



ΑΡΙΣΤΟΤΕΛΕΙΟ
ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ
ΘΕΣΣΑΛΟΝΙΚΗΣ

ΑΝΟΙΧΤΑ
ΑΚΑΔΗΜΑΙΚΑ
ΜΑΘΗΜΑΤΑ



Αυτοματοποιημένη χαρτογραφία

Ενότητα # 13: Αλγοριθμικές μέθοδοι παρεμβολής

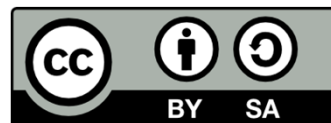
Ιωάννης Γ. Παρασχάκης

Τμήμα Αγρονόμων & Τοπογράφων Μηχανικών



Άδειες Χρήσης

- Το παρόν εκπαιδευτικό υλικό υπόκειται σε άδειες χρήσης Creative Commons.
- Για εκπαιδευτικό υλικό, όπως εικόνες, που υπόκειται σε άλλου τύπου άδειας χρήσης, η άδεια χρήσης αναφέρεται ρητώς.



Χρηματοδότηση

- Το παρόν εκπαιδευτικό υλικό έχει αναπτυχθεί στα πλαίσια του εκπαιδευτικού έργου του διδάσκοντα.
- Το έργο «Ανοικτά Ακαδημαϊκά Μαθήματα στο Αριστοτέλειο Πανεπιστήμιο Θεσσαλονίκης» έχει χρηματοδοτήσει μόνο τη αναδιαμόρφωση του εκπαιδευτικού υλικού.
- Το έργο υλοποιείται στο πλαίσιο του Επιχειρησιακού Προγράμματος «Εκπαίδευση και Δια Βίου Μάθηση» και συγχρηματοδοτείται από την Ευρωπαϊκή Ένωση (Ευρωπαϊκό Κοινωνικό Ταμείο) και από εθνικούς πόρους.



Σκοποί ενότητας

- Κατανόηση των αλγοριθμικών μεθόδων παρεμβολής στα ψηφιακά χαρτογραφικά δεδομένα

Αλγοριθμικές μέθοδοι παρεμβολής



Περιεχόμενα ενότητας

- Πιστή και εξομαλυντική παρεμβολή με τη μέθοδο της σημειακής προσαρμογής
- Η συνάρτηση συμμεταβλητότητας
- Απλή και κεντροβαρική κινητή μέση τιμή και δυναμικό

Πιστή εξομαλυντική παρεμβολή με τη μέθοδο της σημειακής προσαρμογής (1/7)

Όπως ήδη αναφέραμε οι άγνωστες παράμετροι a_i , $i=1,2,3,\dots,m$ μπορούν να θεωρηθούν ως στοχαστικές μεταβολές που χαρακτηρίζονται από στατιστικές ποσότητες. Στην περίπτωση αυτή ο πίνακας βάρους **R** των αγνώστων παραμέτρων, μπορεί να οριστεί ως ο αντίστροφος κάποιου πίνακα συμμεταβλητότητας των a_i . Θεωρώντας ότι οι παράμετρες a_i είναι ασυσχέτιστες μεταξύ τους και μεταβλητότητα σ_i^2 , ο πίνακας **R** είναι διαγώνιος με στοιχεία:

$$R_{ii} = \frac{1}{\sigma_i^2}, i = 1,2,3,\dots,m$$



Πιστή εξομαλυντική παρεμβολή με τη μέθοδο της σημειακής προσαρμογής (2/7)

Θεωρώντας δύο σημεία P_1 και P_2 , καθώς και τις τιμές της συνάρτησης παρεμβολής $f(P_1)$ και $f(P_2)$ στα παραπάνω σημεία, μπορούμε να εφαρμόσουμε το Νόμο Μετάδοσης των Μεταβλητοτήτων στην $f(x,y)$ και να υπολογίσουμε τη συμμεταβλητότητα $\sigma(f(P_1),f(P_2))$:

$$\sigma(f(P),f(P)) = \sum_{i,j=1}^m \frac{\partial f(P_1)}{\partial a_i} \frac{\partial f(P_2)}{\partial a_j} \sigma(a_i, a_j)$$

Επειδή οι παράμετροι a_i είναι ασυσχέτιστες μεταξύ τους ισχύει ότι:

$$\sigma(a_i, a_j) = \begin{cases} \sigma_i^2 & \text{για } i = j \\ 0 & \text{για } i \neq j \end{cases}$$

Πιστή εξομαλυντική παρεμβολή με τη μέθοδο της σημειακής προσαρμογής (3/7)

Επίσης
έχουμε :

$$\frac{\partial f(P_1)}{\partial a_i} = \varphi_i(P_1), \quad \frac{\partial f(P_2)}{\partial a_j} = \varphi_j(P_2)$$

Οπότε
καταλήγουμε :

$$\sigma(f(P_1), f(P_2)) = \sum_{i,j=1}^m \frac{\partial f(P_1)}{\partial a_i} \frac{\partial f(P_2)}{\partial a_j} \sigma(a_i, a_j) = \sum_{i,j=1}^m \varphi_i(P_1) \varphi_j(P_2) \sigma_i^2$$

Πιστή εξομαλυντική παρεμβολή με τη μέθοδο της σημειακής προσαρμογής (4/7)

Μετά τον υπολογισμό των παραμέτρων η τιμή της συνάρτησης για κάποιο τυχαίο σημείο P, θα δίνεται από τη σχέση:

$$\begin{aligned}\hat{f}(P) &= \hat{a}_1 \varphi_1(P) + \hat{a}_2 \varphi_2(P) + \dots + \hat{a}_m \varphi_m(P) = \\ &= [\varphi_1(P) \varphi_2(P) \dots \varphi_m(P)] [a_1 \ a_2 \ \dots \ a_m]^T = \varphi^T \hat{a}\end{aligned}$$

Αντικαθιστώντας στην παραπάνω σχέση το :

$$\hat{f}(P) = \varphi^T \hat{a} = \varphi^T R^{-1} \Phi^T (\Phi R^{-1} \Phi^T)^{-1} z$$

Θέτοντας

$$C = \Phi R^{-1} \Phi^T \text{ και } c_P = \Phi R^{-1} \varphi$$

έχουμε

$$\hat{f}(P) = c_P^T C^{-1} z$$



Πιστή εξομαλυντική παρεμβολή με τη μέθοδο της σημειακής προσαρμογής (5/7)

Οι πίνακες C και c_p έχουν στοιχεία

$$C_{ij} = \sum_{k=1}^m \varphi_k(P_i) \varphi_k(P_j) \sigma_k^2 = \sigma(P_i, P_j)$$

και

$$c_{P_i} = \sum_{k=1}^m \varphi_k(P_i) \varphi_k(P) \sigma_k^2 = \sigma(P, P_i)$$

Πιστή εξομαλυντική παρεμβολή με τη μέθοδο της σημειακής προσαρμογής (6/7)

Η λύση της $\hat{f}(P) = c_P^T C^{-1} z$ μπορεί να βρεθεί αν ξέρουμε τη συνάρτηση συμμεταβλητότητας της $f(x,y)$ χωρίς να είναι ανάγκη να χρησιμοποιήσουμε συναρτήσεις βάσης και χωρίς να χρειαστεί να υπολογίσουμε τις άγνωστες παραμέτρους.

Αν αντί της συνθήκης ελαχιστοποίησης $a^T R a = \min$, εφαρμόσουμε την $v^T P v + a^T R a = \min$, τότε θεωρώντας ότι $P = \Sigma^{-1}$, όπου Σ ο πίνακας συμμεταβλητότητας των αποκλίσεων v_i από την επιφάνεια παρεμβολής, έχουμε:

$$\hat{f}(P) = \varphi^T R^{-1} \Phi^T (\Phi R^{-1} \Phi^T + \Sigma)^{-1} z = c_P^T (C + \Sigma)^{-1} z$$

Πιστή εξομαλυντική παρεμβολή με τη μέθοδο της σημειακής προσαρμογής (7/7)

Η μέθοδος $\hat{f}(P) = c_p^T C^{-1} z$

ονομάζεται **Πιστή Σημειακή Προσαρμογή με τη MET** (Least Squares Collocation), γιατί προσαρμόζει την επιφάνεια παρεμβολής στις αρχικές τιμές του φαινομένου. Αντιθέτως η μέθοδος

$\hat{f}(P) = c_p^T (C + \Sigma)^{-1} z$

ονομάζεται **Εξομαλυντική Σημειακή Προσαρμογή με τη MET** γιατί δίνει καινούργιες τιμές στην επιφάνεια δεδομένων

Η συνάρτηση συμμεταβλητότητας (1/2)

Η συνάρτηση συμμεταβλητότητας παίζει σπουδαίο ρόλο. Άλλωστε σ' αυτήν στηρίζεται όλη η φιλοσοφία της μεθόδου. Συνήθως χρησιμοποιούμε ως συνάρτηση συμμεταβλητότητας μια εμπειρική συνάρτηση. Τέτοιου είδους συναρτήσεις είναι της μορφής:

$$\sigma(r) = (1-f) e^{-\frac{r}{m}}$$

όπου η φυσική σημασία των παραμέτρων είναι η παρακάτω:

f επιδρά στο βαθμό εξομάλυνσης. Μεγάλη τιμή f μεγάλη εξομάλυνση

m επιδρά στην κλίση της συνάρτησης και τέλος

$$r = \sqrt{(x_P - x_{P_i})^2 + (y_P - y_{P_i})^2}$$



Η συνάρτηση συμμεταβλητότητας (2/2)

Οι παράμετροι της συνάρτησης $\sigma(r)$ μπορούν να οριστούν με τη βοήθεια των τιμών της επιφάνειας δεδομένων, μέσω της διαδικασίας κατασκευής ιστογράμματος.

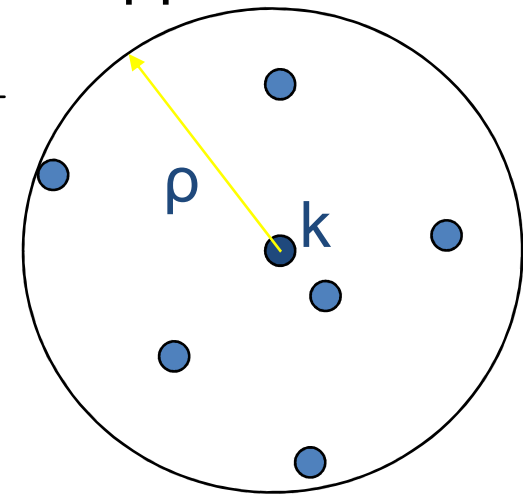
Εάν τέλος η συνάρτηση συμμεταβλητότητας που επιλέξαμε είναι ικανοποιητική, αυτό θα φανεί από τα αποτελέσματα της παρεμβολής.

Απλή και κεντροβαρική κινητή μέση τιμή και δυναμικό (1/4)

Θεωρώντας ό,τι έχουμε γνωστές τιμές ενός φαινομένου z_i , $i=1,2,3, \dots, n$ η τιμή του φαινομένου σε κάποιο σημείο k υπολογίζεται ως ο μέσος όρος των σημείων των γνωστών τιμών, που τυχαίνει να βρίσκονται εντός ενός κύκλου με κέντρο το k και ακτίνα ρ την οποία επιλέγουμε εμείς:

$$\hat{f}_k = \frac{1}{M} \sum_{r_i \leq \rho} f_i, \text{ όπου } M \text{ το πλήθος των σημείων που βρίσκονται}$$

εντός του κύκλου και $r = \sqrt{(x_i - x_k)^2 + (y_i - y_k)^2}$



Η μέθοδος αυτή ονομάζεται **κινητή μέση τιμή**

Απλή και κεντροβαρική κινητή μέση τιμή και δυναμικό (2/4)

Αν δεν πάρουμε απλά το μέσο όρο αλλά δώσουμε και κάποιο βάρος στις τιμές του φαινομένου, τότε έχουμε τον **κεντροβαρικό κινητό μέσο όρο** :

$$\widehat{f}_k = \sum_i p_i f_i$$

όπου

$$p_i = \frac{p'}{\sum_i p'_i}$$

και $p'_i = p'(r_i)$, δηλαδή εξαρτάται από την απόσταση r

Απλή και κεντροβαρική κινητή μέση τιμή και δυναμικό (3/4)

Η έννοια του **δυναμικού** που χρησιμοποιείται στη Χαρτογραφία δεν είναι τίποτε άλλο παρά ένας κινητός μέσος όρος που δίνεται από τη σχέση:

$$p = \begin{cases} 1 & \text{για } i = j \\ z_i + \sum_{j=1}^n \frac{z_j}{r_{ij}} & \text{για } i \neq j \end{cases}$$

όπου p_i το δυναμικό στο σημείο i , z_i η τιμή του φαινομένου στο σημείο i και r_{ij} η απόσταση ανάμεσα στα σημεία i και j . Γράφοντας την παραπάνω σχέση με μορφή πινάκων έχουμε:

Απλή και κεντροβαρική κινητή μέση τιμή και δυναμικό (4/4)

$$\begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ \cdot \\ p_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{r_{12}} & \cdot & \frac{1}{r_{1m}} \\ \frac{1}{r_{21}} & 1 & \cdot & \frac{1}{r_{2m}} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \frac{1}{r_{n1}} & \frac{1}{r_{n2}} & \cdot & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \\ \cdot \\ z_m \end{bmatrix}$$



ΑΡΙΣΤΟΤΕΛΕΙΟ
ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ
ΘΕΣΣΑΛΟΝΙΚΗΣ

ΑΝΟΙΧΤΑ
ΑΚΑΔΗΜΑΙΚΑ
ΜΑΘΗΜΑΤΑ



Τέλος ενότητας

Επεξεργασία: Δημήτριος Σαραφίδης
Θεσσαλονίκη, Εαρινό Εξάμηνο 2012-13