhang et al., 2016. I parametri che regolano la simulazione sono stati modificati per trovare il miglior risultato. Il problema principale è stato quello di fare in modo che il telo (cloth) si adattasse alle asperità e alle nicchie dell'ammasso roccioso: ogni prova ha tralasciato qualche porzione del terreno e nessuna configurazione dei parametri ha portato ad una buona rappresentazione dell'intero versante.

Infine, le numerose difficoltà nel trovare la migliore classificazione automatica hanno reso inevitabile l'intervento manuale dell'operatore. Per facilitare questo compito, è stata eseguita comunque una prima classificazione preliminare utilizzando un metodo semplificato. In Agisoft Metashape è stata eseguita una classificazione multi-classe e, grazie alle tecniche di *machine learning*, è stata possibile una classificazione automatica della nuvola di punti in diverse classi (terreno, vegetazione alta, edificio, auto e attività antropica). I risultati ottenuti non sono precisi, ma sufficienti a rendere più facile e veloce la classificazione manuale. Questo processo ha portato alla classificazione delle foreste ai lati dell'area di interesse e della porzione al centro della zona inferiore come vegetazione alta: il futuro confronto dei modelli avverrà tra i DTM, per cui non dovrà mostrare alcuna possibile evoluzione in queste aree.

5. CONFRONTO MULTITEMPORALE TRA LE NUVOLE DI PUNTI

CloudCompare è un software open source originariamente progettato per elaborare e confrontare sia nuvole di punti 3D che mesh triangolari. Di seguito vengono descritti i passaggi che hanno portato a un'accurata comparazione delle nuvole di punti.

5.1 Rimozione del rumore

A differenza della selezione graduale in Agisoft Metashape già discussa, CloudCompare permette di rimuovere automaticamente alcuni punti considerando la geometria della nuvola e la relativa posizione e distanza di ogni suo punto.

Dopo aver rimosso i punti doppi, le nuvole di punti sono state sotto-campionate impostando una distanza minima punto-punto di 05 cm. Poiché erano ancora presenti alcuni gruppi isolati di punti, è stato utilizzato il filtro il SOR (*Statistical Outlier Removal*): per ciascun punto tale algoritmo rimuove i punti all'interno di un volume, il cui raggio è pari alla distanza media più la deviazione standard moltiplicata per un fattore (nSigma) scelto dall'utente. I parametri statistici si basando su un numero di punti vicini (*nearest neighbour, kNN*) definito dall'utente. Un numero costante di kNN di 100 e un nSigma di 1 sono stati in grado di rimuovere la maggior parte dei punti rumorosi dal perimetro e dai fori delle nuvole di punti. L'unica eccezione è stata la nuvola di punti dai dati D1: tale processo avrebbe influenzato in modo significativo la densità del modello complessivo, quindi non è stato eseguito.

5.2 Stima della distanza tra le nuvole di punti

Le misurazioni delle variazioni di superficie vengono solitamente acquistate con due diversi approcci (Lague et al., 2013): calcolo di un campo di spostamento mediante tracciamento di parti omologhe della superficie, solitamente applicato nel monitoraggio dei movimenti franosi in terra; calcolo della distanza tra due modelli, solitamente applicato quando non ci sono parti omologhe nella scena.

Le instabilità di un versante in roccia, in particolare la caduta di blocchi e la colata detritica non sono fenomeni solitamente caratterizzati dalla lenta mobilitazione di un'unica massa deformabile. Per questo motivo e tenendo conto della totale assenza di parti omologhe mobili riconoscibili, è stato adottato l'approccio del calcolo della distanza.

Per eseguire tale procedura, il software utilizza diversi algoritmi: Cloud-to-Cloud (C2C), Cloud-to-Mesh (C2M) e Multiscale Model to Model Cloud (M3C2). La decisione del metodo più affidabile si è basata su precedenti studi comparativi applicati nei campi delle geoscienze. Gli stessi Lague et al., 2013 hanno mostrato che l'algoritmo M3C2 risulta più robusto ai cambiamenti nella densità dei punti e nel rumore della nuvola, a differenza del C2C, e anche se potrebbe essere accurato come il C2M, è l'unico a consentire il calcolo dell'intervallo di confidenza locale nella stima della distanza; Nourbakhshbeidokhti et al., 2019 hanno testato questi metodi applicandoli nella valutazione dei cambiamenti topografici che avvengono a causa della sedimentazione nei canali d'acqua e il M3C2 si è rivelato il più affidabile per evidenziare i tassi di erosione e deposizione dai confronti delle nuvole di punti.





Si è considerato inoltre che questo metodo non esegue alcuna l'interpolazione, che potrebbe causare errori nello studio di superfici complesse. In più, Lague et al., 2013 hanno dimostrato la capacità dell'algoritmo M3C2 di gestire geometrie 3D complesse, piani sia orizzontali che verticali all'interno della stessa scena, e di ridurre l'incertezza causata dalla rugosità locale del modello. Tale algoritmo consente, inoltre, due vantaggi: definire localmente un livello di incertezza che va con la stima della distanza, chiamato anche *level of detection* o LOD95%; operare la stima della distanza su un sottoinsieme della nuvola di punti, costituito dai *core points*, in questo caso individuati definendo una distanza minima di 0,5 m. Per i dettagli dell'algoritmo M3C2 e la corretta definizione dei parametri che l'utente deve impostare, gli autori rimandano all'articolo completo di Lague et al., 2013. Tuttavia, le considerazioni fatte per decidere i valori ottimali della scala della normale (*normal scale*), vengono proposte nei capitoli seguenti.

5.3.2 Determinazione dell'orientamento della normale e della scala ottimale della normale

In superfici con una complessa rugosità, il valore della scala della normale D influenza fortemente l'orientamento della direzione normale alla superficie e di conseguenza la possibilità di rilevare una distanza tra le due nuvole di punti che sia sovrastimata. La *Figura 5* mostra come D1, paragonabile alla scala della rugosità locale, rileverebbe direzioni normali molto diverse, portando a una stima della distanza errata; un valore più grande (D2) sarebbe in grado di stimare un orientamento della normale più uniforme, ignorando l'effetto della rugosità superficiale. Si noti che la deviazione standard σ 1(d), misurata lungo una direzione normale definita da una grande scala, varia con piccole variazioni dell'orientamento della superficie, portando a un intervallo di confidenza locale più ampio, il che indica una stima della distanza meno accurata.

In queste circostanze, dovrebbe essere stimato un valore ottimale di D. Una soluzione semplice ed empirica sarebbe quella di definire un intervallo di valori, ad esempio da 0,5 ma 5 m con un passo di 0,5 m, e il valore locale di D sarebbe quello che garantisce un minimo di 10 punti utilizzati nella stima della normale. Questo metodo si adatterebbe meglio alla varietà di geometrie nelle scena, evitando la definizione di una scala normale costante che potrebbe sovrastimare la distanza tra le due nuvole di punti o non rilevare un cambiamento significativo nell'orientamento della superficie.

L'unico problema è rappresentato da una restrizione all'interno M3C2: l'orientamento normale del plug-in richiede necessariamente, in assenza della posizione del sensore per la nuvola di punti di riferimento, la definizione di un orientamento preferito tra un ristretto elenco di opzioni: $\pm X$, $\pm Y$, $\pm Z$, \pm Baricentro, \pm (0,0,0). Poiché nessuna di queste opzioni ha fornito validi risultati, le normali sono state calcolate utilizzando gli strumenti all'interno di CloudCompare. La caratteristica più utile è la possibilità di regolare l'orientamento delle normali secondo un metodo Minimum Spanning Tree. Tuttavia, questo approccio ha un suo limite: permette di impostare un solo valore di D. La soluzione migliore è stata individuata testando diversi valori, da 0,5 m a 15 m, per valutare la corretta ricostruzione della rugosità superficiale. Valori maggiori della scala normale avrebbero portato a una superficie più liscia, valori inferiori avrebbero rilevato piccoli dettagli delle asperità della superficie. Alla fine, il valore ottimale in termini di tempo di lavorazione e di corretta restituzione della rugosità superficiale è stato di 1 m.

5.3.2Determinazione della scala ottimale di proiezione

Il valore di della scala di proiezione *d* influenza fortemente sia la risoluzione spaziale del calcolo della distanza che l'intervallo di confidenza: per valori maggiori della scala di proiezione la risoluzione spaziale delle misurazioni diminuisce mentre aumenta la capacità di rilevare cambiamenti statisticamente significativi. Ne consegue che deve essere trovato un valore

ottimale della scala di proiezione per rilevare correttamente i cambiamenti tra le nuvole di punti senza perdere alcuna importante informazione. Lague et al., 2013 hanno affrontato questa questione osservando il LOD95% in base alla diversa rugosità della superficie (scogliera piatta, ciottoli, detriti) e alla diversa densità di punti (*Figura 6*).

La stima dell'intervallo di confidenza è stata ottenuta confrontando nuvole di punti identiche. Ciò mostra come per valori bassi di d, 0,1-0,2 m, l'intervallo di confidenza stimato in superfici piane è troppo piccolo e porta al rilevamento di variazioni che non dovrebbero essere statisticamente significative. Questo accade per nuvole di punti confrontate con densità sia simili che differenti. In caso di superfici ruvide, come ciottoli e detriti, aumentando d oltre il valore di 1 m, aumenta molto la percentuale di punti associati a variazioni significative della superficie. Per nuvole di punti con densità diversa, ciò avviene con valori maggiori di 0,5 m. Le nuvole di punti oggetto di questo studio presentano le seguenti caratteristiche: la loro densità è molto simile poiché sono state tutte sotto-campionate a 5 cm; presentano tutte superfici sia piane che ruvide. In conclusione, la scala di proiezione ottimale deve essere trovata in un range che va da 0,3 m e 2 m; sono stati testati tre valori, 0,5, 1 e 2 m.



Figura 6. Relazione tra l'incertezza della distanza (chiamata anche livello di rilevamento, LOD 95%) ed in diversi tipi di terreno. (Figura da Lague et al., 2013)

Dai risultati ottenuti, un valore grande di d avrebbe individuato aree con una variazione significativa più continue e localizzate sulla superficie del versante; diversamente un valore piccolo avrebbe individuato come significative tante piccole aree sparse lungo tutto il versante. In fine, per poter tener conto anche dei possibili distacchi locali di blocchi di piccole dimensioni, si è optato per un valore intermedio di 1 m.

5.3.3 Risultati della distanza stimata mediante algoritmo M3C2

I risultati delle diverse comparazioni sono visualizzati nell'Appendice A; un esempio è riportato nella Figura 7. Il primo modello D1 è stato confrontato con i dati LiDAR provenienti dall'agenzia slovena per l'ambiente, *Agencija Republike Slovenije* Za Okolje (ARSO). I valori positivi di distanza sono indicati con colori caldi (dal giallo al rosso), i valori negativi sono indicati con colori freddi (dal verde al blu). L'incertezza della distanza mostrata è il livello di fiducia nel rilevare la distanza tra le due nuvole di punti.

I risultati consentono di evidenziare le nicchie in cui si è verificato il distacco, principalmente lungo la parete verticale dell'ammasso roccioso nella parte superiore sinistra del versante, con particolare insorgenza nella parte superiore. La perdita di materiale avviene anche sul deposito detritico: ciò non è insolito poiché all'interno del deposito detritico possono verificarsi instabilità, innescate dall'impatto di un blocco o da precipitazioni atmosferiche, provocando un flusso di detriti verso valle. È inoltre possibile riconoscere le zone dove il materiale si è accumulato provocando un aumento di volume nei depositi detritici, sia nella parte mediana del versante che lungo la parte inferiore, interessando principalmente la porzione destra. Molti cambiamenti si osservano anche lungo l'alveo e sulle rive del

fiume, dove la presenza attività minerarie provoca la rimozione e lo stoccaggio di materiale naturale. La presenza di distanze relativamente ridotte, inferiori a 1 m, tra due nuvole di punti provenienti da rilievi consecutivi rileva un'evoluzione su scala minore ben distribuita su tutto il versante.



Figura 8. Schema del principio alla base della metodologia adottata per stimare le variazioni di volume a partire dalle distanze M3C2. (Figura da Griffith e Thompson, 2017)

Tali stime vengono fornite con un intervallo di confidenza, che nella maggior parte dei casi è globalmente inferiore a 10 cm. Nelle porzioni del pendio in cui l'orientamento della superficie è più coerente, si verifica un intervallo di confidenza vicino all'errore di registrazione. Valori maggiori di LOD95% sono principalmente causati da una cattiva ricostruzione della nuvola di punti di riferimento e / o comparata o possono essere conseguenza di un aumento locale della rugosità della superficie.

5.6 Stima della variazione di volume

In letteratura vengono adottati approcci diversi per rilevare i cambiamenti di volume topografici confrontando due nuvole di punti che rappresentano geomorfologie naturali: Wheaton et al., 2010 e William RD, 2012 hanno applicato il metodo Difference of DEMs (DoD) eseguendo il confronto di due griglie orizzontali per rilevare una variazione superficiale verticale, comunemente adottata per lo studio dell'erosione e della sedimentazione in ambienti fluviali; Guinau et al., 2019 hanno eseguito un confronto tra nuvole di punti e mesh per osservare i cambiamenti di volume in una frana naturale e una caduta di massi innescata artificialmente; Stumpf et al., 2014 hanno combinato il calcolo della distanza stimata con il M3C2 con il confronto di due raster, ottenuti andando a interpolare i dati circoscritti in *cluster* di punti. In questo caso il DOD avrebbe comportato una grande perdita di informazioni, essendo presenti molte superfici verticali (Lague et al., 2013). Pertanto, le descrizioni delle ultime due metodologie fornite dagli autori non sono state sufficienti per replicare i due approcci. Per questi motivi è stato adottato un metodo semplificato proposto da Griffith e Thompson, 2017: essi hanno studiato l'applicazione della scansione laser nella quantificazione del livello di abrasione nelle ossa umane sommerse dall'acqua e hanno proposto un semplice approccio analitico basato sull'algoritmo M3C2. Il principio è ottenere un volume parziale *Vi* moltiplicando per ogni punto *i* la distanza L_{M3C2} per un'area circolare locale *Ai*; il volume totale è quindi dato sommando i diversi *Vi*. Tale cilindro potrebbe essere considerato uguale a quello adottato dall'algoritmo M3C2 nel calcolo della distanza tra le nuvole, ma ciò potrebbe portare a qualche errore: in una superficie complessa l'orientamento normale potrebbe variare molto, provocando la sovrapposizione o la non tassellatura dei volumi cilindrici, quindi una sovrastima o una sottostima della variazione di volume.



Figura 9. Schema adottato per calcolare la variazione di volume secondo il metodo semplificato proposto da Griffith e Thompson, 2017, l'area rossa e bianca è quella non considerata nel computo, portando a una sottostima della variazione di volume.





Tuttavia, poiché la rugosità della superficie e la direzione normale lungo la quale vengono considerate nella stima delle distanze durante l'esecuzione dell'algoritmo M3C2, si può comunque ipotizzare l'applicazione di questo metodo anche a geomorfologie complesse nel momento in cui si immagina una distribuzione planare e regolare dei *core points* (*Figura 9*) dove d_p , la distanza punto-punto, è impostata uguale alla distanza minima di sotto-campionamento di 0,05 m. Ciò dovrebbe evitare, con qualche incertezza, di alterare l'effettiva area della scena. Ad ogni punto è stato assegnato un volume, dato moltiplicando l'area *Ai* per il *L_{M3C2}* associato. I risultati cumulativi (*Tabella 1*), sia per i valori positivi che per quelli negativi, che rappresentano rispettivamente un accumulo e una perdita di volume, sono stati quindi calcolati eseguendo uno script in Matlab poiché era possibile esportare un file ASCII della nuvola di punti da CloudCompare.

Valori positivi indicano un accumulo di materiale, valori negativi indicano una perdita di volume dovuta principalmente al distacco che descrive l'evoluzione dell'ammasso roccioso. Nella maggior parte dei casi, i risultati sono molto diversi. Lo scenario più frequente è un volume negativo maggiore di quello positivo: ciò può essere giustificato considerando la possibilità che la maggior parte del materiale distaccato si sia depositato fuori dalla scena osservata durante il sopralluogo, accumulandosi tra le aree vegetate nella porzione inferiore sinistra del versante o addirittura raggiungendo punti più lontani del letto del fiume. Non si possono infine ignorare la presenza di un'attività mineraria a valle e fenomeni di dissesto secondari innescati da eventi naturali: il bilancio finale può essere duqnue influenzato sia dalle attività umane che da cause naturali.

	VOLUME (m ³)	
	Positive	Negative
D1	20.393	13.218
D2 slope	522	19.746
D2 river	27.570	7.162
D3	6'401	10.425
D4	12.338	13.953
D5	2.977	5.138
D6	30.524	19.554
D7	2.202	5.310

Tabella 1. Risultati cumulativi per la stima della variazione di
volume da ogni confronto.

Altri scenari, dove il volume positivo è maggiore di quello negativo possono essere giustificati più verosimilmente allo stesso modo: il distacco è avvenuto in una porzione fuori scena o dove il modello non è stato ricostruito per presenza di vegetazione o la graduale e distribuita l'erosione dell'ammasso roccioso, possibilmente non indiviudata come variazinione significativa nel confronto delle nuvole, ha comportato l'accumulo di materiale nel deposito detritico di valle. Combinando i risultati del modello del pendio e di fiume nel caso del secondo set di dati D2, viene mostrata una differenza relativamente piccola tra il materiale accumulato e quello staccato: ciò indica che una parte del materiale ha raggiunto l'alveo e parte di questo è stato trasportato dal torrente Belca verso il fiume Sava.

6. CONCLUSIONI

I risultati finali mostrano un'evoluzione qualitativa e quantitativa del versante: vengono rilevate le principali aree in cui si verifica il distacco e l'accumulo di blocchi rocciosi e viene segnalata un'evoluzione del materiale in alveo, soprattutto nella parte alta. Questa esperienza evidenzia il fatto che anche se l'elaborazione fotogrammetrica potrebbe avere un alto livello di automatizzazione, per la ricostruzione di una geomorfologia complessa è richiesto il giudizio dell'utente. I software SfM sono molto utili in quanto forniscono una tecnica user friendly e a basso costo per ricostruire un'area d'indagine in un ambiente virtuale 3D, partendo semplicemente da più immagini sovrapposte riprese da diversi punti di vista. Vaste aree possono essere indagate da UAV, oggi accessibili a tutti in termini di economici, di portabilità e livello di automatizzazione durante il volo. L'elaborazione dei dati diventa più impegnativa quando è richiesta una georeferenziazione indiretta tramite GCP e si vuole minimizzare l'errore di riproiezione finale: l'esperienza e la

conoscenza dell'utente sono gli elementi chiave per ottenere il miglior risultato possibile, perché nella maggior parte dei casi un'ispezione visiva delle immagini è necessaria per valutare la proiezione dei marker e il loro corretto posizionamento nelle immagini potrebbe richiedere un processo iterativo, tornando più volte sulle stesse immagini (Bitelli et al., 2004). Anche la classificazione dei punti del terreno può richiedere un intervento manuale: considerando i limitati risultati restituiti da molti algoritmi differenti. Esistono pertanto algoritmi come CANUPO, i quali possono essere addestrati assegnando manualmente alcune porzioni della nuvola di punti a ad una classe definita, ma anche in questo caso l'esperienza dell'utente è l'elemento chiave per addestrare al meglio il classificatore e raggiungere un buon risultato.

Nella stima dei rischi naturali, il processo fotogrammetrico può essere una potente risorsa per eseguire indagini sulla geometria del sito e analisi di stabilità. Sull'ammasso roccioso possono essere effettuati rilievi geomeccanici indiretti al fine di valutare la distribuzione spaziale delle famiglie di giunti e stimare potenzialmente le dimensioni del blocco più propenso a collassare: si possono creare mappe delle faglie e delle fratture ad alta risoluzione per osservare la crescita, la meccanica e le proprietà delle fratture (Bemis et al., 2014). Un'indagine più approfondita del deposito detritico potrebbe consentire, inoltre, la stima della granulometria del sedimento per valutare la stabilità interna.

Il confronto con altri tipi di dati potrebbe anche aiutare nella ricostruzione dell'intero fenomeno naturale. Qui vengono mostrate le aree più suscettibili al distacco e all'accumulo, osservate in un breve periodo di tempo, quasi 1 anno se si escludono i dati LiDAR provenienti dal 2014, ma si può fare di più: una correlazione con fattori esterni come precipitazioni o attività minerarie potrebbero eventualmente evidenziare possibili fattori scatenanti dell'instabilità del versante.

In conclusione, molte cose possono essere realizzate combinando la fotogrammetria UAV e i software SfM. Essi forniscono un'alternativa a basso costo, rapida e flessibile ad altre metodologie per una mappatura geomorfologica accurata; possono essere utilizzati anche prima e dopo un evento naturale estremo o anche in tempo reale per offrire una base su cui testare modelli, prevedere e comprendere l'evoluzione del processo indagato (Tarolli P., 2014).

7. RICONOSCIMENTI

Questo lavoro è stato possibile grazie alla speciale collaborazione con il doc. dr. Dejan Grigillo e l'aiuto di asist. dr. Klemen Kozus Trajkovski e doc. dr. Dušan Petrovič, membri del Dipartimento di Ingegneria Geodetica dell'Università di Lubiana. Un ringraziamento speciale al preside della Facoltà di Ingegneria Civile e Geodetica., prof. dr. Mikoš Matjaž, che ha reso possibile la realizzazione, presso una sede estera, della tesi di laurea magistrale di cui questo lavoro mostra gli elementi salienti.

8. RIFERIMENTI BIBLIOGRAFICI

Aicardi, I., Chiabrando, F., Grasso, N., Lingua, A. M., Noardo, F., and Spanò, A.: UAV photogrammetry with oblique images: first analysis on data acquisition and processing, Int. Arch. Photogramm. Remote Sens. Spatial Inf. Sci., XLI-B1, 835–842, https://doi.org/10.5194/isprs-archives-XLI-B1-835-2016, 2016.

Agisoft Forum, Topic: Investigating Alignment Parameters https://www.agisoft.com/forum/index.php?topic=8074.msg3894 9#msg38949 (15 Mar. 2020) Agisoft Metashape User Manual Professional Edition, Version 1.5

Bemis S.P., Micklethwaite S., Turner D., James M.R., Akeiz S., Thiele S.T., Bangash H.A., Ground-based and UAV-based photogrammetry: a multi scale, high resolution mapping tool for structural geology and paleosesmology. *J. Struct. Geol.* 69 (A), pp. 163-178.

Benassi F., Dall'Asta E., Diotri, F., Forlani, G., Morra di Cella, U., Roncella, R., Santise, M. Testing Accuracy and Repeatability of UAV Blocks Oriented with GNSS-Supported Aerial Triangulation. *Remote Sensing* 2017, 9, 172, doi: 10.3390/rs9020172.

Balletti C., Guerra F., Vernier P., Fotogrammetria da UAV per integrare il rilievo e la documentazione di monumenti colpiti da sisma, in *Geomedia* n.1, 2014

Barbarella, M., Fiani, M., & Lugli, A. (2015). Rilievi multitemporali con laser scanner terrestre per il monitoraggio di una frana. Bollettino SIFET, (1), 8-18.

Bitelli G., Dubbini M., Zanutta A., Terrestrial laser scanning and digital photogrammetry techniques to monitor landslide bodies. *Int. Arch. Photogramm. Remote Sens. Spat. Inf. Sci. 2004*, 35, pp. 246–251.

Bronzino, G. P. C., Grasso, N., Matrone, F., Osello, A., and Piras, M.: LASER-VISUAL-INERTIAL ODOMETRY BASED SOLUTION FOR 3D HERITAGE MODELING: THE SANCTUARY OF THE BLESSED VIRGIN OF TROMPONE, Int. Arch. Photogramm. Remote Sens. Spatial Inf. Sci., XLII-2/W15, 215–222, https://doi.org/10.5194/isprs-archives-XLII-2-W15-215-2019, 2019.

Calantropio, A., Chiabrando, F., & Spanò, A. (2018). Impiego di tecniche di fotogrammetria digitale speditiva a supporto delle opere provvisionali negli interventi tecnici in emergenza sismica. Bollettino SIFET, (3), 22-31.

CloudCompare version 2.6.1 – User manual

Chiabrando, F., Lingua, A., and Piras, M.: Direct photogrammetry using UAV: tests and first results, Int. Arch. Photogramm. Remote Sens. Spatial Inf. Sci., XL-1/W2, 81-86, doi:10.5194/isprsarchives-XL-1-W2-81-2013, 2013.

Delacourt C, Allemand P, Berthie E, Raucoules D, Casson B, Grandjean P, Pambrun C, Varel E (2007) Remote-sensing techniques for analysing landslide kinematics: a review. Bulletin de Societe Geologique 178(2):89–100

Eisenbeiss H, Sauerbier M (2011) Investigation of UAV systems and flight modes for photogrammetric applications. Photogramm Rec 26(136):400–421

Geodatabase of Slovenian Environment Agency http://gis.arso.gov.si/evode/profile.aspx?id=atlas_voda_Lidar@ Arso ()

Giordan D, Hayakawa Y, Nex F, Remondino F, Tarolli P (2017) Review article: the use of remotely piloted aircraft systems (RPAS) for natural hazards monitoring and management. Nat Hazards Earth Syst Sci Discuss:1–26. https://doi.org/10.5194/nhess-2017-339, in review

Griffith S.J., Thompson C.E.L., The Use of Laser Scanning for Visualization and Quantification of Abrasion on Water-

BOLLETTINO SIFET n. 1 - ANNO2021: Sezione Scienza

Submerged Bone. University of Southampton, United Kingdom In: Errickson D., Thompson T., *Human Remains: Another Dimension – The Application of Imaging to the Study of Human Remains,* Academic Press: An imprint of Elsevier, 2017, pp. 102-123.

Grimm A.,2007 the Origin of the Term Photogrammetry,???, pp. 52-60.

Guinau M., Tapia M., Pérez-Guillén C., Suriñach E., Roig P., Khazaradze G., Torné M., Jesús Royán M., Echeverria A., 2019 Remote sensing and seismic data integration for the characterization of a rock slide and an artificially triggered rock fall. *Eng. Geol.*, 257, pp. 1-15.

Johnson K., Nissen E., Saripalli S., Arrowsmith J.R., McGarey P., Scharer, K., Williams P., Blisniuk K., 2014 Rapid mapping of ultrafine fault zone topography with structure from motion. *Geosphere*, 10 (5), pp. 969–986.

Lague D., Brodu N., Leroux J., 2013 Accurate 3D comparison of complex topography with terrestrial laser scanner: Application to the Rangitikei canyon (N-Z). *ISPRS Journal of Photogrammetry and Remote Sensing*, 82, pp. 10-26.

Lazar A., Begus T., Vulic M., 2018 Monitoring of the Belca rockfall. *Acta Geotechnica Slovenica*, pp. 2-15.

Mallison H., *Photogrammetry tutorial 11: How to handle a project in Agisoft Photoscan*, October 11th, 2015 (https://dinosaurpalaeo.wordpress.com/2015/10/11/photogramm etry-tutorial-11-how-to-handle-a-project-in-agisoft-photoscan/)

Mancini, F.; Castagnetti, C.; Rossi, P.; Dubbini, M.; Fazio, N.L.; Perrotti, M.; Lollino, P. An Integrated Procedure to Assess the Stability of Coastal Rocky Cliffs: From UAV Close-Range Photogrammetry to Geomechanical Finite Element Modeling. Remote Sens. 2017, 9, 1235. https://doi.org/10.3390/rs9121235

Masiero, A., Chiabrando, F., Lingua, A. M., Marino, B. G., Fissore, F., Guarnieri, A., and Vettore, A.: 3D modeling of GIRIFALCO fortress, Int. Arch. Photogramm. Remote Sens. Spatial Inf. Sci., XLII-2/W9, 473–478, https://doi.org/10.5194/isprs-archives-XLII-2-W9-473-2019, 2019.

Meza J., Marrugo A., Ospina G., Guerrero M. and Romero L., *A Structure-from-Motion Pipeline for Generating Digital Elevation Models for Surface-Runoff Analysis*, Journal of Physics: Conference Series, Volume 1247, 6th National Conference on Engineering Physics and the 1st International Conference on Applied Physics Engineering & Innovation 22–26 October 2018, Bucaramanga, Colombia

Nourbakhshbeidokhti S., Kinoshita A.M., Chin A., Florsheim J.L., A Workflow to Estimate Topographic and Volumetric Changes and Errors in Channel Sedimentation after Disturbance. Remote Sens. 2019, 11, 586.

Passalacqua P., Belmont P., Staley D., Simley J., Arrowsmith R., Bode C., Crosby C., DeLong S., Glenn N., Kelly S., Lague D., Sangireddy H., Schaffrath K., Tarboton D., Wasklewicz T., Wheaton J.(2015). Analyzing high resolution topography for advancing the understanding of mass and energy transfer through landscapes: A review. Earth-Science Reviews. 148. 10.1016/j.earscirev.2015.05.012. Reese, B. (2006). Towards a Closer Combination of Direct and Indirect Sensor Orientation Of Frame Cameras.

Rossi, P. (2018). Rilievo e monitoraggio di una cava di marmo con tecniche fotogrammetriche da drone. *Bollettino SIFET*, (1), 36-43.

Shenk T., *Introduction to photogrammetry*, Department of Civil and Environmental Engineering and Geodetic Science, The Ohio State University, 2005

Sithole G., Vosselman G., 2004. Experimental compirson of filter algorithm for bare-Earth extraction from airborne laser scanning point clouds. ISPRS J. Photogramm. 59, 85-101

Stumpf A., Malet J.P., Allemand P., Pierrot-Deseilligny M., Skupinski G. Ground-based multi-view photogrammetry for the monitoring of landslide deformation and erosion, Geomorphology, 2014

Tarolli P. (2014) *High-resolution topography for understanding Earth surface processes: opportunities and challenges*. Geomorphology 216:295–312

Unmanned Aircaft Systems Data Post-Processing, USGS National UAS Project Office – March 2016

Tofani V, Segoni S, Agostini A, Catani F, Casagli N (2013) Technical note: use of remote sensing for landslide studies in Europe. Nat Hazards Earth Syst Sci 13:1–12

Toschi, I., & Remondino, F. (2016). Soluzioni geomatiche per il rapid mapping di catastrofi naturali. Bollettino SIFET, (4), 1-11.

Westoby M.J., Brasington J., Glasser N.F., Hambrey M.J., Reynolds J.M., 2012. '*Structure-from-Motion' photogrammetry: a low-cost, effective tool for geoscience applications*. Geomorphology 179, 300–314

Wheaton J.M., Brasington J., Darby S.E., Sear D.A., 2010. Accounting for uncertainty in DEMs from repeat topographic surveys: improved sediment budgets. Earth Surf. Process. Landf. 35 (2), 136–156.

Williams R.D. (2012). *DEMs of difference* In: L. E. Clarke, & J.M. Nield (Eds.), Geomorphological Techniques (Online Edition). London, UK: British Society for Geomorphology

Zhang W., Qi J., Wan P., Wang H., Xie D., Wang X., Yan G., 2016. *An Easy-to-Use Airborne LiDAR Data Filtering Method Based on Cloth Simulation*, MDPI Remote Sensing Journal 2016, 8, 501

Westoby MJ, Brasington J, Glasser NF, Hambrey MJ, Reynolds JM (2012) 'Structure-from-Motion' photogrammetry: a low-cost, effective tool for geoscience applications. Geomorphology 179:300–314

Zhu L., Erving A., Koistinen K., Nuikka M., Junnilainen H., Heiska N., Haggrén, H., 2008. Georeferencing multi-temporal and multi-scale imagery in photogrammetry. In: Proceedings of ISPRS Conference Commission XXI, WG V/2, Beijing(China), pp. 226e230

APPENDICE A – M3C2 Results



BOLLETTINO SIFET n. 1 - ANNO2021: Sezione Scienza



