



Matlab 7. előadás

(Statisztika, regresszió,
mérési adatok feldolgozása)

Dr. Szörényi Miklós,
Dr. Kallós Gábor

2017–2018





Tartalom

- Statisztikai alapfogalmak
 - Populáció, hisztogram, átlag, medián, szórás, korreláció
 - Beépített támogatás a Matlabban
- Interpoláció és regresszió
- Adatsorok regressziós közelítése
 - Alapszintű illesztés (Basic fitting)
- Mérési adatok feldolgozása
 - Érdekes részfeladatok
- Nemlineáris regresszió
- *Néhány lehetőség a Toolboxok kínálatából





Statisztikai alapfogalmak

- (Statisztikai) **populáció** ~ **alapsokaság** *population*
 - A vizsgálandó egyedek vagy objektumok adatainak az a (teljes) köre, amelyre a vizsgálat irányul, azaz amelyre következtetéseinket vonatkoztatni szeretnénk
- **Minta** *sample*
 - A vizsgálandó egyedek vagy objektumok adatainak az a köre, amelyeket ténylegesen megvizsgálunk, azaz amelyeken következtetéseink alapulnak
- **Megfigyelési egység** *observational* vagy *experimental unit*
 - A populáció, illetve a minta egy eleme, egy egyed vagy objektum adata, amelyet feljegyezzük (lehet egy ember vagy állat, egy vérminta, egyedek egy csoportja, pl. egy család, stb. adata)
- **Változó** *variable*
 - Adat, jellemző, ismérv, tulajdonság, amelyet a mintabeli egyedeken megfigyelünk, megmérünk, feljegyezzük (életkor, testtömeg, kapott kezelés típusa, időtartama, stb.)
 - A mintán megfigyelt adatokat az *adatmátrix* tartalmazza; szokásos elrendezésében minden sor egy mintavételi egységnek és minden oszlop egy változónak felel meg



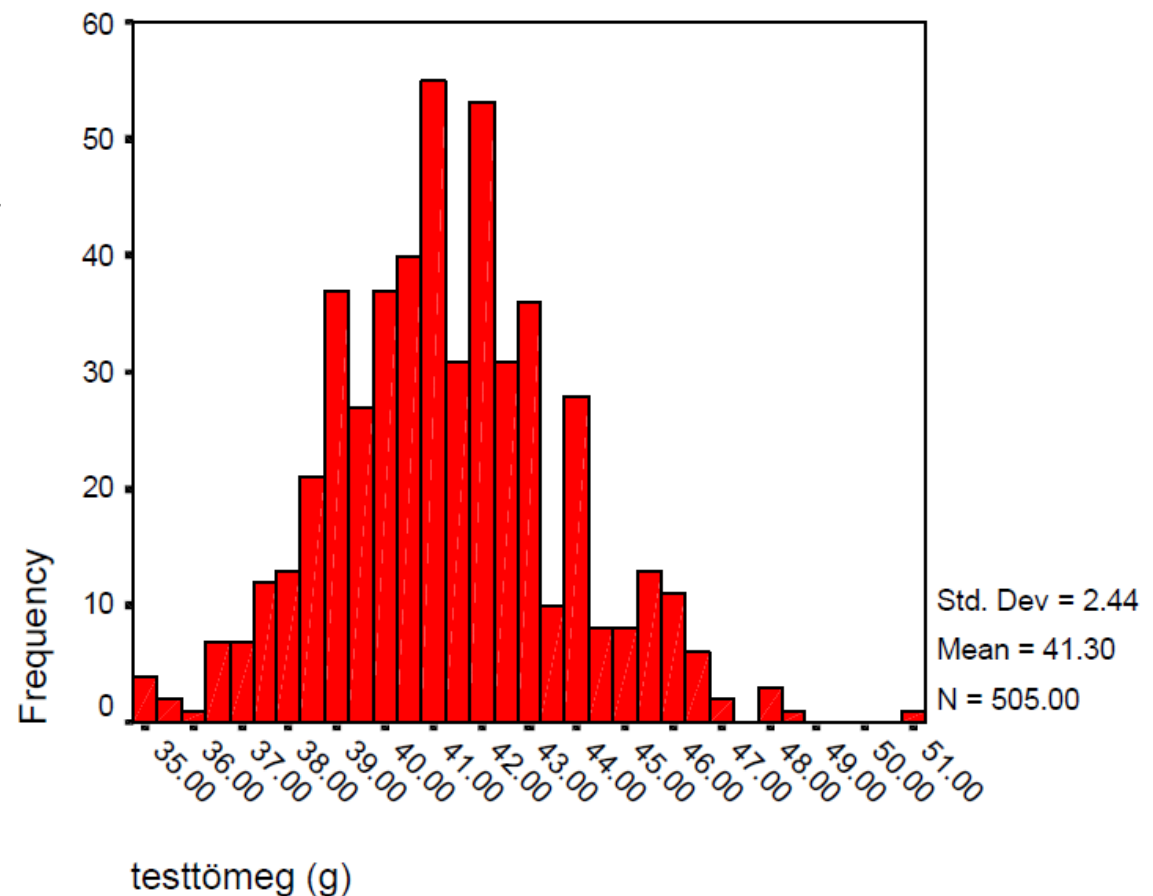


Statisztikai alapfogalmak

■ **Hisztogram** *histogram*: tapasztalati sűrűségfüggvény

- Vízszintes tengelyén: osztályintervallumok, fölötté olyan téglalapok, amelyek *területe* megegyezik a megfelelő relatív, vagy százalékos gyakorisággal
- Így a hisztogram teljes területe 1, vagy 100% lesz
- Diszkrét változó esetén a változó értékei az intervallumok közepén helyezkednek el
- A hisztogram – ha a minta elemszámát növeljük – közelíti a valószínűségi változó elméleti sűrűségfüggvényét
- (Helyette gyakorisági poligon is rajzolható)

■ (Kumulatív hisztogram ~ tapasztalati eloszlásfüggvény)





Statisztikai alapfogalmak

Alapstatisztikák

- Az eloszlás közepére vonatkozóak: az **átlag**, a **medián** és a **módusz**

- **Átlag** *average, mean*

- Legyenek a minta elemei $x_1, x_2, \dots, x_n$

- Ekkor:

- Az átlag az az érték, amely a „legközelebb” van a minta elemeihez

- **A mintabeli értékek és a mintaátlag közti eltérések összege mindig 0**

$$\bar{x} = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$

- **Módusz** *mode*

- A leggyakrabban előforduló érték, jelölés: M_0

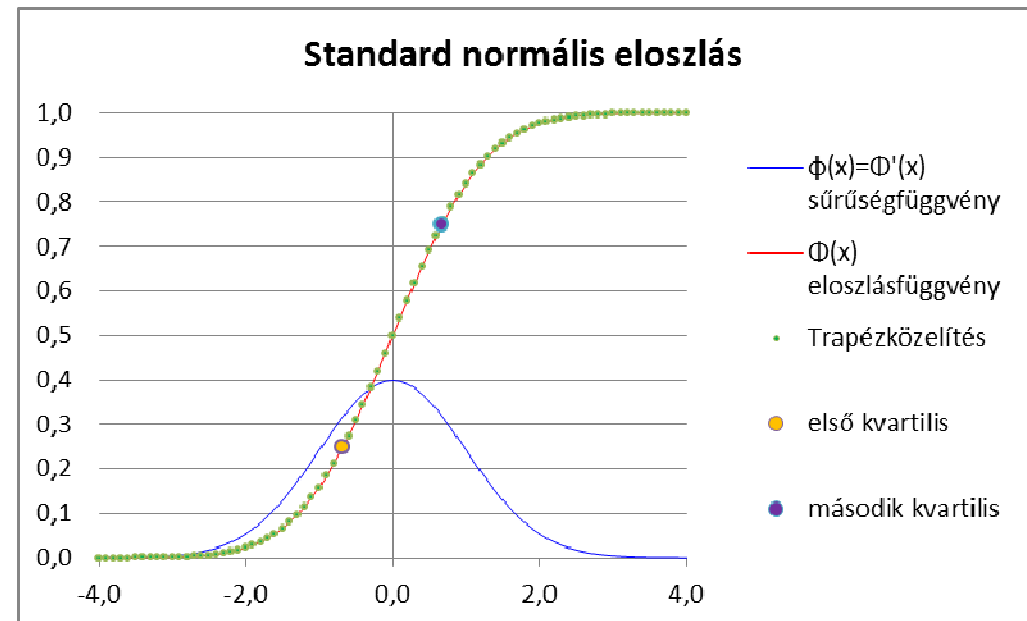
- **Medián** *median*

- Sorbarendeztet adatok középső eleme (50%-os vágóérték), jelölés: M_e

- **Percentilis**: adott százalékos vágóérték

- **Kvartilis** (alsó, felső): 25, ill. 75%-os vágóérték

- Jelölés: Q_1 és Q_3 , Q_2 a medián





Statisztikai alapfogalmak

Alapstatisztikák (folyt.)

- **Tapasztalati szórás és szórásnégyzet** vagy más néven **variancia** *variance*

- A szórás a variancia négyzetgyöke (a képletben s – vagy $D(X)$ – a szórás, ennek négyzete pedig a variancia, s^2)

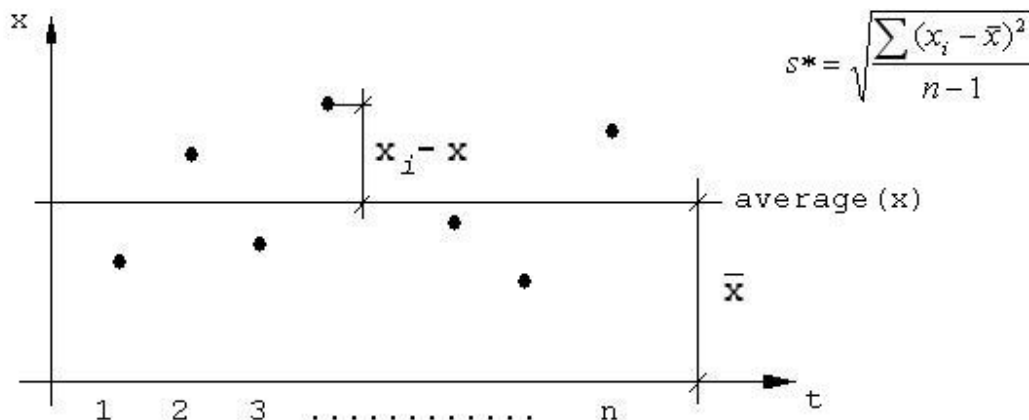
- Szemléletes jelentés: adataink átlagosan milyen távol helyezkednek el a számtani középtől

$$s = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n}} \quad \sqrt{E((X - E(X))^2)} = \sqrt{E(X^2) - E^2(X)}$$

- Egyes esetekben – csak normális eloszlásúnak tekinthető val. változó esetén – az ún. **korrigált tapasztalati szórást** (*Standard Deviation*: SD) használjuk

- *Miért $n - 1$ -gyel osztunk: eggyel csökken a szabadsági fok (normális eloszlás)
- A programok általában használják a korrigált szórást is (nagy n esetén alig van eltérés, csak kicsi mintaelemszám esetén van szerepe)

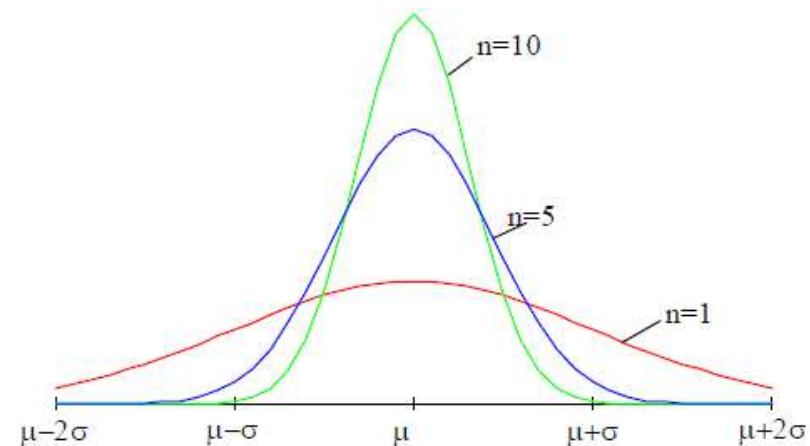
$$s = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$



Statisztikai alapfogalmak

Alapstatisztikák (folyt.)

- Ha a mintából készített hisztogram elég jól közelíti a normális görbét, akkor a normális eloszlás táblázatából kiolvasható, hogy
 - az $(\bar{x} - s, \bar{x} + s)$ intervallumban van adataink kb. 68%-a (**kb 2/3-a**),
 - az $(\bar{x} - 2s, \bar{x} + 2s)$ intervallumban van **kb. 95%-a**,
 - az $(\bar{x} - 3s, \bar{x} + 3s)$ intervallumba pedig kb. 99,7%-uk esik (**majdnem mind**)
- **Standard hiba** (*standard error*, **SE**) teljes neve „a mintaátl. standard hibája”, azaz szórása (itt n a mintaelemszám):
$$SE(\bar{x}) = SD(X) / \sqrt{n}$$
 - Szemléletes jelentés: 100-szor több adatból 10-szer pontosabb statisztikai eredményt kapunk
- *Bizonyítható (Centrális határeloszlás tétel), hogy fgt.lenül a mintaelemek eloszlásától, a minta átlagának eloszlása mindig a normális eloszláshoz tart, és az átlag várható értéke a populáció várh. értékével egyezik meg
- Pl. becslés kérdőíves felmérésnél, hogy hány adat alapján lehet kellően megbízható kijelentést tenni (a korlátot a populáció mérete befolyásolja)
 - De: bizonyos elemszám felett a becslés megbízh.sága már csak kevésbé javul (példa: pártszimp. felmérés Mo-on)



A mintaátlag szórásának elemszám függése





Statisztikai alapfogalmak

$$\text{cor}(X, Y) = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\mathbb{D}(X) \mathbb{D}(Y)}$$

■ Korreláció *correlation*

- Két változó közötti kapcsolat erősségének mérőszáma („együttfutás”)
 - Pl. igaz-e, hogy ha kétszer akkora az autó tömege, akkor a fogyasztása is jóval nagyobb?
- Teljesül: $-1 \leq r \leq 1$
- 1 közeli értékek: erős kapcsolat; -1 közeli értékek: erős, de szembefutó kapcsolat; 0 közeli értékek: gyenge kapcsolat, függetlenség feltételezhető
- Ábrázolás: a pontokat összekötni nem szabad, de trendvonal húzható

■ Kovariancia *covariance*

- Szintén változók közötti függőségek mérésére; a korreláció a kovariancia skálázott változata (osztjuk a szórásokkal)

$$\text{cov}(X, Y) = \mathbb{E} [(X - \mathbb{E}(X)) (Y - \mathbb{E}(Y))]$$

■ R-négyzet

- A korrelációs együttható négyzete, mindig nemnegatív

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K
1		Kobcm	Telj	Nyom	Gyors	Vmax	Tomeg	Hossz	Szeles	Csomag	Fogy
2	Kobcm	1									
3	Telj	0,750436	1								
4	Nyom	0,8569	0,712138	1							
5	Gyors	0,323246	0,79807	0,357642	1						
6	Vmax	0,427314	0,836641	0,454459	0,924247	1					
7	Tomeg	0,810403	0,498836	0,767362	-0,0613	0,074022	1				
8	Hossz	0,77785	0,568661	0,681689	0,11042	0,284192	0,813907	1			
9	Szeles	0,69409	0,524396	0,6329	0,108673	0,223071	0,788961	0,685854	1		
10	Csomag	0,382567	0,307708	0,363363	0,076291	0,181909	0,483343	0,482642	0,583473	1	
11	Fogy	0,587514	0,628174	0,384842	0,353058	0,30603	0,499987	0,581196	0,49378	0,265225	1
12	Ar	0,848481	0,893494	0,850877	0,558585	0,660903	0,691331	0,658447	0,674627	0,414921	0,587681
13											





Alapstatisztikák a Matlabbal

Beépített támogatás a Matlabban (fontosabb parancsok, alap Matlab)

- Egyváltozós jellemzők

Függvény	Jelentés
max	Maximális elem
min	Minimális elem
mean	Átlag (várható érték torzítatlan becslése)
median	Rendezett minta közepe
std	Tapasztalati szórás
sum	Összeg
cumsum	Kumulatív részösszegek
sort	Növekvő sorrendbe rendezés
diff	Szomszédos elemek differenciái
hist	Hisztogram (gyakoriság oszlopdiagram)

- Többváltozós jellemzők

corrcoef	Korrelációs mátrix
cov	Kovariancia mátrix





Alapstatisztikák a Matlabbal

Mintafeladat

- Az ADAT.dat fájl (oszloponként, fejléc nélkül) mo-i városok egyes statisztikai adatait tartalmazza a következők szerint:
 - terület – a település területe; szja – befizetett SZJA (eFt)
 - mun_reg – regisztrált munkanélküliek aránya a 18–59 lakosságon belül (ezrelék)
 - mun_tart – tartósan munkanélküliek aránya, mint fent
 - tele_uzl – üzleti vonalak aránya az összes vonalon belül (ezrelék)
 - kocsi – gépkocsik aránya (ezrelék)
 - telefon – vezetékes telefonok aránya (ezrelék); lakos – állandó lakosság
- Kérjük ki változónként (oszloponként) az adatminta következő statisztikai jellemzőit: max, min, sum, mean, std, median

```
>> szja = ADAT(:, 2);  
>> min(szja), mean(szja), median(szja)
```
- Kérjük ki az adatoszlopok hisztogramját is!

```
>> hist(ADAT(:, 6))
```
- Kérjük ki az adatoszlopok kapcsolati erősségét bemutató – szimmetrikus – korrelációs mátrixot (elemei: korrelációs együtthatók)

```
>> corrcoef(ADAT)
```
- Mely két adatoszlop között van a legerősebb kapcsolat?

```
>> abs(corrcoef(ADAT)) - eye(8)
```





Interpoláció és regresszió

- Adottak egy jelenséghez tartozó (összetartozó) értékpárok (pl. mérés, erő és megnyúlás)
- Feladat 1.: ismerjük a jelenség, folyamat matematikai modelljét, de annak *aktuális paramétereit ismeretlenek*, és meg kell határozni ezeket
 - (Paraméterbecslési feladat)
- Vagy (feladat 2): *nem ismerjük a matematikai modellt*, ekkor ismert alapfv-ek, pl. algebrai pol.ok vagy trig./exponenciális fv-ek kombinációit tekintjük a modell egy közelítésének
 - Ekkor a cél ezek együtthatóinak a meghatározása
- Ha az értékpárok *hibátlanoknak tekinthetők és számuk egyenlő a keresett paraméterek (együtthatók) számával: interpoláció*
- Ha az értékpárok *hibával terheltek és számuk meghaladja a meghatározandó paraméterek (együtthatók) számát: regresszió*
 - Technikai mo.: meghatározzuk a modellfüggvényt (közelítő függvényt)
- A modellfüggvény ezután alkalmas lesz arra, hogy a bemenet/kimenet kapcsolatát korábban nem ismert pontokban is megadjuk
- Az interpoláció tipikus technikái
 - Polinomiális interpoláció, spline interpoláció, két- vagy többváltozós interpoláció
- A regresszió tipikus technikái
 - Lineáris regresszió, nemlineáris regresszió





Adatsorok regressziós közelítése

- A mi célunk: adatsorok közelítése adott függvénytypussal
 - (*Vagy: a modellfüggvényt is mi készítjük el)
- Ismert a műszaki-fizikai jelenség modellje és a konkrét megvalósítás kimért adatsora
 - Ez általában ténylegesen regressziós feladat
- Feladattípusok:
 - A modell paramétereinek minél jobb becslése, mert ennek műszaki-fizikai jelentése van (hővezetési tényező, rugalmassági modulus, stb.)
 - A mért pontok között is szeretnénk minél jobb becslést adni a lehets. értékekre
 - A teljes mért intervallumon kívül is szeretnénk előrejelzést adni a további függvényértékekre (trend)
- A közelítés jóságának mérőszámai:
 - A független változó mért értékeinél a függő változó mért és becsült értékeinek korrelációs együtthatója
 - Ugyanennek a négyzete az R^2 (determinációs együttható)
 - Az eltérések szórása
- A Matlab az ilyen típusú feladatok megoldásához változatos megoldási lehetőségeket nyújt
 - Alap lehetőségek, ill. Toolboxok parancsai (pl. nlinfit, cftool)

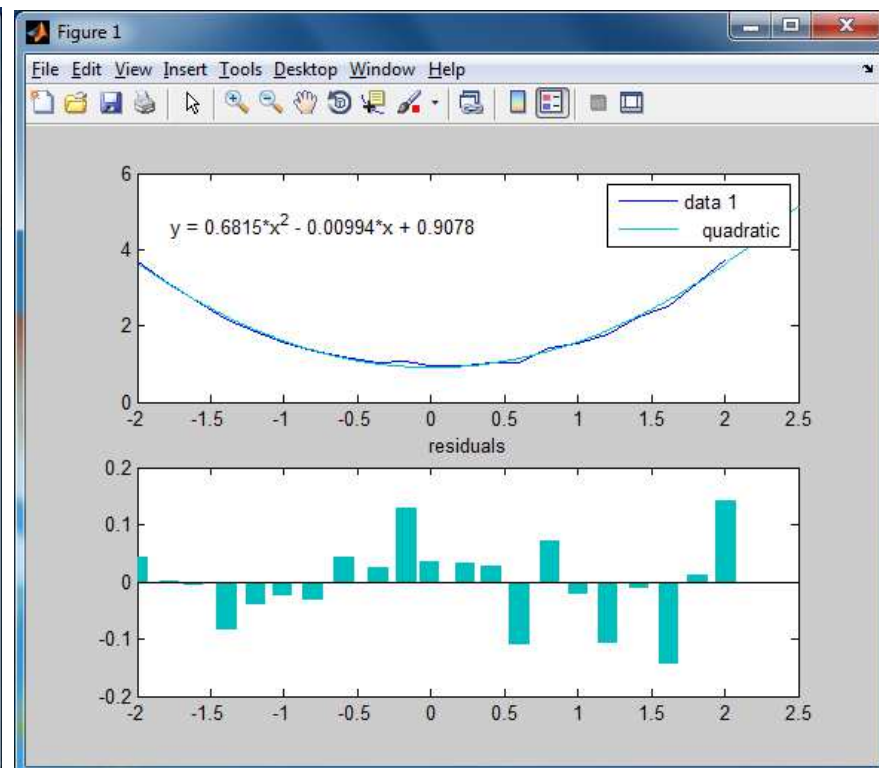
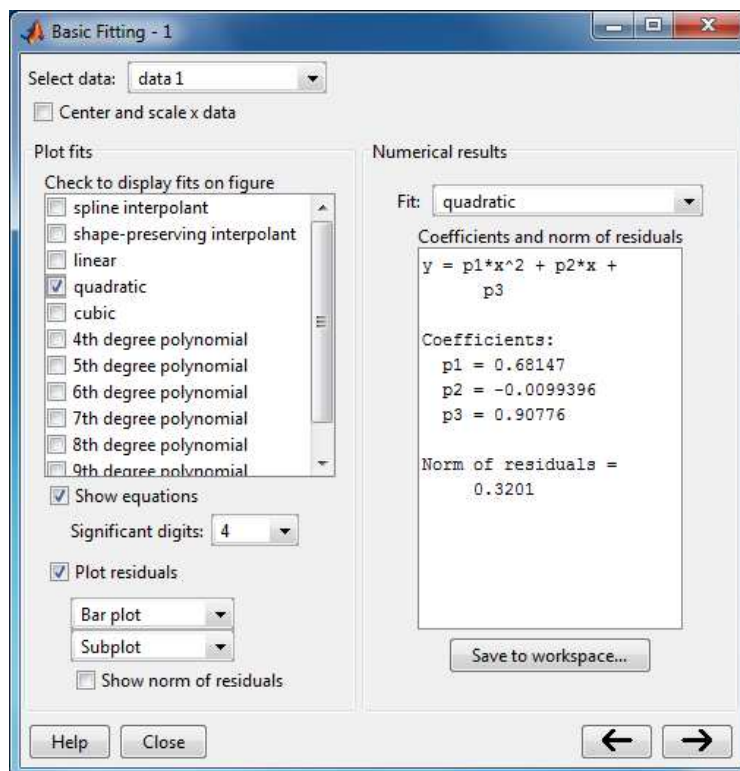
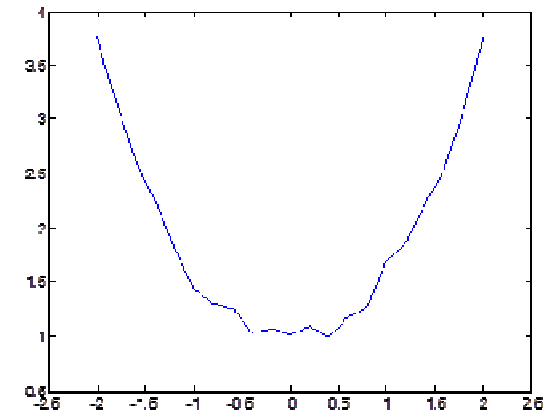


Alapszintű illesztés (Basic fitting)

Példa: pontsorozat polinomiális közelítése

- A $\cosh(x)$ láncgörbe mentén egy véletlen pontsorozatot generálunk és kirajzoljuk:

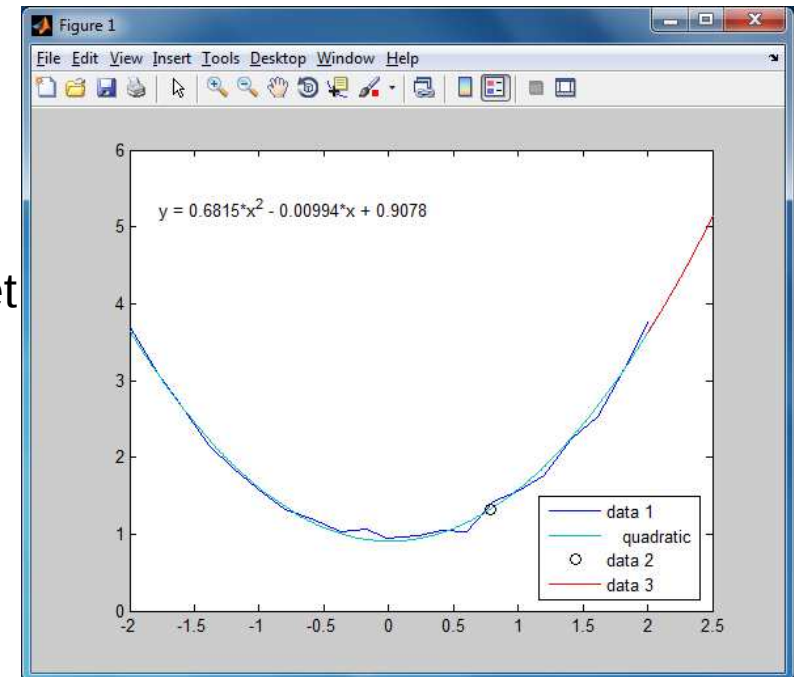
```
>> x = (-2:0.2:2) + 0.01*randn(1,21);  
>> y = cosh(x) + 0.05*randn(1,21);  
>> plot(x,y)
```
- Láthatóan parabolászerű, illesszünk hozzá másodfokú görbét
- Az ábra Tools/Basic Fitting menüjében beállítjuk a közelítés szolgáltatásait



Alapszintű illesztés (Basic fitting)

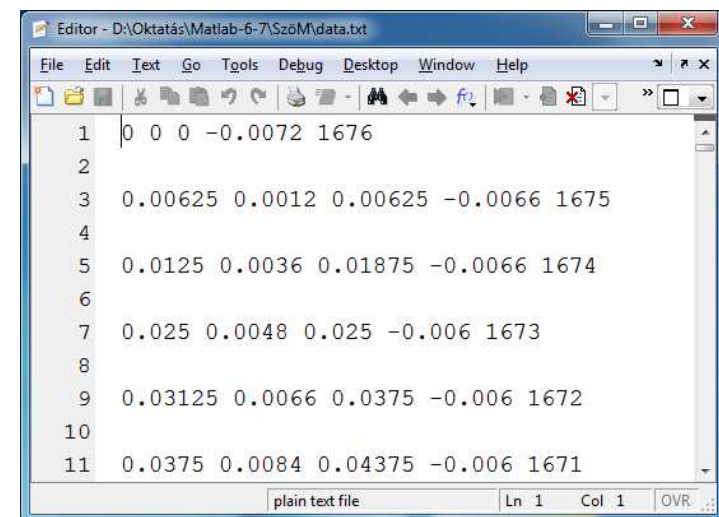
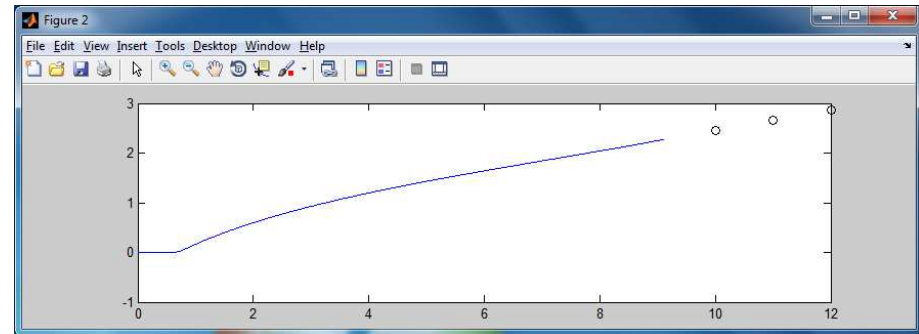
Példa (folyt.)

- Az együttthatók értékadásait bemásoljuk a parancsablakba és lefuttatjuk:
`>> p1 = 0.68147, p2 = -0.0099396,
p3 = 0.90776`
- Kiszámítjuk az alappontbeli közelítő értékeket és az R-négyzetet:
`>> y_pred = p1*x.^2+p2*x+p3;
>> R_square = ...
min(min(corrcoef(y,y_pred))).^2
R_square = 0.9939`
- Az eltérések négyzetösszege (Norm of residuals):
`>> sqrt(sum((y-y_pred).^2))
ans = 0.3201`
- Intervallumon belüli becslés és rajz:
`>> xp = pi/4, yp = p1*xp.^2 + p2*xp + p3
>> hold on, plot(xp, yp, 'ok')`
- Előrejelzés:
`>> xz = 2:0.1:2.5; yz = p1*xz.^2 + p2*xz + p3;
>> plot(xz,yz, 'r')`



Mérési adatok feldolgozása

- Mintafeladat
 - (Részletesen a gyakorlaton nézzük meg)
- A feladat részei
 - Az adatokat tartalmazó szövegfájl „megtisztítása”
 - Adatoszlopok betöltése, kirajzoltatás
 - Elemzés: a függvény részekre bontása a regressziós feladathoz
 - *Deriváltbecslés
 - Eredmény: a függvény egy lineáris és egy exponenciális részre bontható
 - Alapstatisztikai vizsgálat
 - Regresszió a lineáris részre (lineáris, ill. polinomiális regresszió)
 - Simítás
 - Saját függvénnyel (csúszóátlag)
 - Szűrés
 - Kiugró esetek törlése
 - *Általános regresszió az exponenciális részre
 - Paraméterbecslés a legkisebb négyzetek módszerével, saját függvénnyel
 - Végeredmény: az R-négyzet 1-nek adódik



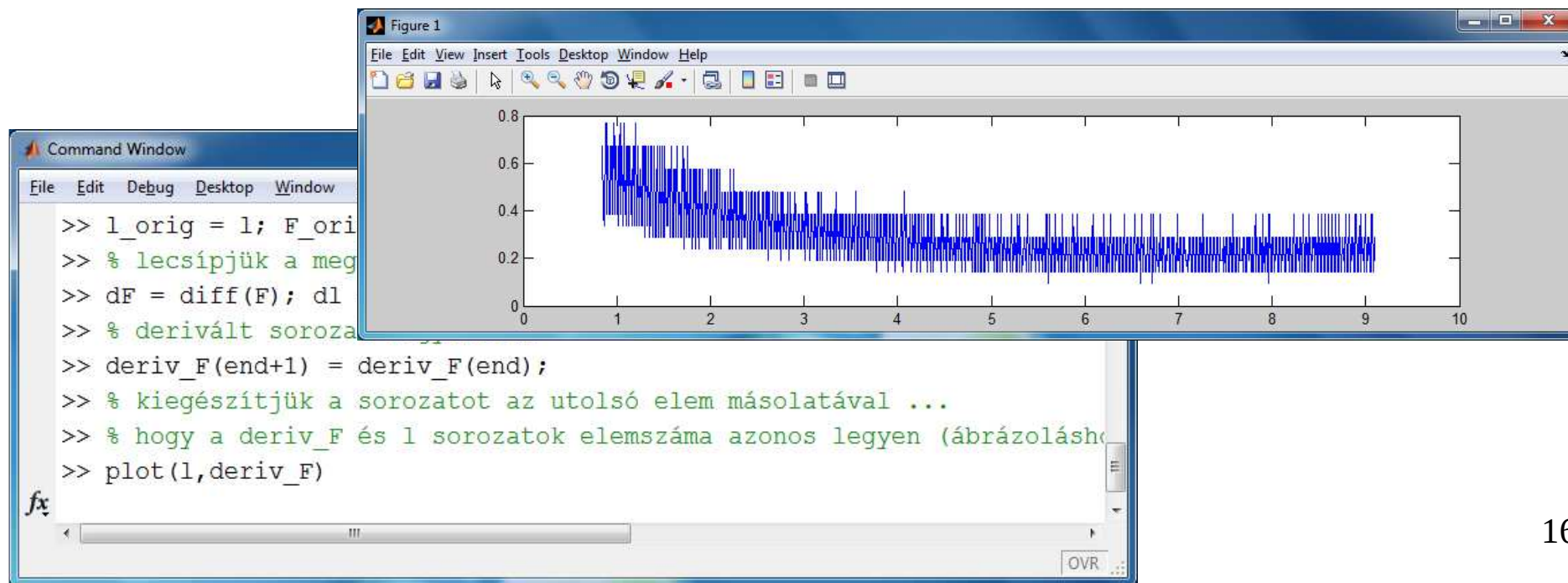
Line	Col 1	Col 2	Col 3	Col 4	Col 5
1	0	0	0	-0.0072	1676
2					
3	0.00625	0.0012	0.00625	-0.0066	1675
4					
5	0.0125	0.0036	0.01875	-0.0066	1674
6					
7	0.025	0.0048	0.025	-0.006	1673
8					
9	0.03125	0.0066	0.0375	-0.006	1672
10					
11	0.0375	0.0084	0.04375	-0.006	1671



Mérési adatok feldolgozása

Mintafeladat (folyt.) – érdekes részfeladatok

- A függvény részekre bontása a regressziós feladathoz, deriváltbecsléssel
 - Kb. 4,2-ig $F'(l) = a \cdot e^{-b \cdot (l - c)} + d$
(negatív kitevős exponenciális típusú függvény, megfelelő eltolással)
 - Exponenciális függvény határozatlan integrálja szintén exp. függvény, így $F(l) = A \cdot e^{-b \cdot (l - c)} + d \cdot l + e$
 - Az ezutáni szakasz lineárisnak tekinthető



Mérési adatok feldolgozása

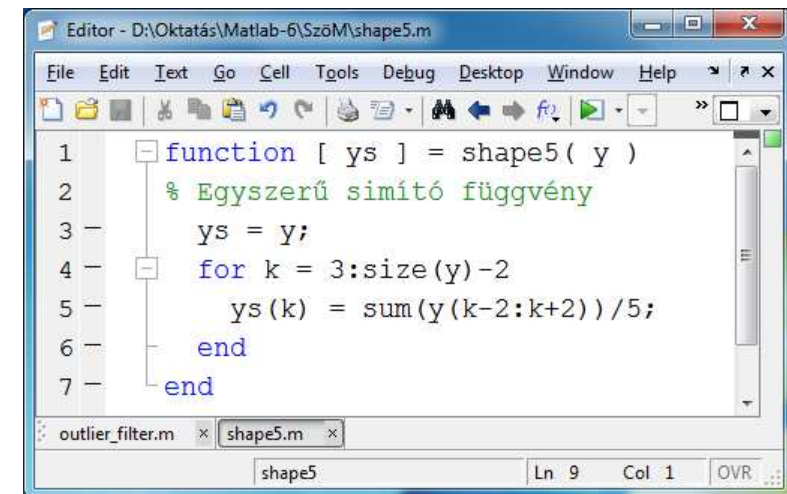
Mintafeladat – érdekes részfeladatok (folyt.)

■ Simítás

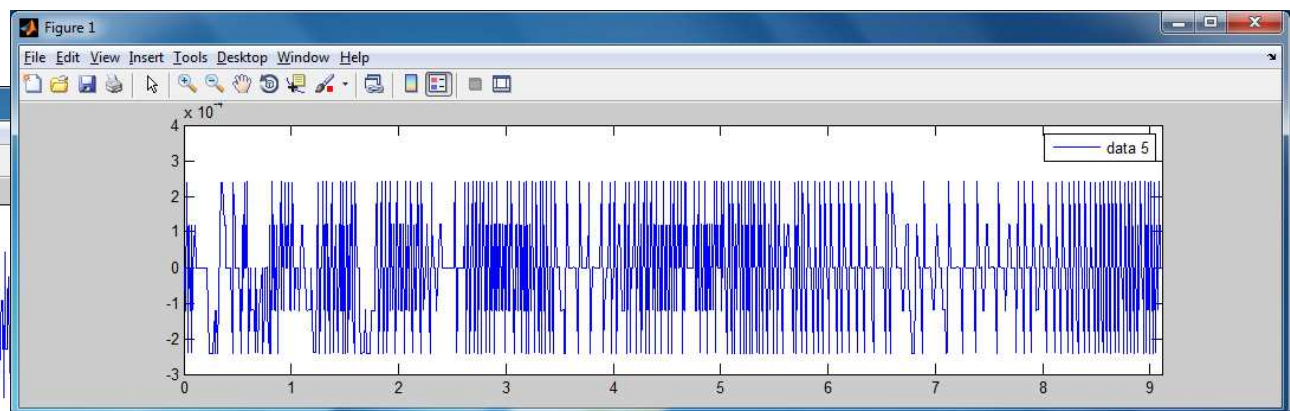
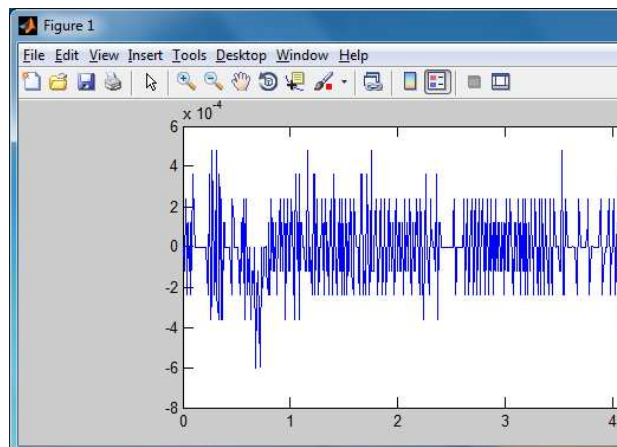
- Feladata a mért egyenetlenségek csökkentése
- Matlab alapelehetőségekkel: saját simító függvény (pl. 5-pontos csúszóátlag)

■ Szűrés

- Feladata a kiugró esetek törlése (ezek vélhetően extra zajból vagy mérési hibából származó értékek)
- Saját szűrő függvény



```
1 function [ ys ] = shape5( y )
2 % Egyszerű simító függvény
3 ys = y;
4 for k = 3:size(y)-2
5     ys(k) = sum(y(k-2:k+2))/5;
6 end
7 end
```

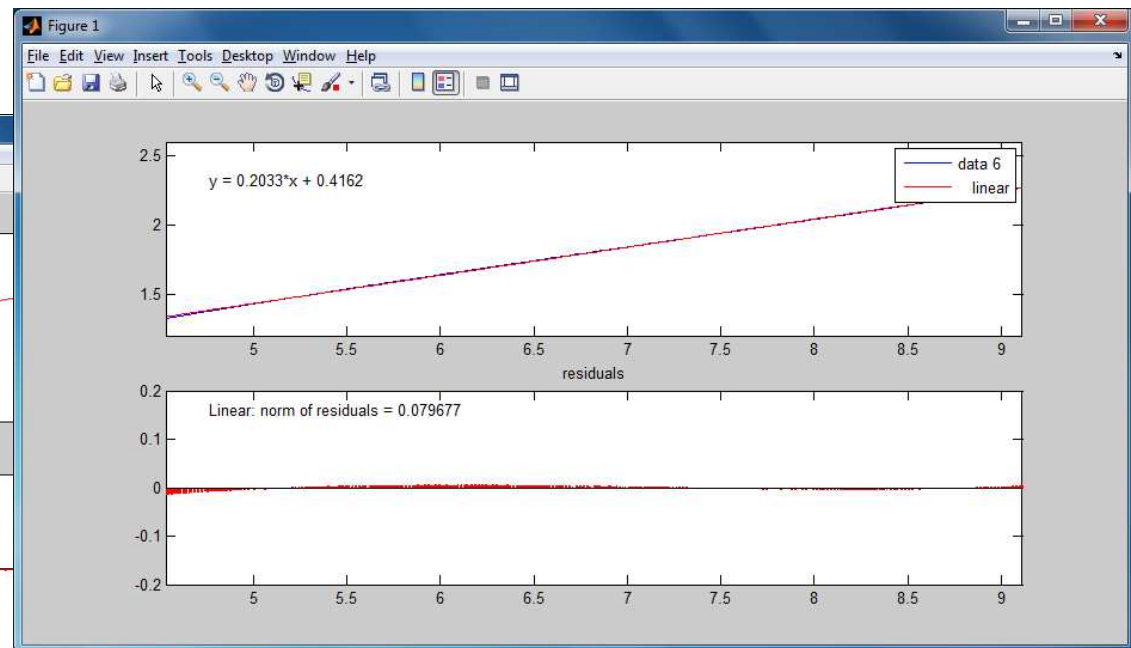
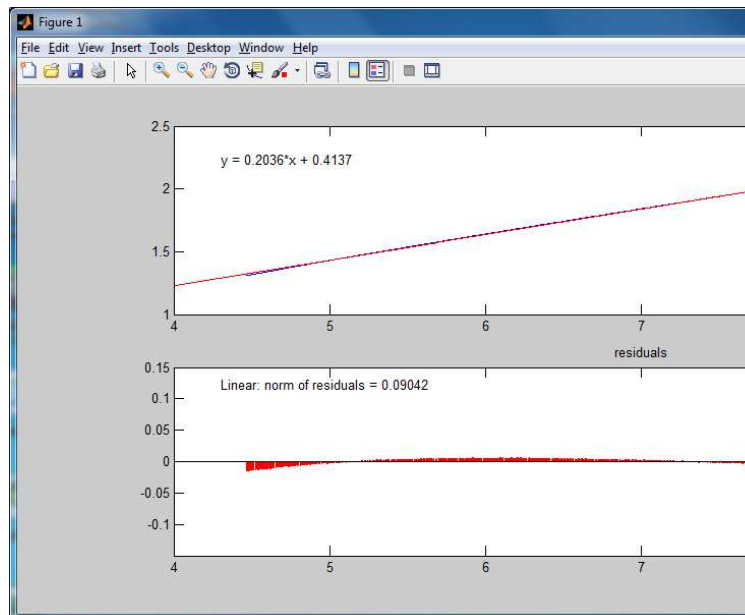


Mérési adatok feldolgozása

Minta feladat – érdekes részfeladatok (folyt.)

- Lineáris regresszió, kiértékelés

- Az eredeti adatsor a következő lineáris illesztő egyenest adja (az adatsor második felére):
 $y = p_1 \cdot x + p_2$, ahol $p_1 = 0,20365$ és $p_2 = 0,41372$
- A simított-szűrt adatsor pedig a $p_1 = 0,20332$ és $p_2 = 0,4162$ értékeket
- A meredekség valamelyest kisebb lett, a hiba is csökkent
 - Ha az adatsor még kisebb szuffixét vizsgáljuk, akkor 0,202 körüli p_1 adódik



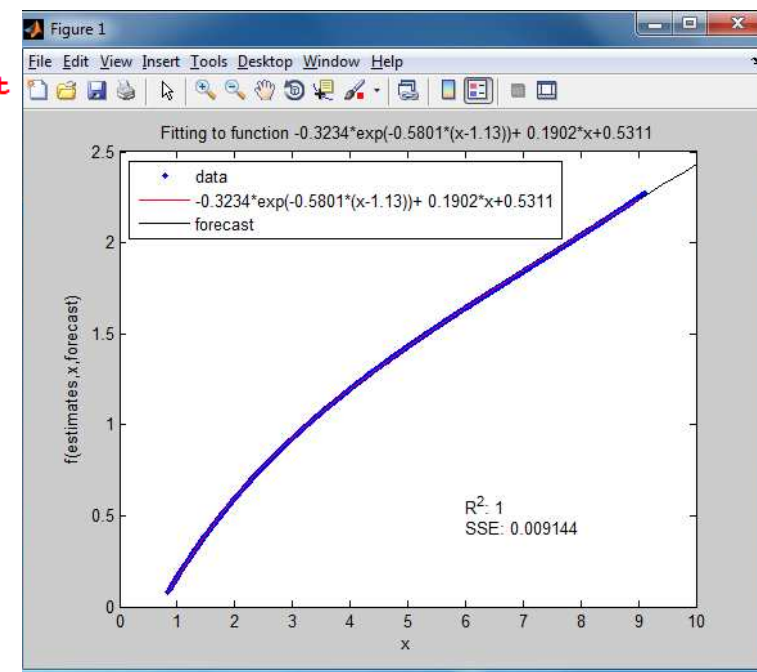
Mérési adatok feldolgozása

Mintafeladat – érdekes részfeladatok (folyt.)

■ Nemlineáris regresszió, paraméterbecslés

- Az $F(l) = A \cdot e^{-b \cdot (l - c)} + d \cdot l + e$ összefüggés A, b, c, d, e paramétereit a négyzetes eltérések minimalizálásával keressük meg
- A mért adatsor és a becsült függvényértékek eltéréseinek négyzetösszegét minimalizáljuk (fminsearch függvény)
- Az itt bemutatott módszer más hasonló feladatok megoldásánál is használható

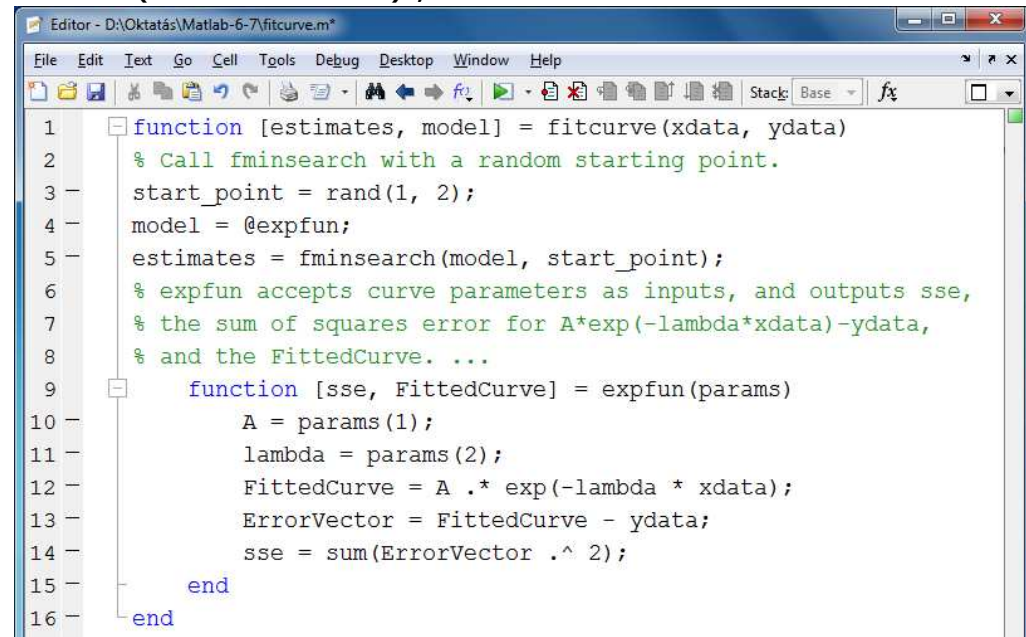
```
function [estimates, model] = fitc(xdata, ydata)
% Call fminsearch with starting point.
start_point = [-1, 0.5, 1, 0.2, 0.4];
% saját alkalmas kezdőpontok A,b,c,d,e-re
model = @expfunc; % itt tesszük hozzáférhetővé a model függvényt
estimates = fminsearch(model, start_point);
% expfunc accepts curve parameters as inputs, and outputs sse,
% the sum of squares error for
% A*exp(-b*(xdata-c)) + d*xdata + e
% and the FittedCurve. FMINSEARCH only needs sse, but we want
% to plot the FittedCurve at the end.
function [sse, FittedCurve] = expfunc(params)
A = params(1); % 1. paraméter
b = params(2); % 2. paraméter
c = params(3); % 3. paraméter
d = params(4); % 4. paraméter
e = params(5); % 5. paraméter
FittedCurve = A.*exp(-(b * xdata-c))+d*xdata+e;
% a függvény definíciója
ErrorVector = FittedCurve - ydata;
sse = sum(ErrorVector.^2);
end
end
```



Nemlineáris regresszió

- Az előző paraméterbecslési feladat (a legkisebb négyzetek módszerével) végrehajtása egy „zajos” görbére

- $A \cdot \exp(-\lambda x)$ típusú illesztést kérünk a mintaadatainkra
- ```
>> xdata = (0:.1:10)';
>> ydata =
40*exp(-0.5*xdata)+ exp(-0.1*xdata).*randn(size(xdata));
>> [estimates, model] = fitcurve(xdata,ydata)
% A kapott paraméterek
>> est_fun = [num2str(estimates(1),4), '*exp(-',
num2str(estimates(2),4), '*x)'] % a képletünk
% est_fun = 40.63*exp(-0.4988*x)
>> [sse, FittedCurve] = model(estimates);
% FittedCurve: a
becsléssel kapott
értéksorozat
% sse: minimális
négyzetes eltérés
>> R_square =
min(min(corrcoef(ydata,
FittedCurve).^2))
% determinációs
együttható
% R_square = 0.9938
```



```

Editor - D:\Oktatás\Matlab-6-7\fitcurve.m
File Edit Text Go Cell Tools Debug Desktop Window Help
1 function [estimates, model] = fitcurve(xdata, ydata)
2 % Call fminsearch with a random starting point.
3 start_point = rand(1, 2);
4 model = @expfun;
5 estimates = fminsearch(model, start_point);
6 % expfun accepts curve parameters as inputs, and outputs sse,
7 % the sum of squares error for A*exp(-lambda*xdata)-ydata,
8 % and the FittedCurve. ...
9 function [sse, FittedCurve] = expfun(params)
10 A = params(1);
11 lambda = params(2);
12 FittedCurve = A .* exp(-lambda * xdata);
13 ErrorVector = FittedCurve - ydata;
14 sse = sum(ErrorVector.^2);
15 end
16 end

```



## Nemlineáris regresszió

### Paraméterbecslési feladat (folyt.)

- Megj.: A fitc függvény megfelelően átírt változatát használtuk
  - Megoldási módszer mint korábban
  - A piros kommentek is mutatják a módosítandó részeket

- Az eredmény kirajzoltatása

```
>> plot(xdata, ydata, '*')
>> hold on
>> plot(xdata, FittedCurve,
 'r')
% Tengelyfeliratok,
grafikoncím jelmagyarázat stb.
>> xlabel('xdata'), ylabel('f(estimateds,xdata)')
>> title(['Fitting to function ', func2str(model)]);
>> legend('data', ['fit using: ', est_fun])
>> text(6,35, ['R-square: ', num2str(R_square,4)])
```

