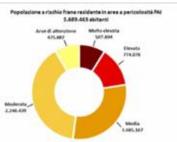


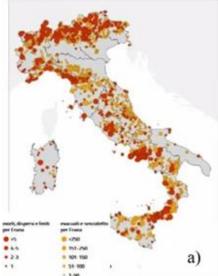
Rischio idrogeologico

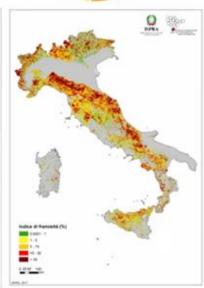
MAPPARE IL RISCHIO

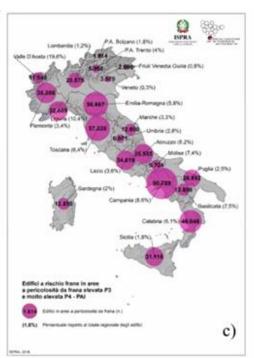


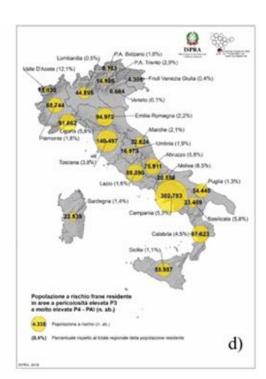
Le frane, al pari delle inondazioni, sono tra i fenomeni naturali più calamitosi sul territorio, essendo ogni anno causa di danni a persone e beni.











- Mappa degli eventi di frana con vittime nel periodo 1964-2018 (IRPI, 2018);
- Densità di frane (area in frana/area cella) su maglia di lato 1 km (ISPRA, 287/2018);
- Edifici a rischio frane in aree a pericolosità da frane elevata P3 e molto elevata P4 (ISPRA, 287/2018);
- d) Popolazione a rischio frane residente in aree a pericolosità elevata P3 e molto elevata P4 (ISPRA, 287/2018).

CAUSE DELL'INSTABILITA'

SUSCETTIBILITA': è la probabilità che un determinato evento calamitoso, di una certa magnitudo, si verifichi in una determinata area.

PERICOLOSITA': è la probabilità che un evento franoso di date dimensioni, velocità e volume di massa spostata si verifichi in un determinato intervallo di tempo ed in una certa area del territorio.

Le <u>cause</u> che possono dare origine a fenomeni di instabilità possono essere suddivise in <u>DUE</u> grandi categorie:





Predisponenti

Considerano tutti quei fenomeni ambientali che rendono un territorio propenso all'instabilità.

Scatenanti

Agiscono su un pendio già indebolito e innescano il fenomeno (intense precipitazioni, attività sismica).

PRINCIPALI APPROCCI PER LA VALUTAZIONE DELLA SUSCETTIBILITA' DA FRANA

DETERMINISTICO

Prevede il calcolo di valori quantitativi della stabilità, espressi di solito in termini di fattori di sicurezza.

EQUILIBRIO LIMITE

EURISTICO

L'esperienza del tecnico costituisce l'elemento fondamentale per la classificazione in termini di suscettibilità. La valutazione della suscettibilità da frana è condotta mediante la sovrapposizione di Carte tematiche, scegliendo i fattori significativi di innesco; pervenendo ad un elaborato di sintesi.

STATISTISCO

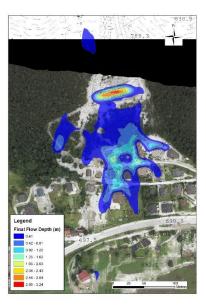
Mediante opportuni algoritmi si determina la combinazione che in passato hanno condotto all'innesco di frane.

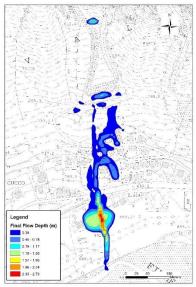
FREQUENCY RATIO
WEIGHTS OF EVIDENCE
REGRESSIONE LOGISTICA
MACHINE LEARNING

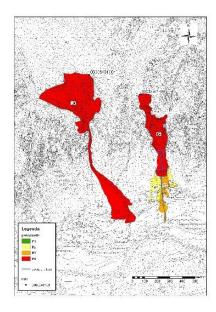
APPROCCIO DETERMINISTICO

DETERMINISTICO

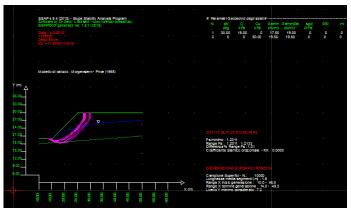
Prevede il calcolo di valori quantitativi della stabilità, espressi di solito in termini di fattori di sicurezza. e di magnitudo. EQUILIBRIO LIMITE











L'esperienza del tecnico costituisce l'elemento fondamentale per la classificazione in termini di suscettibilità. La valutazione della suscettibilità da frana è condotta mediante la sovrapposizione di Carte tematiche, scegliendo i fattori significativi di innesco; pervenendo ad un elaborato di sintesi.

Lithological map

APPROCCIO EURISTICO

The methodology considered by Hutchinson (2001) requires the preparation of factorial maps of the whole area regarding the main characteristics that are thought of influencing landslides.

In the 1976, Neuland used more than 30 factors.

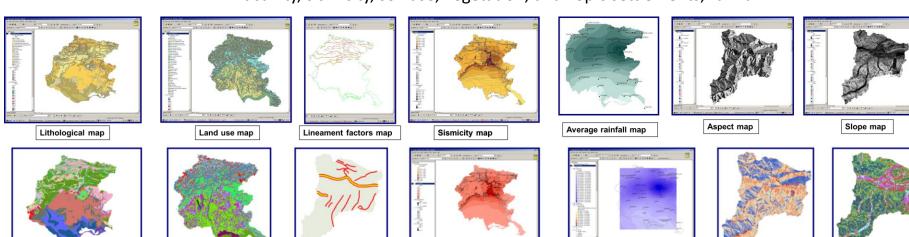
Siddle et al., (1991) take into account 16 factors; 12 of them are subjected to the univariance analysis in order to determine the single degree of association (score) with the existing landslides. The higher values have been assigned to four factors: angle of slope, type of surface deposit, thickness of surface deposit and potential water supply of the aquifer.

The considered parameters, chosen on the basis of both an accurate bibliographical study and the experience, are the following: surface geology, lithology, geomorphology (slope geometry, aspect), structure of the area, structure of the lithological units, erosive activity, sismicity, soil use, vegetation, anthropic settlements, rainfall.

Average rainfall map

Aspect map

Slope map



Sismicity map

Lineament factors map

Land use map

L'esperienza del tecnico
costituisce l'elemento
fondamentale per la
classificazione in termini di
suscettibilità. La valutazione
della suscettibilità da frana è
condotta mediante la
sovrapposizione di Carte
tematiche, scegliendo i fattori
significativi di innesco;
pervenendo ad un elaborato di
sintesi.

APPROCCIO EURISTICO

Assegnare un punteggio ad ogni singola unità geolitologia è stato il problema sperimentalmente più oneroso. A tale scopo, è stato necessario ricorrere all'ausilio della carta dei fenomeni franosi precedentemente censiti. Utilizzando la percentuale di territorio in dissesto ricadente all'interno di ogni singola unità geolitologica, è stato possibile attribuire punteggi diversi alle 18 litologie considerate. La classe litologica in cui ricade il maggior numero di fenomeni è stata presa come riferimento massimo e proporzionalmente è stato assegnato un valore via via decrescente alle altre classi. I valori di riferimento sono compresi tra 100 (max) e 0 (min). A queste 18 tipologie litologiche, valutando le caratteristiche geotecniche e tessiturali, nonché quindi la percentuale di fenomeni franosi ricadenti all'interno di ogni singola unità geolitologia, sono stati attribuiti valori alti a litologie che si ritiene siano predisponenti al verificarsi di fenomeni geostatici, mentre valori bassi a quelle litologie che favoriscono la stabilità.

Esempio di assegnazione del punteggio per quanto concerne la litologia.

Valore di merito	Valore normalizzato	Descrizione		
6	6	MORENA		
7	0	CONGLOMERATI		
5	10	FLYSCH		
3	49	ALLUVIONI_RECENTI		
2	95	DETRITO		
1	100	CARBONATICHE_MASSICCE		
4	20	CARBONATICHE_STRATIFICATE		

L'esperienza del tecnico
costituisce l'elemento
fondamentale per la
classificazione in termini di
suscettibilità. La valutazione
della suscettibilità da frana è
condotta mediante la
sovrapposizione di Carte
tematiche, scegliendo i fattori
significativi di innesco;
pervenendo ad un elaborato di
sintesi.

APPROCCIO EURISTICO AHP METHOD

Stabiliti i valori di merito dei vari parametri all'interno di ogni singola tematica, assegnato loro un punteggio in funzione della percentuale di fenomeni franosi verificatisi in quella determinata area, normalizzati, è stato necessario definire un ulteriore ordine di merito anche tra le diverse tematiche considerate. L'utilizzo della metodologia AHP (Analytic Hierarchy Process) che permette di assegnare un peso/punteggio non solo ai parametri ma anche alle classi in cui ciascun parametro è suddiviso (Saaty, 2000).

Intensity of importance for each considered parameter	Importance definition	Explanatory notes		
1	Equal importance	Both parameters contribute equally to the objective		
3	Moderate importance	One parameter is considered, based on experience, slightly favoured over another		
5	Essential or strong importance	One parameter is strongly favoured over the other		
7	Very strong or demonstrated importance	A parameter is very strongly favoured over another		
9	Extreme importance	The evidence is favouring a parameter over another		
2,4,6,8	Intermediate values between the categories	If and when is needed a compromise		

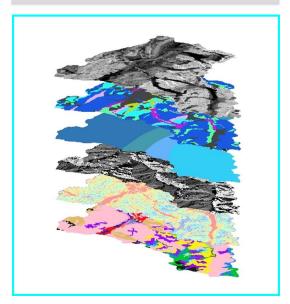
L'esperienza del tecnico
costituisce l'elemento
fondamentale per la
classificazione in termini di
suscettibilità. La valutazione
della suscettibilità da frana è
condotta mediante la
sovrapposizione di Carte
tematiche, scegliendo i fattori
significativi di innesco;
pervenendo ad un elaborato di
sintesi.

APPROCCIO EURISTICO

Al fine di assegnare un valore quantitativo ad ogni singola tematica, è stato necessario tradurre la preferenza di un fattore rispetto ad un altro utilizzando una matrice.

	Litologia	Acclività	olous lab osu	Assetto strutturale	Precipitazioni	Esposizione	Caratterizzazi one sismica
Litologia	1	თ	Б	5	7	8	9
Acclività	1/ 3	1	ß	თ	4	5	6
Uso del suolo	1/5	1/3	1	1	3	4	5
Assetto strutturale	1/5	1/3	1	1	з	4	5
Precipitazioni	1 /7	1/4	1/3	1/3	1	2	3
E sposizione	1/8	1/5	1/4	1/4	1/2	1	2
Caratterizzazione sismica	1/9	1/6	1/5	1/5	1/3	1/2	1
Totale	2.112	5.283	10.783	10.783	18.883	24.5	31

L'esperienza del tecnico
costituisce l'elemento
fondamentale per la
classificazione in termini di
suscettibilità. La valutazione
della suscettibilità da frana è
condotta mediante la
sovrapposizione di Carte
tematiche, scegliendo i fattori
significativi di innesco;
pervenendo ad un elaborato di
sintesi.



Overlay tematico

APPROCCIO EURISTICO

The considered parameters were arranged in hierarchical order of priorities in rows and columns to generate a pairwise comparison matrix. At the same time, also the classes in which each parameter has been subdivided were arranged with the same technique. This method may be defined a **Weighted Linear Combination (WLC)** where secondary – level weights are opinion-based scores [Ayalew et al., 2004].

The weights of each parameter were calculated dividing the geometric mean of each row of the matrix by the total of geometric mean in a column of a matrix. The weights were later normalized.

Afterwards ranks and rates were linearly combined (WLC) obtaining the Landslide Potential Index (LPI) according to the formula:

$$LPI = \sum (Ri \times Wij)$$
 [1]

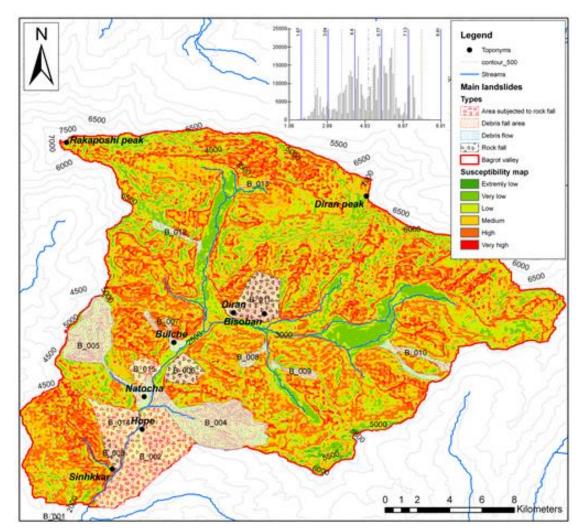
where i = 1 - 9, Ri is the rank for parameter i and Wij is the weight for class j of i factor.

L'esperienza del tecnico
costituisce l'elemento
fondamentale per la
classificazione in termini di
suscettibilità. La valutazione
della suscettibilità da frana è
condotta mediante la
sovrapposizione di Carte
tematiche, scegliendo i fattori
significativi di innesco;
pervenendo ad un elaborato di
sintesi.

The map obtained as a result of the overlapping weighted raster datasets, represents the distribution of the LPI index values that were later classified into 6 potential landslide susceptibility classes obtaining a landslide susceptibility map.

Classes	N. of cells	%	Susceptibility description
1	647	0.13	Extremly low susceptible
2	46760	9.71	Very low susceptible
3	107003	22.22	Low susceptible
4	160054	33.25	Medium susceptible
5	133666	27.76	High susceptible
6	33246	6.91	Very high susceptible

APPROCCIO EURISTICO



Mediante opportuni algoritmi si determina la combinazione che in passato hanno condotto all'innesco di frane.

APPROCCIO STATISTICO

FREQUENCY RATIO

WEIGHTS OF EVIDENCE

REGRESSIONE LOGISTICA

MACHINE LEARNING



Contents lists available at ScienceDirect

The Egyptian Journal of Remote Sensing and Space Sciences



journal homepage: www.sciencedirect.com

Research Paper

Landslide susceptibility assessment using Frequency Ratio, a case study of northern Pakistan



Hawas Khan ^a, Muhammad Shafique ^{b,*}, Muhammad A. Khan ^a, Mian A. Bacha ^b, Safeer U. Shah ^b, Chiara Calligaris ^c

^{*}Karakorum International University, Gilgit, Pakistan

^bNational Centre of Excellence in Geology, University of Peshawar, Peshawar, Palastan

^aUniversity of Trieste, Department of Mathematics and Geosciences, Via Weiss 2, Trieste 34128, Italy

Mediante opportuni algoritmi si determina la combinazione che in passato hanno condotto all'innesco di frane.

FREQUENCY RATIO

WEIGHTS OF EVIDENCE

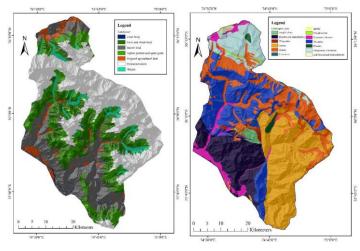
REGRESSIONE LOGISTICA

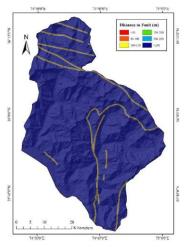
MACHINE LEARNING

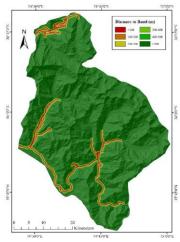
APPROCCIO STATISTICO

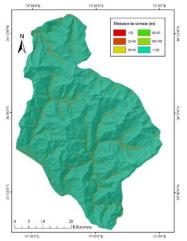
USED PARAMETERS

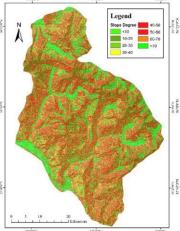
Disctance to faults, to roads, to streams, slope degree, lithological units, land cover, aspect

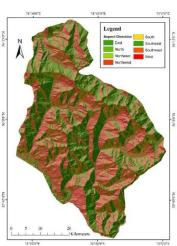












Mediante opportuni algoritmi si determina la combinazione che in passato hanno condotto all'innesco di frane.

FREQUENCY RATIO

WEIGHTS OF EVIDENCE

REGRESSIONE LOGISTICA

MACHINE LEARNING

Cabbe 1 Landshide inducing Sectors, classes, weights in the study area.

	g Botos classes weights in the					
Naccor	Chases (degree)	Number of Finel in Class	Number of Tixel in Class % (a)	Number of Landslide Pixel in Class	Number of landslide Pitel in Class % (b)	Preguency Racio (FR) (b)a)
Slope	≺)0)0 20	234908 2996)9	8.42 1073	4457 10374	3.08 7.16	037 067
	20 30	383925	13.75	18153	12.52	09)
	30 40	461868	1635	26160	12.06	1.09
	40 50	423210	1734	30756	2).22	122
	90 SO SO	44)@3	1523	282S2	19.49	123
	so 50 60 70	328489	11.77	19147	13.2)	1.12
	>70	156966	5.61	7640	S.27	094
	210	136366	201	7640	5.27	034
Aspect						
	Blomb	3553)4	12.73	11139	7.68	0.60
	Northeast	2983)2	1073	8407	5.80	0.54
	Last	3)628	1134	22 4 S7	15.49	137
	Southeast	317753	1139	2276)	15.70	138
	South	33S0B7	12.01	נדנדנ	11.25	099
	Southwest	368225	13.20	17518	12.09	0.92
	West	4)4333	14.86	2622)	18.09	122
	Northwest	383346	13.74	19273	13.30	0.96
Geology						
	Amphibolites	96)	0.02	23	0.02	0.79
	Diorites and granodiorites	7667	028	350	0.24	028
	Ukamafics	337	0.03	47	0.03	2.67
	Gneiss	13337	0.48	799	0.SS	1.15
	limexone.	141	0.03	7	0.01	0.96
	Marble	10	0.00	ò	0.00	0
	Consilomerate	178	0.03	7	0.01	0.76
	Qилетыту дерокка	2278	0.08	206	0.14	1.73
	Volcanics	10929	038	S76	0.40	1.01
	Terigeneous formation	3887	0.14	391	027	129
	Undifferent is ted	204	0.01	0	0.00	0
	пецьябіленся					
~						
Distance to						
stream	≺20	23029	0.83	107S	0.74	090
	20 40	22742	0.82	1164	020	099
	40 60	22388	020	1317	09)	1.13
	ಕಾ ಉ	22232	020	1571	1.08	136
		21874	0.78	1794	1.24	158
	80 100		96.98	138028	96.23	099
	>100	2677963	50.50	138028	95.25	036
Distance to						
fault						
	≺S0	30222	1.08	2058	1.42	131
	S1 100	300BS	3.08	2083	1.44	133
	100 150	30043	3.08	2078	1.43	133
	150 Z00	3002)	1.08	2117	1.46	136
	200 250	29960	1.07	2134	1.47	137
	>250	2636696	946)	134479	92.78	098
Distance to						
road						
7044	<100	SS722	2,000	11171	7.73	3.85
road	<100 100 200	SS728 S0990	2.000 1815	33373 9870	7.71 6.81	32S 3.7S
road	100 200	50990	1815	9870	6.8)	3.7S
road						3.7S 3.77
road	100 200 200 300	50990 4650B	1.81S 1.669	9870 9129	6.8) 6.30	3.7S
road	100 200 200 300 300 400 400 500	50990 4650B 42149 39722	1815 1,669 1512 1 ,42 5	9870 9129 8218 7284	68) 630 5.67 5.08	3.75 3.77 3.75 3.53
	100 200 200 300 300 400	50990 46508 42149	1215 1669 1512	9870 9129 8218	6.8) 6.30 5.67	3.7S 3.77 3.7S
road landcover	100 200 200 300 300 400 400 500 2500	50990 46508 42149 38772 2557280	1815 1669 1512 1425 91579	9870 9129 8218 7784 96277	63) 630 5.67 5.08 63.49	3.75 3.77 3.75 3.53 0.75
	100 200 200 300 300 400 400 500 >500 Water Body	\$0990 46\$08 42149 38722 2\$\$2280	1815 1689 1512 1A25 91579	9870 9129 8218 7284 99277	6.2) 6.30 5.67 5.08 62.49	3.75 3.77 3.75 3.53 0.75
	100 200 200 200 300 400 400 500 >500 Water Body Forest and shoub land	\$0990 4650B 42146 39721 2552280 21407 452452	1215 1,659 1517 1,425 91,579 0,77 1623	9870 9129 8218 7284 99277 S42 21973	6.8) 6.30 5.67 5.08 68.49 0.37 15.16	3.75 3.77 3.75 3.53 0.75 0.49 0.93
	100 200 200 300 300 400 400 500 >500 Water Body Forest and shrub land Barren Land	\$0990 465/28 421/49 38772 2557280 21/407 452/452 65671/4	1215 1669 1512 1425 91579 0.77 1623 2336	9870 9129 8218 7284 99277 \$42 21973 95405	6.8) 6.30 5.67 5.08 68.49 0.37 15.16 66.5)	3.75 3.77 3.75 3.53 0.75 0.49 0.93 2.82
	100 200 200 200 200 200 400 400 500 >500 Water Body Forest and shrub land Barren Land Altyine passure and spare	\$0990 4650B 42146 39721 2552280 21407 452452	1215 1,659 1517 1,425 91,579 0,77 1623	9870 9129 8218 7284 99277 S42 21973	6.8) 6.30 5.67 5.08 68.49 0.37 15.16	3.75 3.77 3.75 3.53 0.75 0.49 0.93
	100 200 200 300 300 400 400 500 2500 Water Body Forest and shrub land Earnen land Alpine pasture and spare 30as	\$0990 46\$/\$. 42149 39722 25\$2280 21407 4\$2452 6\$6714 434276	1215 1669 1512 1425 91579 0.77 1623 2336 1560	9870 9129 8218 7124 99277 S42 21973 9640S 17820	6.8) 6.30 5.67 5.08 68.49 0.37 15.16 66.5) 17.29	3.75 3.77 3.75 3.53 0.75 0.49 0.93 2.82 0.79
	100 200 200 200 200 300 400 400 500 2500 Water Body Forest and shutb land Barren land Alpine pasture and spare guess	\$0990 46\$08 42149 39722 25\$2230 21407 452462 6\$6714 424276 116871	1215 1,669 1512 1,425 91,579 0,77 1623 23,56 15,60	9870 9129 8218 7284 99277 S42 21973 96408 17820 7416	6.2) 6.30 5.67 5.08 62.49 0.37 15.36 66.5) 12.29	3.75 3.77 3.75 3.53 0.75 0.49 0.93 2.82 0.79
	100 200 200 300 300 400 400 500 2500 Water Body Forest and shrub land Earnen land Alpine pasture and spare 30as	\$0990 46\$/\$. 42149 39722 25\$2280 21407 4\$2452 6\$6714 434276	1215 1669 1512 1425 91579 0.77 1623 2336 1560	9870 9129 8218 7124 99277 S42 21973 9640S 17820	6.8) 6.30 5.67 5.08 68.49 0.37 15.16 66.5) 17.29	3.75 3.77 3.75 3.53 0.75 0.49 0.93 2.82 0.79

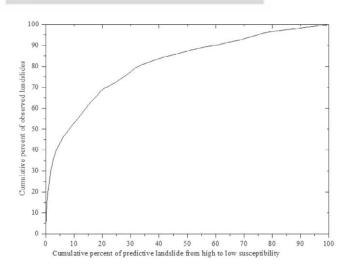
Mediante opportuni algoritmi si determina la combinazione che in passato hanno condotto all'innesco di frane.

FREQUENCY RATIO

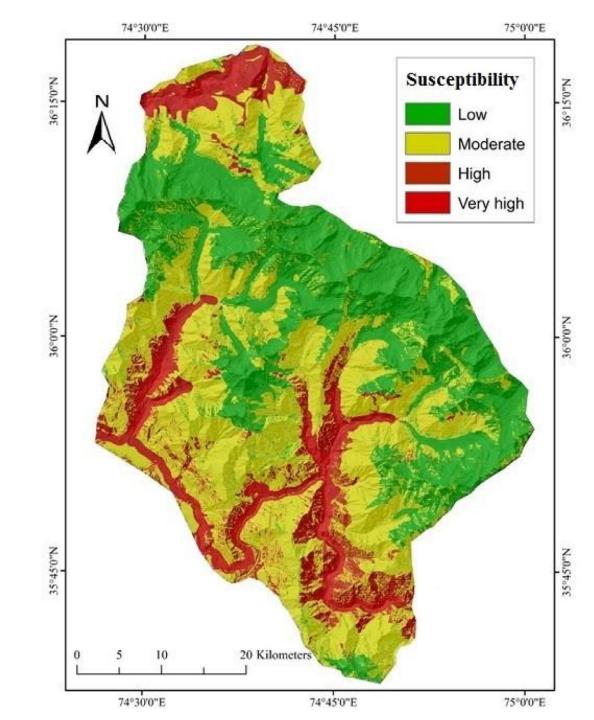
WEIGHTS OF EVIDENCE

REGRESSIONE LOGISTICA

MACHINE LEARNING



Cumulative percentage of study area classified as susceptible (x-axis) incumulative percent of landslide occurrence (y-axis).



Mediante opportuni algoritmi si determina la combinazione che in passato hanno condotto all'innesco di frane.

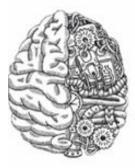
APPROCCIO STATISTICO

FREQUENCY RATIO
WEIGHTS OF EVIDENCE

MACHINE LEARNING

REGRESSIONE LOGISTICA

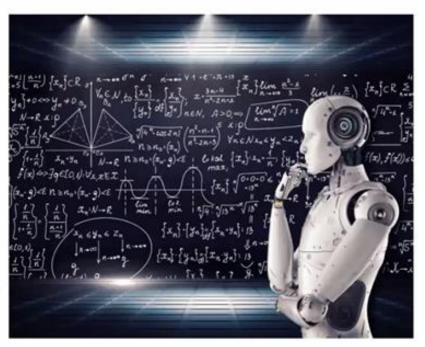
MACHINE LEARNING



L'apprendimento automatico (noto in letteratura come Machine Learning) è, di per sè, un campo multidisciplinare ed è una metodologia usata per costruire modelli previsionali estraendo modelli da grandi insiemi di dati.



Rappresenta una delle aree fondamentali dell'intelligenza artificiale, il cui obiettivo principale è quello di imparare a riconoscere automaticamente modelli complessi e prendere decisioni intelligenti basati su dati.



Mediante opportuni algoritmi si determina la combinazione che in passato hanno condotto all'innesco di frane.

APPROCCIO STATISTICO

FREQUENCY RATIO
WEIGHTS OF EVIDENCE

REGRESSIONE LOGISTICA

Di Napoli, M., Carotenuto, F., Cevasco, A., Confuorto, P., Di Martire, D., Firpo, M., ... & Calcaterra, D. (2020). Machine learning ensemble modelling as a tool to improve landslide susceptibility mapping reliability. Landslides, 17(8), 1897-1914.

MACHINE LEARNING

