Introduction_to_spatial_statistics

April 26, 2018

0.1 Lezione :: Analisi statistica spaziale di alcune proprietà dei suoli

0.1.1 Laurea magistrale in scienze forestali ed ambientali.Corso di Geografia e Valutazione del suolo

Giuliano Langella glangella@unina.it

Tobler's Low of Geography (1970): are more related than distant things".

"Everything is related to everything else, but near things

0.1.2 Step #1: Come si costruisce un variogramma sperimentale

Nota:Il kernel utilizzato per Jupyter è MatLab per cui il codice è in tale linguaggio. Ai fini dello studio degli argomenti trattati è possibile ignorare i comandi MatLab e concentrarsi solo sulla procedura.

Directory di lavoro:

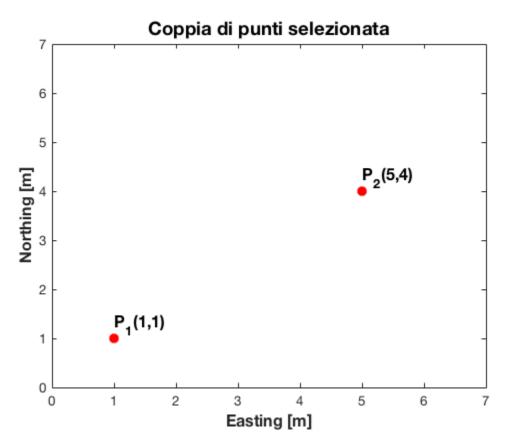
```
In [24]: cd ~/git/seminars/GeogrValutSuolo/
```

Rappresentazione cartografica dei punti di campionamento: crea 2 punti, $P_1(1,1)$ e $P_2(5,4)$:

```
In [25]: x=[1,5];
    y=[1,4];
    % P1(1,1)
    P1 = ['P_1(',num2str(x(1)),',',num2str(y(1)),')'];
    % P2(5,4)
    P2 = ['P_2(',num2str(x(2)),',',num2str(y(2)),')'];

In [26]: % FIGURE:
    figure
    scatter(x,y,450,'.','r'),axis([0,7,0,7])
    xlabel('Easting [m]','FontWeight','b','FontSize',12)
```

```
ylabel('Northing [m]','FontWeight','b','FontSize',12)
title('Coppia di punti selezionata','FontWeight','b','FontSize',14)
text(x(1),y(1),P1,'HorizontalAlignment','left','VerticalAlignment','bottom','FontWeight
text(x(2),y(2),P2,'HorizontalAlignment','left','VerticalAlignment','bottom','FontWeight
box on
```



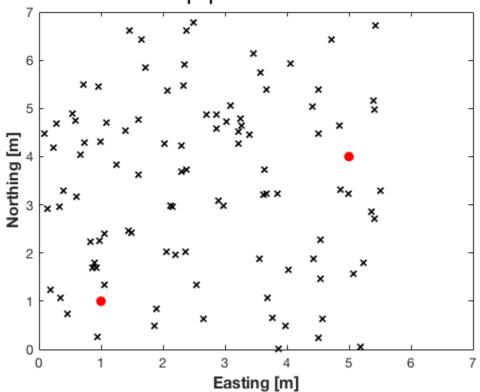
Crea 100 punti geospaziali di coordinate $P_i(X_i, Y_i)$ casuali. (funzione MatLab RANDI)Crea una vettore di 100 punti (ossia matrice di dimensioni 100x1) con coordinate casuali (randi) ed intere (randi):

```
X nel range [1,550]
Y nel range [1,700]
La divisione per 100 obbliga i valori tra 0 e 5.50 / 7.00
```

```
0.240, 4.190
0.400, 3.300
2.870, 4.880
```

Crea una vettore di 100 punti (ossia matrice di dimensioni 100x1) con valori casuali di Carbonio Organico $\left[\frac{g}{kg}\right]$ nell'orizzonte superficiale (es. A_p o profondità fissa 0-40 cm) La divisione per 1000 obbliga i valori tra 0.000 e 2.000 $\frac{g}{kg}$

Punti (X_i,Y_i) selezionati random



Note sul campionamento: Area/Scala di indagine;

```
Localizzazione e densità dei punti di campionamento;
```

Tipologie di campionamento (profili, pit, trivellate, osservazioni, ...);

Scopo del campionamento: osservare l'ubicazione ed i tipi di suoli nell'area di indagine;

Raccolta di campioni di suolo, per ciascun orizzonte, per le analisi fisico-chimiche;

C'è un lavoro preliminare per ottenere dati sui suoli utili alle indagini (geo-)statistiche;

Richiamo delle nozioni cartografiche: Meridiani (Greenwich) e Paralleli (Equatore);

Geoide vs Ellissoide (WGS84);

Sistema di coordinate (Geocentrico, Geografico, Piano);

Trasformazioni tra sistemi;

Datum (WGS84, Roma40, ...):

```
scegliere lellissoide,
```

eseguirne una materializzazione,

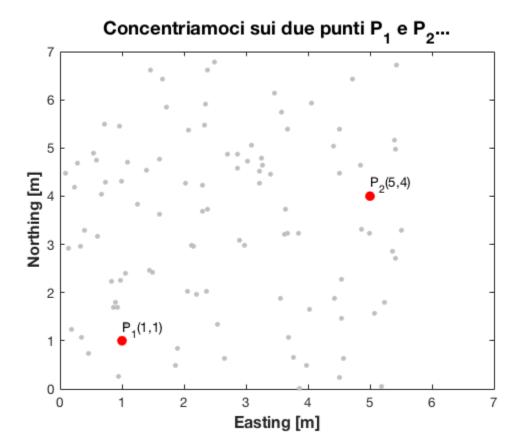
orientarlo in un punto (verticale corrispondente alla normale),

Le analisi statistiche spaziali richiedono sistemi di riferimento piani (proiezioni)!

Sistemi di riferimento: geografico, Globale [EPSG:4326]

```
piano, Italia Fuso Ovest [EPSG:32632]
piano, Italia Fuso Est [EPSG:32633]
```

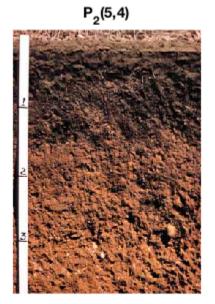
Riprendiamo i due punti a scelti a caso di cui prima, P_1 e P_2 ...

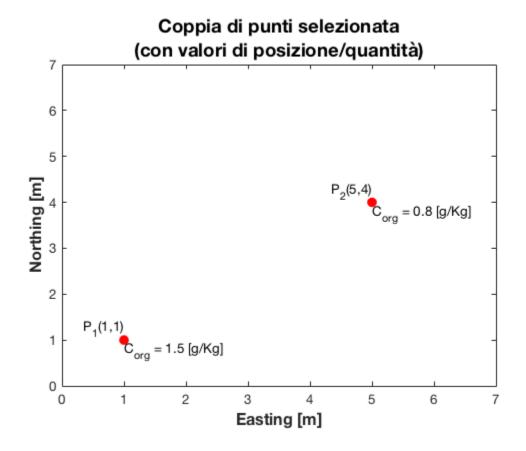


...ciascuno di essi avrà un valore specifico di una proprietà del suolo: ad esempio per il Carbonio Organico (orizz. $A_{(p)}$):

```
In [31]: subplot(121)
          imshow('artwork/P1.jpg'),title(P1)
          subplot(122)
          imshow('artwork/P2.jpg'),title(P2)
```







0.1.3 Obiettivo —-> calcolare la distanza tra i due punti P_1 e P_2

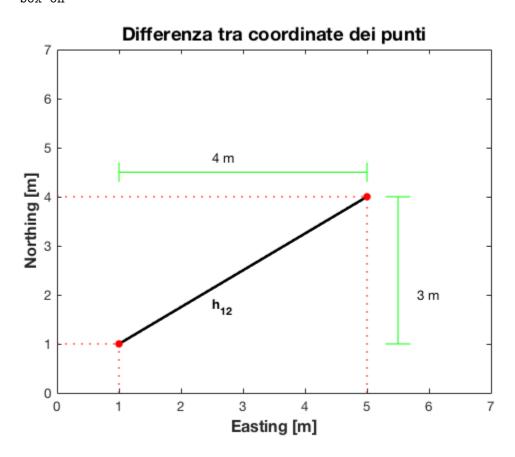
POSIZIONE :: Distanza geospaziale tra i due punti

QUANTITA' :: Distanza relativa alla variabile (proprietà del suolo | C.O.) misurata nei due punti)

1. Calcoliamo la distanza euclidea tra i due punti geospaziali P₁ e P₂

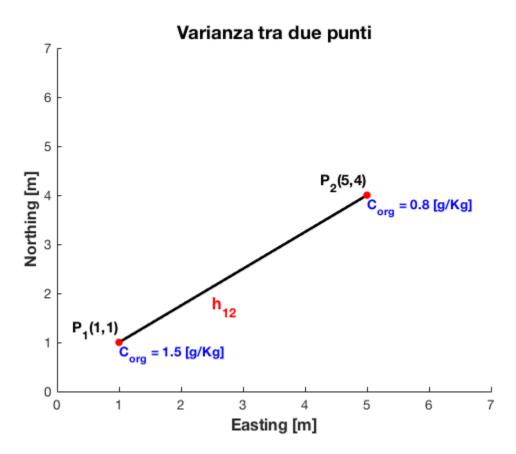
```
In [47]: hold on
    plot(x,y,'-k','LineWidth',2)
    scatter(x,y,255,'.','r'),axis([0,7,0,7]),xlabel('Easting [m]'),ylabel('Northing [m]')
    plot([x(1),x(1)],[0,y(1)],'r:'),plot([x(2),x(2)],[0,y(2)],'r:'),plot([0,x(1)],[y(1),y(1)],plot([x(1),x(2)],[y(2)+0.5,y(2)+0.5],'g'),plot([1,1],[y(2)+0.5-0.2,y(2)+0.5+0.2],'g'),plot([x(2)+0.5,x(2)+0.5],[y(1),y(2)],'g'),plot([x(2)+0.5-0.2,x(2)+0.5+0.2],[y(1),y(1)],hold off
    text(x(2)/2,y(2)+0.8,[num2str(x(2)-x(1)),'m'])
    text(x(2)+0.8,y(2)/2,[num2str(y(2)-y(1)),'m'])
    text(x(2)/2,y(2)/2,['h_{12}'],'HorizontalAlignment','left','VerticalAlignment','top','Fxlabel('Easting [m]','FontWeight','b','FontSize',12)
    ylabel('Northing [m]','FontWeight','b','FontSize',12)
```

title('Differenza tra coordinate dei punti', 'FontWeight', 'b', 'FontSize', 14) box on



Applichiamo il teorema di Pitagora:
$$h_{12} = \sqrt{(x_2 - x_1)^2 + (y_2 - y_1)^2} = \sqrt{4^2 + 3^2} = \sqrt{16 + 9} = \sqrt{25} = 5 \text{ [m]}$$

2. Varianza: Distanza in C.O. [g/Kg] misurato nei due punti P₁ e P₂



$$CO_{P_1} = 1.5 [g/Kg] > z(P_1) = z(x_i) CO_{P_2} = 0.8 [g/Kg] > z(P_2) = z(x_i + h)$$

Utilizziamo z per indicare il contenuto in C.O. degli orizzonti A_p , ma può essere utilizzata per indicare una qualsiasi proprietà del suolo (e non).

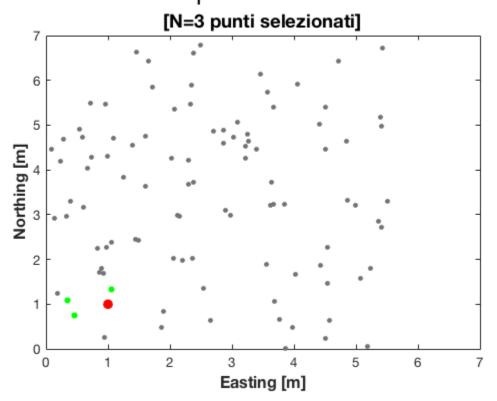
$$\gamma(h_{12}) = (z(x_1 + h_{12}) - z(x_1))^2 = (0.8 - 1.5)^2 = -0.7^2 = 0.49$$

gamma = 0.49

0.1.4 Estendiamo il calcolo a più punti contigui, fissando P₁

```
In [36]: N = 3;
    D = sqrt((X - x(1)).^2 + (Y - y(1)).^2);
    [~,iD] = sort(D);
    x1_n = X(iD(1:N));
    y1_n = Y(iD(1:N));
    d1_n = round(D(iD(1:N)),3);
    z1_n = [z1-0.1:-0.1:z1-0.1*N]';%contenuto in C.O. [g/Kg] nei punti contigui
```

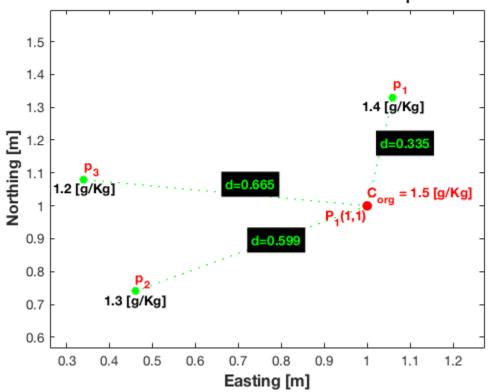
Fissiamo il punto P₁ e calcoliamo distanza & varianza



Zoom in P₁

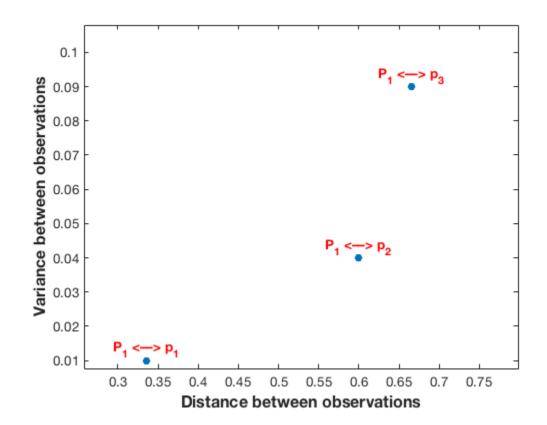
```
plot([x(1),x1_n(ii)],[y(1),y1_n(ii)],'g:')
  \text{text}(abs(x(1)+x1_n(ii))/2,abs(y(1)+y1_n(ii))/2,['d=',num2str(d1_n(ii))],...
        'color', 'g', 'background', 'black', 'VerticalAlignment', 'bottom', 'FontWeight', 'b',
  text(x1_n(ii),y1_n(ii),[num2str(z1_n(ii)),' [g/Kg]'], ...
        'HorizontalAlignment', 'center', 'VerticalAlignment', 'top', ...
        'FontWeight', 'b', 'FontSize', 10)
  text(x1_n(ii),y1_n(ii),pi,'HorizontalAlignment','left',...
        'VerticalAlignment', 'bottom', 'FontWeight', 'b', 'color', 'red')
end
% plot P1:
scatter(x(1),y(1),450,'.','r'),axis([0,7,0,7]),xlabel('Easting [m]'),ylabel('Northing [
text(x(1),y(1),['C_{org}] = ',num2str(z1),' [g/Kg]'],'HorizontalAlignment','left',...
     'VerticalAlignment', 'bottom', 'FontWeight', 'b', 'color', 'red')
\texttt{text}(\texttt{x(1)},\texttt{y(1)},\texttt{P1},\texttt{'HorizontalAlignment'},\texttt{'right'},\texttt{'VerticalAlignment'},\texttt{'top'},\texttt{'FontWeight'},
axis([min(x1_n)/1.3,max(x1_n)*1.2,min(y1_n)/1.3,max(y1_n)*1.2])
box on
xlabel('Easting [m]','FontWeight','b','FontSize',12)
ylabel('Northing [m]','FontWeight','b','FontSize',12)
title('Distanze dei punti contigui da P_1', 'FontWeight', 'b', 'FontSize', 14)
```

Distanze dei punti contigui da P₁



```
Calcoliamo le distanze geospaziali vs varianze per le N coppie di punti rappresentate nel grafico sopra: h_{1i} = \sqrt{(x_i - x_1)^2 + (y_i - y_1)^2} \gamma(h_{1i}) = (z(x_1 + h_{1i}) - z(x_1))^2
```

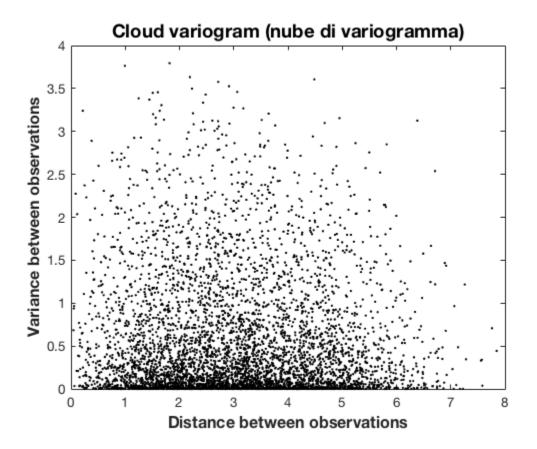
```
In [38]: gamma = (z1_n - z1).^2;
         fprintf('%8s, %8s\n','Distanza','Varianza')
         for ii=1:numel(gamma) fprintf('%8.3f, %8.3f\n',d1_n(ii),gamma(ii)); end
Distanza, Varianza
   0.335,
             0.010
   0.599,
             0.040
   0.665,
             0.090
In [64]: scatter(d1_n,gamma,'filled')
         xlabel('Distance between observations', 'FontWeight', 'b', 'FontSize', 12)
         ylabel('Variance between observations','FontWeight','b', 'FontSize',12)
         %axis([0,1,0,0.125])
         box on
         for ii = 1:N
         text(d1_n(ii),gamma(ii),['P_1 <> p_',num2str(ii)],'HorizontalAlignment','center',...
              'VerticalAlignment', 'bottom', 'FontWeight', 'b', 'color', 'red')
         end
         axis([min(d1_n)/1.3,max(d1_n)*1.2,min(gamma)/1.3,max(gamma)*1.2])
```



0.1.5 Estendiamo il calcolo a tutti i punti di campionamento

(cioè collegando ciascun punto con tutti gli altri...)

```
In [40]: % DISTANCES
         [X1,X2] = meshgrid(X);
         [Y1,Y2] = meshgrid(Y);
         D = sqrt((X1 - X2).^2 + (Y1 - Y2).^2);
         % SEMIVARIANCE
         [Z1,Z2] = meshgrid(Z);
         Gamma = (Z1 - Z2).^2;
         % LOWER-LEFT TRIANGLE
         indx = 1 : length(Z);
         [C,R] = meshgrid(indx);
         I = R > C;
         % we only take I, because values are duplicated over the two triangles:
           r=23; c=2;
           fprintf( 'D(%d,%d) = %7.4f\nD(%d,%d) = %7.4f\n', r,c,D(r,c), c,r,D(c,r) )
D(23,2) = 0.8202
D(2,23) = 0.8202
In [41]: plot(D(I),Gamma(I),'Marker','.','LineStyle','none',...
              'MarkerFaceColor',[.6 .6 .6],'MarkerEdgeColor','k','MarkerSize',1)
         xlabel('Distance between observations','FontWeight','b', 'FontSize',12)
         ylabel('Variance between observations','FontWeight','b', 'FontSize',12)
         title('Cloud variogram (nube di variogramma)', 'FontWeight', 'b', 'FontSize', 14)
```

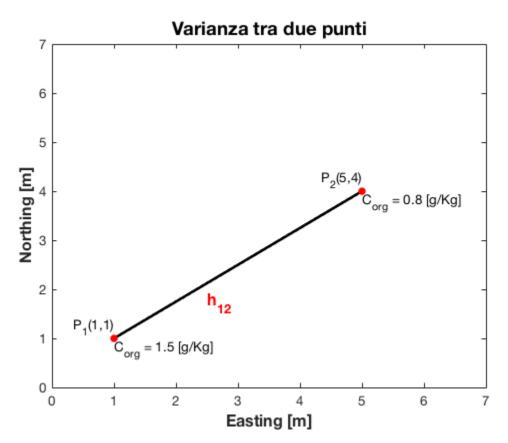


0.1.6 Costruzione del V A R I O G R A M M A sperimentale

$$\gamma(h) = \sum_{i=1}^{n(h)} \frac{(z(x_i + h) - z(x_i))^2}{n(h)}$$

Per costruire il variogramma sperimentale calcoliamo due parametri di base seguendo regole empiriche (rule of thumb).

 $text(x(2),y(2),['C_{org}] = ',num2str(z2),' [g/Kg]'],'HorizontalAlignment','left','Vertibox on$

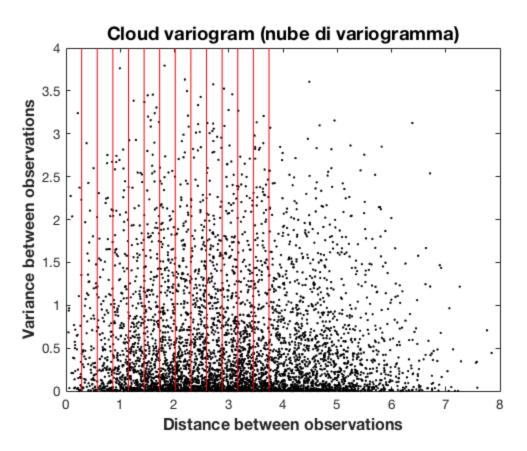


massima distanza (h_{max}) tra i 2 punti della coppia separata da h —> $max\left(\frac{D}{2}\right)$ dimensione del lag (*DEFINIRE IL LAG!) —> $mean\left(min\left(D\right)\right)$

Vediamo graficamente la nube di variogramma sperimentale con la separazione in lag:

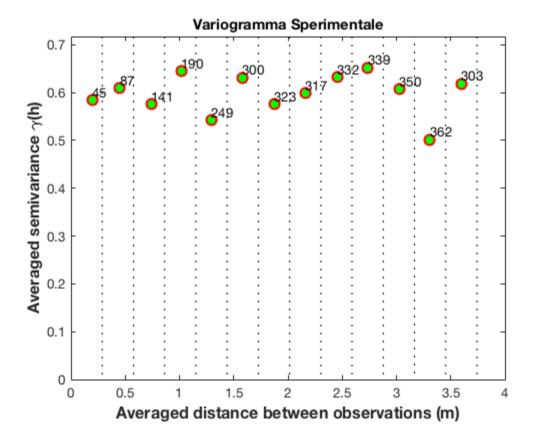
```
In [44]: hold on
    plot(D(I),Gamma(I),'Marker','.','LineStyle','none',...
```

```
'MarkerFaceColor',[.6 .6 .6],'MarkerEdgeColor','k','MarkerSize',1)
xlabel('Distance between observations','FontWeight','b', 'FontSize',12)
ylabel('Variance between observations','FontWeight','b', 'FontSize',12)
title('Cloud variogram (nube di variogramma)','FontWeight','b', 'FontSize',14)
for ii = 1:max_lags
  clag = lag*ii;
  plot([clag,clag],[0,4],'-r')% max(Gamma(:))
end
hold off, box on
```



Vediamo graficamente il variogramma sperimentale:

```
xlabel('Averaged distance between observations (m)','FontWeight','b','FontSize',12)
ylabel('Averaged semivariance \gamma(h)','FontWeight','b','FontSize',12)
for ii = 1:max_lags
    clag = lag*ii;
    plot([clag,clag],[0,max(Gamma(:))],':k')
end
hold off
for ii=1:numel(PN)
    text(DE(ii),GE(ii),num2str(PN(ii)),'Verticalalignment','bottom','HorizontalAlignment'
end
title('Variogramma Sperimentale')
```



Arriviamo alla costruzione della formula del variogramma sperimentale: (devo dividere in blocchi e spiegarli uno per uno) $\gamma(h) = \sum_{i=1}^{n(h)} \frac{(z(x_i+h)-z(x_i))^2}{n(h)}$

0.58,	0.45,	0.61,	87
0.86,	0.74,	0.58,	141
1.15,	1.02,	0.64,	190
1.44,	1.29,	0.54,	249
1.73,	1.58,	0.63,	300
2.01,	1.87,	0.58,	323
2.30,	2.16,	0.60,	317
2.59,	2.45,	0.63,	332
2.88,	2.73,	0.65,	339
3.17,	3.03,	0.61,	350
3.45,	3.31,	0.50,	362
3.74,	3.60,	0.62,	303

0.2 Facciamo alcuni esempi

Illustrare la procedura in Excel, e consegnare agli studenti (assegnare esercizio a casa utilizzando i dati estratti dal DEM per la costruzione del variogramma)

Entriamo in R ed installiamo il pacchetto gstat Entriamo in GIS (SAGA, QGIS, ...), importiamo il DEM ed astraiamo i punti di quota in corrispondenza dei punti di campionamento pedologico. Importare in R i dati di quota estratti, costruire un variogramma sperimentale, eseguire il fitting mediante un variogramma teorico autorizzato, utilizzare diversi modelli di variogramma per il kriging, confrontare le mappe (diversi modelli di variogramma, mappa di kriging vs DEM originale).