

See discussions, stats, and author profiles for this publication at: <https://www.researchgate.net/publication/345602285>

EKONOMETRİKA(ECONOMETRICS)

Book · January 2018

CITATIONS

0

READS

2,941

1 author:



Elshar Orudzhev

Baku State University

81 PUBLICATIONS 127 CITATIONS

[SEE PROFILE](#)

Some of the authors of this publication are also working on these related projects:



Экономико-математический анализ промышленных кластеров [View project](#)



Динамическое управление инвестиционных портфелей [View project](#)

E.Q.ORUCOV

EKONOMETRİKA

050404-iqtisadiyyat,

050401-dünya iqtisadiyyatı,

050407-menecment ixtisasları üzrə

DƏRSLİK

*Azərbaycan Respublikası Təhsil Nazirliyinin 18.01.2018-ci il tarixli
7-58 №-li əmri ilə nəşr hüququ (qrif) verilmişdir.*

Bakı – 2018

Rəyçilər:

L.M.MƏMMƏDOVA - fizika-riyaziyyat elmləri namizədi,
Bakı Dövlət Universitetinin
“Riyazi iqtisadiyyat” kafedrasının dosenti;

A.M.MƏHƏRRƏMOV - iqtisad elmləri doktoru, professor, Bakı
Dövlət Universitetinin “İqtisadiyyat və
idarəetmə” kafedrasının müdürü;

A.R.ƏLİYEV - riyaziyyat üzrə elmlər doktoru, professor,
Azərbaycan Dövlət Neft və Sənaye
Universitetinin “Ümumi və tətbiqi riyaziyyat”
kafedrasının müdürü;

Elşar ORUCOV. EKONOMETRİKA. Bakı,– 2018, 384 səh.

Dərslik BDU-nun iqtisadiyyat, dünya iqtisadiyyati, menecment ixtisasları üzrə bakalavriyat pilləsində təhsil alan tələbələr üçün nəzərdə tutulmuşdur. Burada cüt regressiya, çoxdəyişənli regressiya, ekonometrik tənliliklər sistemi və zaman sıralarına dair mövzular öz əksini tapmışdır. Şərholunmalar ali təhsilin iqtisadiyyat ixtisaslarında ekonometrika kursunun bazasını tam əhatə edir. Bütün fəsillərdə uyğun modellərin qurulması Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu, Maksimal Doğruya Oxşarlıq Üsulu, Qeyri-xətti optimallaşdırma üsulları və digər yanaşmalarla reallaşdırılır və statistik hipotezlərlə yoxlanılır. Cüt regressiyaya dair fəsildə parametrik üsullarla yanaş, həm də, qeyri-parametrik regressiya analizi təhlil edilmişdir. Çoxdəyişənli regressiya məsələlərində isə, heteroskedastiklik, avtokorrelasiya və dayışkən strukturlu asılılıq hallarında modelləşdirmələr, onların spesifikasiyası araşdırılır. Ekonometrik tənliliklər sistemində modelin identifikasiyası, mikro- və makroiqtisadiyyat məslələrinə sistemin tətbiqi, parametrlərin qiymətləndirilməsi üsulları müqayisəli təhlil olunmuşdur. Zaman sıraları bölmələrinində stasionar və qeyri-stasionar zaman sıralarının geniş təhlilləri aparılmış, onların kointeqrasiya olunması məsələləri tətbiqi nümunələrlə xarakterizə olunaraq iqtisadi interpretasiyalar verilmişdir. Bütün fəsillərin sonunda suallar, testlər, çalışmalar tərtib olunmuşdur.

Dərslikdən bakalavrlarla yanaşı, magistrler, doktorantlar, müəllimlər, proqnoz-analitik hesablamalar sistemində çalışan mütəxəsislər də, istifadə edə bilər.

ISBN 978-9952-473-14-8

© E.Orucov, 2018

GİRİŞ

Milli iqtisadiyyatın inkişafı, onun dünya iqtisadiyyatına integrasiyası şəraitində iqtisadi proseslərin mürəkkəb xarakterli olması, makro- və mikroiqtisadiyyat, beynəlxalq iqtisadiyyat, xidmət, loqistika və s. sahələrdə effektiv idarəedici qərarların qəbul edilməsinə artan tələblər, riyazi və statistik üsullar əsasında, iqtisadi göstəricilər sisteminin elementləri arasında asılılıqların və real iqtisadi proseslərin dinamikasının proqnoz-analitik hesablamalar sistemində təhlil olunması zərurətini yadadır.

Ekonometrika real statistik verilənlərə əsasən ehtimal nəzəriyyəsi və riyazi statistika aparatından istifadə etməklə, müxtəlif iqtisadi göstəricilər (faktorlar) arasındaki asılılığın analizi üsulları və iqtisadi təzahürlərin, iqtisadi proseslərin, onların qarşılıqlı əlaqələrinin kəmiyyət qiymətləndirilməsi üsullarının toplusudur. Bu üsulların köməyilə əvvəllər məlum olmayan yeni əlaqələr aşkarla çıxarıla bilir, iqtisadi göstəricilər arasında müəyyən asılılığın mövcud olması haqda iqtisadi nəzəriyyədə irəli sürülən hipotezlər ya dəqiqləşdirilir, ya da rədd edilir.

Ekonometrikanın praktiki əhəmiyyəti ondan ibarətdir ki, onun üsullarının tətbiqi təzahürlər arasında real mövcud əlaqələrin üzə çıxarılmasına, verilmiş şərtlərlə təzahürlərin və proseslərin inkişafının əsaslandırılmış proqnozlaşdırılmasına, qəbul olunan idarəedici qərarların iqtisadi nəticələrinin yoxlanılması və ədədi qiymətləndirilməsinə imkan verir.

Ekonometrika müasir iqtisadi təhsilin mühüm tərkib hissələrində biridir. Universitet təhsili səviyyəsində iqtisadçı hazırlığı programında ona böyük əhəmiyyət verilir. Ekonometrik üsulların tətbiqi müasir iqtisadi tədqiqatlarda artıq standarta çevrilir.

Iqtisadiyyatın analitik aspektli sahələrində yüksək səviyyəli ixtisaslaşdırılmış kadrlar hazırlığı üçün Universitet təhsilində iqtisadi ixtisaslar üzrə təhsil alan tələbələrin ekonometrika üsullarını mənimsəmələri vacib zəruri şərtidir.

Ekonometrika fənninin mənimsənilməsi üçün tələbə "Xətti cəbr və riyazi analiz", "Statistika", "Riyazi iqtisadiyyat", "Ehtimal nəzəriyyəsi və riyazi statistika" (xüsusilə, paylanma parametrlərinin qiymətləndirilməsi, inam intervallarının qurulması, statistik hipotezlərin yoxlanılması), "Mikroiqtisadiyyat", "Makroiqtisadiyyat" fənlərinin anlayış və təhlil üsullarına dərindən yiylənməlidir. Bu fənnlər bakalavr pilləsinin 1-ci kursunda və 2-ci kursun birinci semestrində tədris olunur.

Təqdim olunan "Ekonometrika" adlı dərslik müəllifin Bakı Dövlət Universitetinin "Beynəlxalq münasibətlər və iqtisadiyyat" fakultəsində "İqtisadiyyat", "Dünya iqtisadiyyatı" və "Mənecment" ixtisaslarında eyni adlı fənnində oxuduğu mühazirələr, apardığı məşğələ dərsləri əsasında hazırlanmışdır. Dərslik fənn programında (fənn program Təhsil Nazirliyinin 22.07.15 tarixli 8.03 sayılı əmri ilə təsdiq edilmişdir) nəzərdə tutulan bütün mövzuları əhatə edir və 10 fəsil, əlavələr və ədəbiyyat siyahısından ibarətdir.

Birinci fəsildə ekonometrikanın predmeti və tətbiqi üsullarının xarakteristikaları verilmiş, ekonometrik modelləşdirmənin əsas aspektləri, istifadə olunan metodikaları, dəyişənlərin növləri və onların necə seçilməsi məsələləri izah olunmuş, Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (ƏKKÜ) və Maksimal Doğruya Oxşarlıq Üsullunu (MDOÜ) mahiyyəti təhlil olunmuşdur.

İkinci fəsildə cüt regressiya modelinin qurulması məsələsinə baxılır: məsələnin qoyuluşu, spesifikasiyası və modelin parametrlərinin qiymətləndirilməsi, alınmış modelin keyfiyyətinin qiymətləndirilməsi, nöqtəvi və interval proqnoz qiymətlərinin alınması, modelin iqtisadi interpretasiyası. Burada həm də, qeyri-parametrik xətti regressiya modellərinə və onların statistik qiymətləndirilməsi məsələsinə baxılır.

Üçüncü fəsil çoxdəyişənli regressiya modelinin qurulmasına həsr olunmuşdur. Modelin spesifikasiyası və parametrlərin qiymətləndirilməsi, onların statistik əhəmiyyətliliyi daha dərin dən təhlil olunmuşdur. Ən Kiçik Kvadratlar Üsulunun effektiv-

liyi şərtləri (Qauss-Markov Teoremi) detalları ilə izah olunmuşdur. Faktorların multikollinearlığı və qalıqların avtokorrelasiyası şərtləri, parametrlərin effektiv qiymətləndirilməsində Ümumiləşmiş Ən Kiçik Kvadratlar Üsulunun mahiyyəti təsvir olunmuş, MDOÜ-nun çoxdəyişənli regressiyada tətbiq olunma mexanizmləri izah olunmuşdur.

Fəsil 4-də qeyri-xətti regressiya modellərinin xətti regressiyaaya gətirilməsi üsulları öyrənilmiş, tərs, loqarfimik, eksponentsiyal, loqxətti, multiplikativ modellərin parametrlərinin iqtisadi interpretasiyaları verilərək, onların statistik qiymətləndirilməsi incəliklərlə izah olunmuşdur. Daha ümumi modellərin parametrlərinin qiymətləndirilməsi üçün isə, qeyri-xətti optimallaşdırma üsullarının mahiyyəti və tətbiq olunma alqoritmləri təhlil edilmişdir.

Beşinci fəsildə dəyişən strukturlu regressiya modelləri öyrənilir. Fiktiv dəyişənlərin modelə daxil edilməsi ilə modifikasiya olunmuş modellərə ƏKKÜ-nun tətbiqi araşdırılır, struktur dəyişənlərin Q.Çou testi ilə müəyyənləşdirilməsi, onun keyfiyyət əhəmiyyətliliyinin izahı şərh olunur. Burada parametrlərə nəzərən məhdudiyyətli ekonometrik modellərə baxılır. Onların qiymətləndirilməsi üsullarının mahiyyəti, tətbiqi araşdırılır, iqtisadi məsələlərin həllində əhəmiyyətliliyi göstərilir.

Fəsil 6-da stoxastik səbəbiyyət faktorları halında regresiya məsələləri öyrənilir. Yeni instrumental dəyişənlərin seçilməsi və modeldə istifadə olunması yolları təhlil edilir, Qauss-Markov teoreminin stoxastik regressorlar üçün modifikasiya olunmuş şərhi verilir. Keynsin istehlak modelinə necə tətbiq olunması məsələsi, parametrlərin qiymətləndirilməsi alqoritmi öyrənilir.

Fəsil 7-də eynizamanlı tənliklər sisteminə baxılır. Burada sistemlərə klassik qiymətləndirmə üsullarının tətbiqində ortaya çıxan çətinliklər və onların aradan qaldırılması yolları göstərilmiş, Dolayı, İki addımlı, Üçaddımlı Ən Kiçik Kvadratlar Üsullarının mahiyyəti izah olunmuşdur. Modelin identifikasiyası

şərtləri öyrənilmiş, iqtisadi məsələlərin həllində tətbiq olunma mexanizmləri şərh olunmuşdur.

Fəsil 8-də birölcülü zaman sıralarının modelləşdirilməsi və proqnozlaşdırılması məsələlərinə baxılır. Zaman sıralarının regressiya modellərinin Qauss-Markov şərtləri, tendensiyaların modelləşdirilməsi məsələləri (iqtisadi artım əyrilərinin parametrlərinin qiymətləndirilməsi) öyrənilmiş, stasionar zaman sıraları və onların ehtimal xarakteristikaları, Avtokovariyasiya və Avtokorrelasiya funksiyaları misallarla təhlil olunmuşdur. Burada zaman sıralarının ilkin analizi və hamarlanması üsulları araşdırılmış, Sürüşkən orta üsulları tətbiqi misallarla izah edilmişdir. Sonra isə, zaman sıralarının analizində laq və fərq operatorlarının istifadə olunma qaydaları öyrənilmişdir.

Doqquzuncu fəsildə dinamik ekonometrik modellərin ümumi xarakteristikaları verilmiş, stasionar zaman sıralarının p tərtibli Avtoregressiya $AR(p)$, q tərtibli Sürüşkən Orta $SO(q)$ və onların kombinasiyaları modellərinə baxılmış, stasionarlıq şərtləri öyrənilmiş, Yul-Uoker tənliklər sistemindən Avtokorrelasiya və Xüsusi Avtokorrelasiya funksiyalarının müəyyənləşdirilməsi ətraflı araşdırılmış, qeyri-bircins stoxastik fərq tənliklərinin həll üsulları verilmiş, $AR(2)$ modelinin xarakteristik köklər üzrə ayrılışı təhlil olunmuş, $AR(p)$, $SO(q)$ və $ARSO(p,q)$ modellərinin seçilməsində Akayke, Şvarts, Henan-Kuin informasiya kriteriyalarının yoxlanılması sadə misallarla göstərilmişdir. Burada paylanmış laq modellərinə xüsusi yer verilmiş, hissə-hissə (tədricən) uyğunlaşma, adaptiv gözləmə, səhvlerin korreksiyası modellərinin qiymətləndirilməsi şərtləri öyrənilmiş, səbəbiyyət-nəticə asılılığının yoxlanılmasında Qreyncər testi şərh edilmiş, periodik stasionar zaman sıralarının harmonik analizi aparıllaraq parametrlərin ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsi, qiymətləndirilmələrin statistik əhəmiyyətliyi izah edilmişdir.

Onuncu fəsildə qeyri-stasionar zaman sıraları öyrənilir. Onların stasionar sıralara ineqrasiya olunması məsələləri, sta-

sionarlığın yoxlanılmasında vahid köklərin mövcudluğunun yoxlanılması üçün Diki-Fuller testləri, onların *t*-Styudent testindən fərqli xarakteristikaları təhlil edilir. Burada, həmdə, İnteqrasiya olunan AR və SO modelləri, qeyri-stasionar zaman sıralarının harmonik analizi, mövsümilik məslələri ətraflı izah olunur.

Bütün fəsillər üzrə suallar, testlər və tapşırıqlar tərtib edilmişdir. Yuxarıda qeyd olunan ixtisaslarda bakalavr pilləsinin III kursunda "İnformasiya kommunikasiya texnologiyaları" ayrıca fənn kimi tədris olunduğundan və burada STATİSTİKA, MS EXCEL, SPSS, Eviews paketlərində ekonometrik məsələlərin həlli üçün kifayət qədər tədris saatları ayrıldığından, "Ekonometrika" dərsliyində ancaq nəzəri, əl və kalkulyatorla heablama əməliyyatları aparılan məsələlər tərtib olunmuşdur.

Bu dərslik "İqtisadiyyat", "Dünya iqtisadiyyatı", "Menecment" və s. ixtisaslar üzrə bakalavr pilləsində gələcəkdə tədris olunan "İnformasiya kommunikasiya texnologiyaları", "İqtisadi-riyazi modelləşdirmə", "Maliyyə riyaziyyatı", "İnvestisiyalar", "Loqistika" və s. fənlərində tətbiq edilən ekonometrik üsulların mənimşənilməsində, magistratura pilləsində isə, "Ekonometrika", "İqtisadi-riyazi modelləşdirmə" ixtisaslarında elmi tədqiqat işlərinin aparılmasında mühüm rol oynayır. Dərslik həm də, doktorantlar, elmi işçilər, proqnoz-analitik hesablamaları sistemində çalışın digər mütəxəssislər üçün əhəmiyyətlidir.

FƏSİL I

EKONOMETRİKANIN ƏSAS MƏSƏLƏLƏRİ VƏ MODELLƏRİ

§1.1. Ekonometrikanın əsas məsələləri

Ekonometrika fənni iqtisadi təhsildə əsas baza fənlərin-dən hesab edilir. Onun əsas tərkibləri iqtisadi nəzəriyyə, iqtisadi statistika və riyaziyyatdır.

Ekonometrikanın müxtəlif variantlarda tərifləri mövcuddur:

1. Genişləndirilmiş tərifdə iqtisadiyyatda ölçü ilə əlaqədar hər bir kəmiyyət qiymətləndirmələri öz əksini tapır;
2. Qısa instrumental istiqamətləndirilmiş tərifdə ekonometrika dedikdə təhlil olunan iqtisadi göstəricilər arasındaki model münasibətlərinin verifikasiyasına imkan verən müəyyən riyazi-statistik vasitələr toplusu başa düşülür.

Ekonometriya (ekonometrika) termini elmi ədəbiyyata 1930-cu ildə Norveç statistiki Raqnar Friş tərəfindən daxil edilərək elmi tədqiqatların yeni istiqaməti olaraq iqtisadi nəzəriyyənin konsepsiya və nəticələrinin baxılan proseslərin kəmiyyət təhlillərinin nəticələri ilə elmi əsaslandırılmış təsdiq olunması zərurətindən yaranmışdır.

Ekonometrikanın əsas məsələləri:

1. Empirik təhlil aparılması üçün iqtisadi modellərin əlverişli riyazi formada təsviri kimi ekonometrik modellərin qurulması;
2. Qurulmuş modellərin real verilənlərə daha adekvat olmasına təmin edən partametrlərin qiymətləndirilməsi;
3. Modelin alınmış parametrlərinin və ümumilikdə bütün modelin keyfiyyətinin yoxlanılması. Bu mərhələyə əksər halarda verifikasiya mərhələsi də deyirlər.

4. Qurulmuş modellərin tədqiq olunan iqtisadi göstəricilərin təhlilində, proqnozlaşdırımda, düzgün iqtisadi siyaset aparılmasında istifadə olunması.

İqtisadi proseslərin öyrənilməsi (qarşılıqlı əlaqələri) riyazi (ekonometrik) modellərlə həyata keçirilir. Ekonometrik modelin mənasını dərindən təsvir etmək üçün bütün modelləşdirilmə prosesini 6 əsas mərhələyə bölmək olar:

1. (Məsələnin qoyuluşu): Modelin son məqsədinin, mədələdə iştirak edən faktorların və göstəricilərin, onların rolunun müəyyənləşdirilməsi.

2. (Apriop): Öyrənilən təzahürlərin modeləvvəli iqtisadi mənasının təhlili, apriop informasiyaların, xüsusilə, ilkin statistik verilənlər və qalıq təsadüfi tərkiblərin təbiəti və məzmununu ifadə edən informasiyaların formalaşdırılması;

3. (Parametrləşdirmə): Ümumi modelin və həmçinin ona daxil olan tərkib və formaların seçilməsi;

4. (İnformasiya mərhələsi): Zəruri statistik informasiyaların toplanılması. Burada öyrənilən təzahürün müxtəlif zaman və fəza dəyişənləri parçalarında mövcud olmasına əks olunan modelin faktor və göstəricilərinin qiymətləri qeyd olunur;

5. (Modelin identifikasiyası): Modelin statistik təhlili. Burada 1-ci növbədə parametrin naməlum parametrlərinin statistik təhlili aparılır;

6. (Modelin verifikasiyası): Real və model verilənlərin tutuşdurulması, modelin adekvatlığının yoxlanılması, model verilənlərinin dəqiqliyinin qiymətləndirilməsi.

§1.2. Ekonometrikada əsas modellər

Ixtiyari ekonometrik tədqiqatda ekonometrik modelin qurulması əsas məsələdir. Belə ki, baxılan sosial-iqtisadi prosesin inkişaf tendensiyasının, proqnozlaşdırmanın təhlilinin nəticələrinin əsaslandırılması modelin keyfiyyəti ilə müəyyən olunur. Ekonometrik tədqiqatlarda əsasən fərz edilir ki, modelləşdirilən

prosesdə qanuna uyğunluqlar digər təzahürlərin, faktorların təsirləri nəticəsində formalasdırılır. Bu prosesin inkişaf qanuna uyğunluqlarının təsviri belə ümumi ekonometrik modellə göstərilir:

$$y_t = f(\alpha, x_t) + \varepsilon_t . \quad (1.1)$$

Burada y_t prosesin $t=1,2,\dots,T$ zaman anlarında inkişaf səviyyəsini, x_t , $t=1,2,\dots,n$ prosesə təsir edən xarici təzahürlər, faktorlar, $f(\alpha, x_t)$ -funksional asılılığı y_t və x_{it} dəyişənlərinin $t=1,2,\dots,T$ anlarında səviyyələrinin qarşılıqlı asılılığının strukturunu və formasını xarakterizə edir; $x_{it} = (x_{1t}, x_{2t}, \dots, x_{nt})$ vektoru t anında asılı olmayan dəyişənin (faktorun) qiyməti, $\alpha = (\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n)$ modelin parametrlərindən ibarət vektordur. α_i , $i = \overline{1, n}$ parametri baxılan $(1, T)$ intervalında x_i faktorunun y dəyişəninə təsiri dərəcəsini ifadə edir; α_0 - modeldə sabit kəmiyyətdir; ε_t - kəmiyyəti t zaman anında modelin təsadüfi səhvinə göstərir.

Müəyyən ekonometrik tədqiqatlarda asılı y_t dəyişəni və x_{it} , $t=1,2,\dots,T$, $i=1,2,\dots,n$ qiymətləri bircins obyektlər məcmusunda onların səviyyələrinin paylanması xarakterizə edir. Bu halda t indeksi obyektin sıra nömrəsini, (1.1) modeli isə, y dəyişənin həmin məcmuda onların spesifik xassələrini xarakterizə edən faktorların təsiri ilə necə paylanması təsvir edir.

x_{it} , $i=1,2,\dots,n$ faktorlarının y dəyişənidən asılı olmadığı fərz edilərək nəzərdə tutulur ki, y-in x_i -lərə əks təsiri mövcud deyil. Bu səbəbdən x_i faktorlarına əsasən ekzogen (xarici və ya faktor) dəyişəni deyilir. Y dəyişəninə isə, modelin endogen (daxili və ya səbəbiyyət faktoruna münasibət bildirən dəyişəni) dəyişəni deyilir. Burada “daxili” termini həm də onu ifadə edir ki, hər hansı üsulla α_i , $i=0,1,\dots,n$ parametrlərinin $a=(a_0, a_1, \dots, a_n)$ kəmiyyət qiymətləndirilməsi alınmışdırsa, bura-

da \hat{y}_t asılı dəyişəninin hesablanmış qiymətlərinin müəyyənləşdirilməsində əsas rolü $f(\alpha, x_t)$ funksional asılılığı oynayır. “Xarici” termini isə, onu xarakterizə edir ki, x_{it} dəyişəninin qiyməti modeldən kəndardır müəyyənləşdirilir, modeldə isə, ilkin verilənlər kimi daxil edilir.

Ekonometrikada x_{it} xarici dəyişənlərinin statistik məzmununa dair müxtəlif fərziyyələr qəbul olunur, eyni zamanda y dəyişəninə (1.1) -ə uyğun olaraq həmişə təsadüfi kəmiyyət kimi baxılır.

Asılı olmayan dəyişənlərin üç əsas statistik interpretasiyasına baxılır:

1. x_i asılı olmayan dəyişənləri (və ya onların bir hissəsi) determinik kəmiyyətlərdir, onların qiymətləri səbəbiyyət kimi şərtləndirilir və təsadüfi dəyişənlərdən asılı deyil;

2. x_i asılı olmayan dəyişənlərinə təsadüfi kəmiyyət kimi baxılır, onların qiymətləri hər bir zaman anında birqiyəməli təyin olunmur və vəziyyətdən asılıdır;

3. x_i asılı olmayan dəyişənləri elə kəmiyyətlərdir ki, onların x_{it} qiymətləri müəyyən səhv'lərə tapılırlar (ölçmə səhv'ləri).

(1.1) ifadəsi yalnız ekonometrik modelin ümumi şəklini müəyyənləşdirir. Konkret ekonometrik tədqiqatlarda xüsusi tip modellərdən istifadə oluna bilər ki, onların hər birinin özünə məxsus xarakteristik xüsusiyyətləri ola bilər. Bu tipləri əsasən iki kriteriya əsasında təsnifata ayırmak olar:

1-ci halda x_i ekzogen faktorlarının növünə görə;

2-ci halda isə, modelin ε_t səhvlerinin xassələrinə görə.

Klassik regressiya modellərində əksər hallarda modelin səhvi və öz aralarında asılı olmayan faktorlardan istifadə olunur. Bu zaman fərz edilir ki, modelin təsadüfi tərkibi (səhvi) “ağ küy” xassəsinə malikdir. Burada “ağ küy” dedikdə riyazi gözləməsi sıfır, dispersiyası sabit və müxtəlif zaman anlarında ki qiymətlər arasındaki korrelyasiyaları (ε_t və ε_{t-1} , ε_t və ε_{t-2} və s. $t=1,2,\dots,T$) sıfır olan proses başa düşülür. Bu onu göstərir ki,

ε_t səhvlerinin zaman sırasında avtokorrelasiya əlaqələri mövcud deyil.

Asılı olmayan dəyişənlərin laqlarla verilmiş modellərində faktorlar kimi x dəyişənin heç olmazsa bir komponentinin müxtəlif zaman anlarında qiymətləri götürülür. Belə qiymətlər x_{it} , $x_{i,t-1}$, $x_{i,t-2}$, ... ola bilər. Analoji qaydada laqlı asılı dəyişənlə modellərdə ekzogen faktorlar olaraq y dəyişəninin əvvəlki zaman anlarında y_{t-1} , y_{t-2}, \dots qiymətlərinə baxılır.

Bundan başqa, modellər təsadüfi tərkibin xassələrinə görə də fərqlənə bilərlər: $t=1,2,\dots,T$ intervalının müxtəlif hissələrində təsadüfi tərkibin paylanmasından dispersiyasının sabit olmadığı modellər; iki qonşu ε_t və ε_{t-1} qiymətləri arasında avtokorrelasiyanın olduğu modellər. Nəhayət, x_{it} ekzogen dəyişənləri ilə təsadüfi tərkiblər arasında korrelasiya əlaqələri olan modellərə baxılır ki, belə hallar ekonometrik tənliklər sisteminde əks oluna bilər. Həmçinin digər spesifik xassəli bu tip modellər ola bilər.

Maliyyə göstəricilərinin dinamik tədqiqində və bir sıra digər təzahürlərin təhlilində geniş tətbiqə malik xüsusi tip ekonometrik zaman sıraları (stasionar və qeyri-stasionar) modelləri inkişaf tendensiyaları daxili qanunauyğunluqları ilə müəyyənləşdirilən prosesləri təsvir edir.

x_i dəyişənlərinin tərkibi və f funksional asılılığının forması ya asılı və asılı olmayan dəyişənlər arasındaki qarşılıqlı əlaqənin əsasında duran iqtisadi konsepsiyanı, ya da onlar arasındaki empirik (konkret tədqiqat prosesində müəyyənləşdirilən) qarşılıqlı əlaqəni əks etdirə bilər.

Ekonometrik modelin qurulması üçün zəruri ilkin verilənlər olaraq asılı y dəyişəninin və asılı olmayan x_i faktorlarının məlum qiymətləri toplusu (massivlər) götürülür. Belə ki, iki mahiyyətə müxtəlif tip ilkin informasiya massivlərindən istifadə oluna bilər: statik; dinamik. Statik massiv müəyyən zaman periodunda bircins obyektlər məcmusunda y - nəticə dəyişənin (asılı dəyişən, izah-olunan dəyişən və s.) və ona təsir edən

x_i faktorlarının (asılı olmayan dəyişənlər, izahedici dəyişənlər) qiymətlərindən formalasdırılır. Belə obyektlərə misal olaraq eynitipli sənaye müəssisələrini (vahid sahə istiqamətli zavodlar) göstərmək olar. Tətbiqi tədqiqatlarda y dəyişəni olaraq əmək məhsuldarlığı, istehsal məhsullarının həcmi və s. göstəricilərinə baxılır. x_i dəyişənləri olaraq bu göstəricilərin səviyyələrinə təsir edən istifadə olunan fondların həcmi, işçilərin sayı və ixtisasartımı faktorlarına baxılır.

Dinamik informasiyalı ekonometrik modellər y_t asılı dəyişəninin t zamanında qiymətlərini x_{it} asılı olmayan dəyişəninin (faktorunun) həmin zaman anlarındakı və ya əvvəlki zaman anlarındakı qiymətləri ilə əlaqələndirir. Belə informasiyalar, məsələn, hər hansı bir zavoddankı əmək məhsuldarlığı səviyyələri və onları müəyyənləşdirən faktorların ardıcıl zaman periodlarında qiymətlərini eks etdirir.

Ekonometrik modelin qurulması üçün ilkin informasiyalar qarışq tip də ola bilər. Məsələn, bu informasiyalar öyrənilən istehsal göstəricilərinin müəyyən qrup zavodlar üçün bir sıra illər üzrə səviyyələrini ifadə edə bilər.

Ekonometrik modelləşdirmə üçün ilkin informasiyanın formalasdırılmasında əsas məsələ tədqiq olunan təzahürlərin mahiyyətinə adekvat göstəricilərin seçilməsi məsələsidir ki, burada ekonometrik modelin qurulmasının 1-ci mərhələsində təzahürlərin məzmununun təhlilində onların kəmiyyət xarakteristikalarının (göstəricilərinin) formalasdırılmasına keçid zamanı müəyyən anlayışların dəyişdirilməsinə əhəmiyyət vermək lazımdır.

Təzahürlərin məzmununun təhlili mərhələsində onlara keyfiyyət səviyyələrində baxılır. Bu zaman kifayət qədər ümumi anlayışlarla əməliyyatlar aparılır, məsələn, xəstəliklər, tibbi xidmətlərin səviyyəsi, həyat səviyyəsi və keyfiyyəti, işçi qüvvəsinin keyfiyyəti, hava şəraiti və s. Bununla əlaqədar əksər hallarda ekonometrik model təzahürlər arasındaki mövcud qanuna uyğunluqların ifadəsi üçün qurulur. Lakin ekonometrik

modelin qurulmasında ilkin informasiyalar olaraq bu təzahürlərin xassələrini, tendensiyalarını kəmiyyət xarakteristikaları şəklində ifadə edən informasiyalar, göstəricilər toplusu götürülür.

Ənənəvi tədqiqat istiqamətləri üçün göstəricilərin tərkibinin əsaslandırılması məsələsi həll edilmiş hesab edilir. Məsələn, əmək məhsuldarlığının tədqiqində, makroiqtisadi təhlillərdə əsasən köhnəlmış (əvvəlki) göstəricilər toplusuna baxılır ki, onların qiymətləri statistik toplularda, elmi hesabatlarda və s. verilir.

(1.1) ifadəsində $f(\alpha, x_t)$ -nin konkret analitik ifadəsinin seçilməsi üçün müxtəlif mühakimələrdən istifadə olunur:

1. Asılılığın keyfiyyət xarakterinin analitik tədqiqi zamanı alınan nəticələr (dəyişənlərin dəyişmə istiqamətləri və onun xarakteristikaları);

2. Müxtəlif analitik asılılıqların xassələrinin təsviri;

3. Modelləşdirmənin məqsədi;

$f(\alpha, x_t)$ -analitik asılılıqlarının daha çox istifadə olunan halları aşağıdakılardır ola bilər:

1. Xətti

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_{1t} + \dots + \alpha_n x_{nt} + \varepsilon_t ; \quad (1.2)$$

2. Sağ yarımloqorifmik

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 \ln x_{1t} + \dots + \alpha_n \ln x_{nt} + \varepsilon_t ; \quad (1.3)$$

3. Üstlü

$$y_t = \alpha_0 \cdot x_{1t}^{\alpha_1} x_{2t}^{\alpha_2} \dots x_{nt}^{\alpha_n} \varepsilon_t ; \quad (1.4)$$

4. Hiperbolik

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot \frac{1}{x_{1t}} + \dots + \alpha_n \cdot \frac{1}{x_{nt}} + \varepsilon_t ; \quad (1.5)$$

5. Loqarifmik hiperbolik

$$\ln y_t = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot \frac{1}{x_{1t}} + \dots + \alpha_n \cdot \frac{1}{x_{nt}} + \varepsilon_t ; \quad (1.6)$$

6. Tərs xətti (Tornkvist funksiyası)

$$\frac{1}{y_t} = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot \frac{1}{x_{1t}} + \dots + \alpha_n \cdot \frac{1}{x_{nt}} + \varepsilon_t ; \quad (1.7)$$

7. Əvəzolunmanın sabit elastikliyi funksiyası

$$y_t = \left[\alpha_1 \cdot \frac{1}{x_{1t}^\rho} + \dots + \alpha_n \cdot \frac{1}{x_{nt}^\rho} \right]^{\lambda/\rho} \varepsilon_t ; \quad (1.8)$$

burada λ və ρ funksiyanın parametrləridir;

8. Eksponensial funksiya

$$y_t = \exp\{\alpha_0 + \alpha_1 x_{1t} + \dots + \alpha_n x_{nt} + \varepsilon_t\}. \quad (1.9)$$

Xətti modellərdə x_{it} faktorlarının əmsalları olan α_i parametrləri x_{it} faktorunun qiymətini bir vahid dəyişdikdə, digər faktorların qiymətləri dəyişməz qaldıqda, nəticə y_t faktorunun ortalama nə qədər dəyişməsini xarakterizə edir.

Üstlü modellərdə α_i əmsalları elastiklik əmsallarını göstərir. Onlar uyğun x_{it} faktorunun qiymətini 1% dəyişdikdə digər faktorların qiymətini dəyişməmək şərtilə, asılı y_t dəyişəninin ortalama neçə faiz dəyişməsini ifadə edir. Bu tip regressiya modelləri istehsal funksiyalarının, tələb və təklifin tədqiqində geniş tətbiqləri ilə fərqlənir.

Modelin tipinin modelləşdirilməsində belə bir mülahizədən istifadə olunur ki, əgər nəticə göstəricisinin dəyişməsi faktor göstəricilərinin dəyişməsi ilə düz mütənasibdir, onda xətti model adekvat hesab olunur. Digər mülahizə olaraq qeyd edək ki, əgər nəticə göstəricisinin dəyişməsi uyğun faktorun qiyməti ilə mütənasibdir, onda adekvat model olaraq ya (1.4), ya da (1.9) modelini seçmək olar.

Əgər faktorların qiymətlərini artırıqda nəticə göstəricisinin qiymətləri monoton olaraq sonlu limitə yığılrsa, onda (1.5) hiperbolik modelindən istifadə etmək olar.

Əgər x_{it} faktorlarının elə qiymətləri mövcuddursa ki, bu qiymətlərdə uyğun faktor asılı dəyişənə minimaks təsir göstə-

rir, onda modelə x_{it} faktoru nəinki 1-ci tərtibdən, həm də 2-ci tərtibdən daxil olur:

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1^{(1)} x_{it} + \alpha_1^{(2)} x_{it}^2 + \dots + \alpha_n^{(1)} x_{it} + \alpha_n^{(2)} x_{it}^2 + \varepsilon_t.$$

Bu tip modellər iqtisadi dəyişənlərin optimallıq xassəsini təsvir edir. Məsələn, fəhlələrin yaş göstəricilərinin müəyyən həddə qədər artımı əmək məhsuldarlığının qiymətini hər hansı artım qiymətinə çatdırır, sonra isə bu qiymət azalır.

Qeyd edək ki, $f(\alpha, x_t)$ funksiyalarının əksəriyyəti müəyyən çevirmələr vasitəsilə (1.2) xətti formasına gətirilə bilər.

Məsələn, əgər y_t və x_{it} asılılıqları $y_t \sim \frac{1}{x_{it}}$ şəklindədirse, onda

$u_{it} = \frac{1}{x_{it}}$ dəyişənini daxil etməklə ilkin faktorların çevriləməsi

dəqiqliyilə (1.2) ifadəsini almaq olar. Tətbiqi tədqiqatlarda $u_{it} = \ln x_{it}$, $z_t = \ln y_t$ əvəzləmələri aparmaqla (1.4) modelini xətti hala gətirmək daha məqsədə uyğun olar. Alınmış xətti model y_t və x_{it} dəyişənlərinin loqarifmlərini əlaqələndirir.

Yuxarıda qeyd edildiyi kimi, $f(\alpha, x_t)$ funksional asılılığının konkret tipi y_t və x_{it} , $i=1,2,\dots,n$ prosesləri arasındakı nəzərdə tutulan qarşılıqlı əlaqənin xarakterini təsvir edən iqtisadi məzmunlu konsepsiyanı ifadə edə bilər. (1.4) tipli funksiyalar dan istifadə olunması, məsələn, belə konseptual fərziyyəyə əsaslanı bilər ki, hər bir x_{it} istehsal resursuna (faktora) uyğun y_t istehsal buraxılışının xüsusi elastiklik əmsali sabitdir. Qeyd edək ki, t nöqtəsində xüsusi elastiklik digər faktorların qiyməti nin bu nöqtədə sabit qalması şərtilə, x_{it} faktorunun qiyməti 1% dəyişdikdə asılı y_t dəyişəninin qiymətinin neçə faiz dəyişməsini göstərir:

$$E_{it} = \frac{\partial y_t}{\partial x_{it}} \cdot \frac{x_{it}}{y_t} \quad (1.10)$$

(1.4) ifadəsində α_i parametri y_t dəyişəninin x_{it} faktoru üzrə elastiklik qiymətini bütün $(1, T)$ intervalında müəyyənləşdirir.

(1.8) funksiyası resursların bir-birilə əvəz olunmasının elastikliyinin sabit olması şərti ödənildikdə istifadə olunur. Məsələn, əgər L əmək faktorunun K kapital faktoru ilə əvəzolunması nəzərdə tutulursa, onda əvəzolunmanın elastiklik əmsalı asılı olmayan dəyişənin qiymətinin dəyişdirilməməsi şərtilə, $N_{KL} = -\frac{dK}{dL}$ -əməyin kapitalla əvəz olunmasının limit norması-

nın 1% dəyişməsi ilə $\frac{K}{L}$ -kapital silahlandırmasının neçə faiz dəyişməsini göstərir.

Ümumi halda i -ci faktorun j -cu faktorla əvəzolunmasının elastikliyi

$$\sigma_{ji} = \left(\frac{\partial N_{ji}}{\partial x_j / x_i} \cdot \frac{x_j / x_i}{N_{ji}} \right)^{-1} \quad (1.11)$$

düsturu ilə hesablanır.

i -ci faktorun j -cu faktorla əvəzolunmasının N_{ji} norması asılı dəyişənin sabit səviyyəsinin saxlanması və digər asılı olmayan dəyişənlərin qiymətlərinin dəyişilməməsi şərtilə i -ci faktorun bir vahidinin əvəzolunması üçün j -cu faktordan hansı miqdarda tələb olunmasını göstərir. (1.8) funksiyası üçün bu

əvəzolunma norması $\frac{1}{1+\rho}$ olur (bax. [4, səh. 89-99]).

§1.3. Faktorların seçilməsi üsulları

Ekonometrik modelin qurulması prosesinin mühüm tərkib hissəsi öyrənilən göstəriciyə ciddi təsir edən və işlənilən modelə salınması nəzərdə tutulan faktorların seçilməsidir. Fak-

torların optimal seçilməsi kəmiyyət və keyfiyyət təhlili əsasında müəyyənləşdirilir. Məsələnin qoyuluşu və məzmunu iqtisadi təhlil mərhələsində modelin qurulmasında nəzərə alınan faktorlar seçilir. Bir sıra hallarda faktorlar birqiyəməli təyin olunur və bu təyinolunma böyük ehtimallıdır. Məsələn, mala tələbat əsasən onun qiyməti və istehlakçının gəliri ilə müəyyənləşdirilir. Daha mürəkkəb hallarda sonrakı mərhələdə formal statistik üsullarla hər bir faktorun modelə daxil olunmasının məqsədə uyğunluğu öyrənilir.

Faktorların arasında sıx xətti korrelyasiya asılılığının mövcudluğu yoxlanılır. x_{it} və x_{jt} faktorları arasında xətti korrelyasiya asılılığının olması üçün şərt

$$\left| r_{x_{it}x_{jt}} \right| \geq r_{krit} \quad (1.12)$$

bərabərsizliyinin ödənilməsidir. Burada $r_{x_{it}x_{jt}}$

$$r_{x_{it}x_{jt}} = \frac{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_{it} - \bar{x}_{it})(x_{jt} - \bar{x}_{jt})}{\sigma_{x_{it}} \sigma_{x_{jt}}}, \quad (1.13)$$

düsturu ilə hesablanan seçimi xətti korrelyasiya əmsalıdır, n -müşahidələrin sayı, $r_{krit} \approx 0,8-0,9$ kritik qiyməti empirik təyin olunur.

Faktorlar arasında sıx korrelyasiya asılılığının varlığı modelin parametrlərinin etibarlı olmayan qiymətləndirilməsinin alınmasına götərir. Faktorlararası güclü korrelyasının aradan qaldırılması üçün bir sıra yanaşmalar tətbiq edilir:

- modeldən bir və ya bir neçə faktorun çıxarılması. İki korrelə olunan faktorlardan digər faktorlarla daha güclü korrelə olunan faktor modeldən kənarlaşdırılır;

- müəyyən çevirmələr aparmaqla faktorlar arasındaki korrelyasiyanı azaltmaq olar. Məsələn, ilkin dəyişənlərdən on-

ların xətti kombinasiyalarına keçilir ki, bu kombinasiyalar bir-biri ilə korrelə olunmur (baş komponentlər üsulu). Dinamik sıraların əsasında modellərin qurulmasında ilkin verilənlərdən onların $\Delta y_t = y_t - y_{t-1}$ 1-ci tərtib fərqlərinə keçilərək tendensiyaların təsirini kənarlaşdırmağa nail olunur.

Faktorların modelə salınması üçün meyarlardan biri onların nəticə göstəricisinə izolədilmiş təsiri dərəcəsinin müəyyənləşdirilməsidir ki, o $r_{y_t x_{it}}$ cüt regressiya əmsalı ilə təyin olunur.

$$\left| r_{y_t x_{it}} \right| \geq r_{krit}^2, \quad (1.14)$$

şərtini ödəyən x_{it} faktorları seçilir. Burada $r_{krit}^2 \approx 0,5-0,6$ (empirik təyin olunur).

Optimal faktorlar dəstinin müəyyənləşdirilməsində iki üsuldan istifadə oluna bilər: 1) daxiletmə üsulu; 2) kənarlaşdırma üsulu.

Daxiletmə üsuluna əsasən əvvəlcə daha çox təsirli faktorla regressiya tənliyi qurulur (bu faktorun nəticə göstəricisi ilə $r_{y_t x_{it}}$ korrelyasiya əmsalı modulca ən böyükdür). Sonra isə ardıcıl olaraq digər faktorlar daxil edilərək ən güclü təsirə malik faktorlar cütlüyü müəyyənləşdirilir. Daha sonra birinci iki faktora yenə bir faktor əlavə edilərək ən yaxşı üçlü faktorlar tapılırlar və s. Hər bir addımla regressiya modeli qurulur və faktorların əhəmiyyətliliyi yoxlanılır. Modelə ancaq əhəmiyyətli faktorlar daxil edilir. Faktorun əhəmiyyətliliyi ya Student kriteriyası, ya da xüsusi Fişer kriteriyası ilə yoxlanılır.

Kənarlaşdırma üsuluna əsasən əvvəlcə tam faktorlar dəsti üzrə regressiya tənliyi qurulur, sonra isə onlardan ardıcıl şəkildə zəif əhəmiyyətli faktorlar kənarlaşdırılır. Hər bir addımda ancaq bir faktor kənarlaşdırılır.

Parametrlərin kifayət qədər etibarlı qiymətləndirmələrini almaq üçün müşahidələrin sayının parametrlərin sayından ən azı 6-7 dəfə çox olması tövsiyə olunur.

§1.4. Modelin parametrlərinin qiymətləndirilməsi

Faktorların seçimi və $f(\alpha, x_t)$ funksiyasının tipi müəyyənləşdirildikdən sonra (1.1) modelində α_i parametrlərinin ədədi qiymətlərinin təpilması mərhələsinə keçilir. Qeyd edək ki, α_i parametrlərinin təpılmış qiymətləri həm də parametrlərin qiymətləndirilməsi hesab edilir. Parametrlərin qiymətləndirilməsində ilkin verilənlər olaraq əvvəlcədən məlum $\{(y_t, x_{1t}, x_{2t}, \dots, x_{nt}), t=1, 2, \dots, T\}$ müşahidələr massivi götürülür. İlkin verilənlər təsadüfi kəmiyyətlərin mümkünüyünü tərkib kimi saxlaşdırğından, alınmış qiymətlər də təsadüfi kəmiyyətlərdir. Bu kəmiyyətlər qiymətləndirmə üsulundan da asılıdır. Burada daha keyfiyyətli qiymətləndirmə üsulunun seçilməsi zərurəti yaranır.

Statistik qiymətləndirmə nəzəriyyəsinə [5, səh. 261-274] əsasən qiymətləndirmənin keyfiyyəti onun meylsizlik, tutarlılıq, effektivlik xassələrinin olması ilə müəyyənləşdirilir.

Parametrin qiymətləndirilməsi o zaman meylsiz hesab olunur ki, onun riyazi gözləməsi qiymətləndirilən parametrə bərabər olsun.

Parametrin qiymətləndirilməsi o zaman tutarlı hesab olunur ki, o müşahidələrin sayı artdıqda ehtimala görə qiymətləndirilən parametrə yiğilsın.

Parametrin qiymətləndirilməsi o zaman effektiv hesab olunur ki, o eyni n həcmli seçimi verilənlərə nəzərən hesablanmış bütün mümkün meylsiz qiymətləndirmələr içərisində ən kiçik dispersiyaya malik olsun.

Parametrlərin qiymətləndirilməsində əsasən Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (ƏKKÜ) [5, səh. 301] və Maksimal Doğruya-oxşarlıq (MDOÜ) [5, səh. 292-300] üsulundan istifadə olunur. Modelin xətası ε_t müəyyən şərtləri ödədikdə bu üsullarla alınmış parametrlərin qiymətləndirilmələri meylsizlik, tutarlılıq, effektivlik xassələrini ödəyir. Ona görə də parametrlərin qiymətləndirilmələrini aldıqdan sonra qiymətləndirmənin ef-

fektivliyinə inanmaq üçün qeyd olunan şərtləri yoxlamaq lazımdır. Əgər bu şərtlər ödənilmirsə, onda modeli uyğun olaraq korrektə etmək lazımdır. Modelin ε_i xətaları üzərinə qoyulan şərtlərin ödənilməməsinin səbəbləri modeldə ciddi faktorların nəzərə alınmaması, modelin göstərililişinin düzgün seçilənməsi ola bilər.

§1.5. Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (ƏKKÜ) və Maksimal Doğruya Oxşarlıq Üsulu (MDOU)

Riyazi statistikada ([5, səh. 300]) ƏKKÜ-nun mahiyyəti ondan ibarətdir ki, əgər təsadüfi kəmiyyətin paylanması qanunu və ya paylanması səxlığı məlum dursa, lakin bu paylanmasıların parametrləri məlum deyilsə, onda seçimi verilənlərlə parametrlərin fərqiinin kvadratları cəminin minimallaşdırılması şərtindən parametrlərin seçimi verilənlərə nəzərən qiymətləndirilməsi tapılır. Bu üsulun tətbiqində seçimi verilənlərin paylanması qanununun verilməsinə ehtiyac olmur. İlk olaraq üsul normal səhvli verilənlərin emalında tətbiq edilib. Sadə bir parametr hələndə $y_i = \alpha + \varepsilon_i$, $\varepsilon_i \in N(0, \sigma^2)$ tipli verilənlər üçün α kəmiyyətinin qiymətləndirilməsi MDOÜ [5, səh. 292-300] ilə edilir. Normal paylanmasıın həqiqətə oxşarlıq funksiyası belə olur:

$$L(\alpha) = \left(\frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \right)^n e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (y_i - \alpha)^2} = C e^{-hT},$$

burada $C = \left(\frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \right)^n$, $h = \frac{1}{2\sigma^2} > 0$, $T = \sum_{i=1}^n (y_i - \alpha)^2$.

$T = \sum_{i=1}^n (y_i - \alpha)^2$ parametrdən asılı funksiya minimum

qiymət alındıqda həqiqətə oxşarlıq funksiyası maksimum qiymət alır. Əgər α parametrinə heç bir əlavə şərt qoyulmasa, onda

ƏKKÜ ilə alınmış qiymətləndirmə MDOU qiymətləndirməsi ilə üst-üstə düşür: $\alpha = \bar{\alpha}$.

İndi tutaq ki, y dəyişmə qanunu $Y=f(\alpha, x)$ funksional asılılığı ilə təsvir olunan müəyyən iqtisadi göstəricidir. Burada $\alpha=(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ parametr, x -çoxölçülü determinik dəyişəndir. Tutaq ki, i -ci müşahidə nəticəsində $f(\alpha, x_i)$ funksiyasının ε_i təsadüfi səhv'lərlə y_i qiymətləri alınmışdır: $y_i = f(\alpha, x_i) + \varepsilon_i$.

$\alpha_1, \dots, \alpha_n$ parametrlərinin $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ müşahidələrinə nəzərən qiymətləndirmələrini tapaq. Approksimasiya edən funksiyanın $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ parametrləri elə seçilir ki,

$$Q = \sum_{i=1}^n [y_i - f(\alpha, x_i)]^2 \quad (1.15)$$

cəmi minumum qiymət alınsın. Tutaq ki, müşahidələr zamanı ölçmələr asılı deyil və səhv'lər normal qanunla paylanmışdır: $\varepsilon_i \in N(0, \sigma^2)$. y_i kəmiyyəti $f(\alpha, x_i)$ sabit kəmiyyətinin və ε_i təsadüfi kəmiyyətinin cəmi kimi normal qanunla paylanır:

$$y_i = N(f(\alpha, x_i), \sigma^2)$$

y_i -nin paylanması sıxlığı isə

$$\varphi(y_i, \alpha) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{[y_i - f(\alpha, x_i)]^2}{2\sigma^2}}. \quad (1.16)$$

Müşahidə olunan y_1, \dots, y_n qiymətlərinin həqiqətə oxşarlıq funksiyası belə olur:

$$L(y, \alpha) = \left(\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \right)^n e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n [y_i - f(\alpha, x_i)]^2}. \quad (1.17)$$

Buradan isə alırıq ki, $L(y, \alpha)$ funksiyası α dəyişdikdə o zaman maksimum qiymət alır ki,

$$T_n(\alpha) = \sum_{i=1}^n [y_i - f(\alpha, x_i)]^2 \quad (1.18)$$

statistikası minimum qiymət alsın.

Baxılan məsələ belə riyazi programlaşdırma məsələsinə gətirilir: elə $\hat{\alpha}$ qiymətini tapmaq lazımdır ki, bu qiymətlərdə

$$T_n(\hat{\alpha}) = \min_{\alpha_1, \dots, \alpha_n} \sum_{i=1}^n [y_i - f(\alpha, x_i)]^2 \quad (1.19)$$

kvadratik forma minimallaşdırılsın. $\hat{\alpha} = (\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_n)$ nöqtəsi $T_n(\alpha)$ statistikasının minimum nöqtəsi olduqda, minimum üçün zəruri şərtə əsasən $T_n(\alpha)$ funksiyasının $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ -lərə nəzərən xüsusi törəmələrini sıfıra bərabərləşdirməklə

$$\frac{\partial T_n(\alpha)}{\partial \alpha_i} = 0, \quad i = \overline{1, n} \quad (1.20)$$

tənliklər sistemi alınır ki, onun $\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_n$ həlləri naməlum parametrlərin ƏKKÜ ilə tapılmış qiymətləndirilməlidir.

Müsəbət kvadratik çoxhədli həmişə öz minimum qiyməti ni aldıqından, bu tənliklər sistemi həmişə həllə malikdir. Lakin həll yeganə olmaya bilər. Ola bilər ki, sistemin $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ -lərin müxtəlif xətti kombinasiyaları üçün yeganə həlli olsun, lakin parametrlərin özlərinə nəzərən birqiyəməli həll olmasın. Ümumiyyətlə, sistemin həlləri həqiqətə oxşarlıq funksiyasının həm minimumuna, həm maksimumuna və həm də əyilmə nöqtələri nə uyğun gələ bilər.

σ -parametrinin qiymətləndirilməsi üçün isə həqiqətə oxşarlıq funksiyasından bu dəyişənə nəzərən 1-ci tərtib xüsusi tərəmə alıb onu sıfıra bərabərləşdirməklə $\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_n$ qiymət-

ləndirilməsini nəzərə almaqla stasionar nöqtə tapılır. Sonra isə maksimum üçün kafi şərtə əsasən $\frac{\partial^2 L}{\partial \sigma^2} < 0$ bərabərsizliyi bu nöqtədə yoxlanılır. Bərabərsizlik ödəndikdə stasionar nöqtənin maksimum nöqtə olması qəbul edilir.

Qeyd edək ki, σ -nın qiymətləndirilməsi $\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_n$ qiymətləndirilməsindən fərqli olaraq meylli ola bilər.

Ümumi şəkildə qeyd edək ki, (1.17) və (1.18) düsturları ilə ifadə olunan $L(y, \alpha)$ və $T_n(\alpha)$ funksiyalarının uyğun olaraq maksimum və minimum nöqtələrinin müəyyənləşdirilməsi ri-yazi analiz kursundan məlum ekstremum üçün belə bir kafi şərtlərə əsaslanır ki, əgər çoxdəyişənli $L(y, \alpha_1, \dots, \alpha_n, \sigma)$ və

$T_n(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ funksiyaları $\hat{\alpha} = (\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_n)$, $\hat{\sigma}$ -stasionar nöqtələrinin müəyyən ətrafında təyin olunmuş 2-ci tərtib kəsilməz törəməyə malik olan funksiyalardırsa, $(\text{grad } L(\hat{\alpha}, \hat{\sigma})) = 0$, $\text{grad } T_n(\hat{\alpha}) = 0$, onda bu funksiyaların uyğun olaraq $\hat{\alpha} = (\hat{\alpha}_1,$

$\hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_n)$, $\hat{\sigma}$ və $\hat{\alpha} = (\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_n)$ nöqtələrində maksimum və minimumunun olması üçün bu funksiyaların

$$H_L(\alpha, \sigma) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_1^2} & \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_1 \partial \alpha_2} & \cdots & \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_1 \partial \alpha_n} & \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_1 \partial \sigma} \\ \vdots & \ddots & & & \\ \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_n \partial \alpha_1} & \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_2 \partial \alpha_n} & \cdots & \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_n^2} & \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_n \partial \sigma} \\ \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_1 \partial \sigma} & \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_2 \partial \sigma} & \cdots & \frac{\partial^2 L}{\partial \alpha_n \partial \sigma} & \frac{\partial^2 L}{\partial \sigma^2} \end{bmatrix}, \quad (1.21)$$

$$H_{T_n}(\alpha) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 T_n}{\partial \alpha_1^2} & \frac{\partial^2 T_n}{\partial \alpha_1 \partial \alpha_2} & \dots & \frac{\partial^2 T_n}{\partial \alpha_1 \partial \alpha_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial^2 T_n}{\partial \alpha_n \partial \alpha_1} & \frac{\partial^2 T_n}{\partial \alpha_n \partial \alpha_2} & \dots & \frac{\partial^2 T_n}{\partial \alpha_n^2} \end{bmatrix}. \quad (1.22)$$

Hesse (bax. [32, səh. 317]) matrislərinin həmin nöqtələr-də uyğun olaraq mənfi müəyyən və müsbət müəyyən olmasıdır. Əgər Hesse matrisi müəyyən deyilsə, onda həmin nöqtələr optimum nöqtələr deyil.

Matrisin müsbət və ya mənfi müəyyən olmasını xətti cəbr kursundan (bax. [32, səh.315-320]) məlum Silvestr meyarı ilə də müəyyənləşdirmək olar. Belə ki, $H_{T_n}(\alpha)$ matrisi o zaman müsbət müəyyən hesab olunur ki, əgər $(H_{T_n}\alpha, \alpha)$ kvadratik forması bütün $\alpha \in R^n$, $\alpha \neq 0$, üçün müsbət qiymətlər alır. $H_L(\alpha, \sigma)$ matrisi üçün həmin şərt $(H_L\theta, \theta)$ kvadratik formasının (burada $\theta = (\alpha_1, \dots, \alpha_n, \sigma)$) bütün $\theta \in R^{n+1}$, $\theta \neq 0$ mənfi müəyyən olmasıdır. Silvestr meyarına əsasən birinci matrisin əsas minorlar mənfidən başlayaraq ardıcıl olaraq işarəsini dəyişən minorlar, ikinci matrisin isə bütün əsas minorları müsbət olmalıdır.

İndi isə, ekonometrik modelləşdirmənin parametrlərinin qiymətləndirilməsi mərhələsində hansı üsuldan istifadə olunması məsələsinə baxaq. Ekonometrik modelin tipi, ilkin şərtlər (qalıq həddinin xassələri) və meyyarlar nəzərə alınmaqla tətbiq olunan qiymətləndirmə üsulları fərqli olur. Modelin tipindən asılı olaraq qiymətləndirmənin baza və modifikasiya olunmuş üsulları tətbiq edilir. Baza üsulları onların əsasında olan meyyarlarla fərqləndirilir. Əsas baza üsulları ƏKKÜ və MDOÜdür. Onların modifikasiyaları həmin meyyarlarla istifadə olunur, lakin parametirlərin qiymətləndirilməsində qalıq həddinin spesifik xassələri (onun elementlərinin müxtəlif müşahidələr üçün

fərqli dispersiyaya malik olması kimi başa düşülən heteroskedastiklik və s.) nəzərə alınır. $f(\alpha, x_t)$ funksiyasının tipindən asılı olaraq dəyişənlər cütlüyü tədqiq edildikdə approksimasiya edən funksiya kimi (x, y) koordinat müstəvisində müəyyən hamar əyrilər seçilir. Əgər asılılıq $(x_{i1}, \dots, x_{in}, y_i)$, $i = \overline{1, T}$, massivi ilə izah olunursa, onda appoksimasiya edən $n+1$ ölçülü hipermüstəvi olur. Burada MDOÜ-nün tətbiqi belə bir şərtə əsaslanır ki, parametrlərin optimal qiymətləndirilmələri doğruya oxşarlıq funksiyasına maksimum qiymət verməlidir. Bu funksiya modelin $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ naməlum parametrlərinin asılı y_t və asılı olmayan x_{it} , $i=1, 2, \dots, n$; $t=1, 2, \dots, T$ verilmiş qiymətlərində bu dəyişənlərin ekonometrik model vasitəsi ilə ümumi halda $f(\alpha, x_t)$ funksionalı ilə asılı olması nəzərə alınmaqla, şərti birgə paylanması sıxlığını interpretasiya edə bilər.

Bu funkisionalın parametrlərinin optimal $\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_n$ qiymətləndiril-mələri həqiqətə oxşarlıq funksionalının $\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_n$ nöqtələrində qiymətinə bərabər olan yüksək ehtimalla xarakterizə olunur. MDOÜ-nün tətbiq edilməsində ƏKKÜ-dan fərqli olaraq y_t qiymətlərinin paylanması qanunu məlum olmalıdır. Əsasən bu paylanması normal paylanması olması fərz edilir. x_{it} asılı olmayan səbəbiyyət faktorlarının qiymətləri məlum olduqda y_t qiymətlərinin birgə paylanması sıxlığı

$$\varphi(y_t / x_t) \sim N(\hat{y}_t, \hat{\sigma}_{y_t}^2) \quad (1.23)$$

ifadəsi ilə təyin oluna bilər. Burada $\sigma_{y_t}^2$ kəmiyyəti y_t qiymətinin \hat{y}_t riyazi gözləməsinə nəzərən təyin olunan dispersiyasıdır.

Beləliklə, $f(\alpha, x_t)$ funkisionalının formasından asılı olaraq xətti və qeyri-xətti hallarda parametrlərin qiymətləndirilməsi üçün ƏKKÜ və MDOÜ-nun həm baza variantları, həm də qeyri-xətti modifikasiyalı yanaşmaları tətbiq edilə bilər.

1-ci fəsilə dair suallar, testlər, çalışmalar.**Suallar.**

- 1.1. Ekonometrika nəyi ölçür?
- 1.2. Ekonometrikada əsas məqsədlər hansılardır?
- 1.3. Ekonometrikanın məsələləri və predmeti hansılardır?
- 1.4. Ekonometrikada hansı növ modellərdən və dəyişənlərdən istifadə olunur?
- 1.5. Modelin spesifikasiyası dedikdə nə başa düşülür?
- 1.6. Paramerləşdirmə nə deməkdir?
- 1.7. Ekonometrik modeli riyazi modeldən fərqləndirən əsas cəhət nədir?
- 1.8. Zaman sıraları nədir?
- 1.9. Təsadüfi kəmiyyətlərin korrellə olunması və ya korrelə olunmaması necə müəyyənləşdirilir?
- 1.10. Elastiklik və xüsusi elastiklik əmsalları iqtisadi faktorlar arasında hansı xassəni təsvir edir və hansı düsturla hesablanır?

Testlər

- 1.1. Ekonometrika elmi
 - a) iqtisadi göstəricilərin xassələri haqda hipotezlərin yoxlanılmasını öyrənir;
 - b) iqtisadi qanuna uyğunluqların empirik nəticələrini öyrənir;
 - c) iqtisadi modellərin qurulmasını öyrənir;
 - d) riyazi statistikanın üsulları ilə iqtisadi qanuna uyğunluqları və qarşılıqlı asılılıqları öyrənir.
- 1.2. Eyni baş məcmudan götürülmüş müxtəlif seçimlər üçün seçimi ortalar
 - a) və dispersiyalar eyni olur;
 - b) eyni olur, dispersiyalar isə, fərqli olur;
 - c) fərqli olur, dispersiyalar isə, eyni olur;
 - d) və dispersiyalar fərqli olur.
- 1.3. Fəza dəyişənləri
 - a) bir obyektin müxtəlif zaman anında olan verilənləridir;

- b) müxtəlif eyni tip obyektin müxtəlif zaman anında olan verilənləridir;
- c) müxtəlif eyni tip obyektin eyni zaman anında olan verilənləridir;
- d) bir obyektin bir zaman anında qiymətləridir.

1.4. Ekonometrikada hansı dəyişənlər mövcuddur?

- a) endogen, ekzogen;
- b) qiyməti əvvəlcədən bilinən (laq), endogen;
- c) endogen, ekzogen, laq;
- d) daxili, xarici.

1.5. Ekonometrik modellərin əsas növləri hansılardır?

- a) trend və mövsümi modellər;
- b) mövsümi və regressiya modelləri;
- c) zaman sıraları modelləri, regressiya modelləri, eyni zamanlı tənliklər sistemi;
- d) stasionar və qeyri-stasionar zaman sıraları modelləri.

1.6. Ekonometrik modelin qurulması mərhələləri hansılardır?

- a) məsələnin qoyuluşu, aprior, parametrləşdirmə;
- b) məsələnin qoyuluşu, informasiya, aprior;
- c) məsələnin qoyuluşu, informasiya, identifikasiya, verifikasiya;
- d) parametrləşdirmə, informasiya, identifikasiya.

1.7. Modelin identifikasiyası mərhələsində modelin

- a) adekvatlılığı yoxlanılır;
- b) parametrlər qiymətləndirilir;
- c) parametrlər qiymətləndirilir və statistik analiz aparılır;
- d) statistik analiz aparılır.

1.8. Seşimi xətti regressiya tənliyində regressiya parametrləri

- a) Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (ƏKKÜ)-ilə təyin olunur;
- b) Momentlər üsulu ilə təyin olunur;
- c) Ümumiləşmiş ƏKKÜ (ÜƏKKÜ) ilə təyin olunur;
- d) qradiyent üsulu ilə təyin olunur.

1.9. Modelin statistik analizi (modelin parametrlərinin statistik qiymətləndirilməsi)

- a) aprior mərhələsinə aiddir;
 b) informasiya mərhələsinə aiddir;
 c) identifikasiya mərhələsinə aiddir;
 d) verifikasiya mərhələsinə aiddir.

1.10. Baxılan modeldə xarici dəyişənlər necə adlanır?
 a) endogen; b) ekzogen; c) laq; d) interaktiv.

1.11. Ekonometrika dedikdə nə başa düşülür?
 a) nəzəri nəticələrin məcmusu;
 b) riyazi üsullardan istifadə etməklə müxtəlif iqtisadi tədqiqatlar məcmusu;
 c) xüsusi elm sahəsi;
 d) statistik üsulların tətbiqi.

Çalışmalar

Məsələ 1.1. Müəssisənin gəliri y (milyon p.v.) və x reklam xərcləri 10 il üçün cədvəldə verilmişdir:

y	5	7	12	16	23	21	19	18	16	17
x	0,8	1,1	1,8	2,5	4,1	5,5	7,3	8,1	8,9	7,1

Korrelasiya sahəsini qurun və baxılan göstəricilər arasındaki asılılığın forması haqda hipotezi söyləyin.

Məsələ 1.2. Tutaq ki, müəyyən məhsula tələbatla (y) onun qiyməti (x_1) və istehlakçının gəliri (x_2) arasında asılılığı müəyyənləşdirilmişdir. Tələbatın səbəbiyyət faktorlarına nəzərən xüsusi elastiklik əmsallarını tapın və onların interpretasiyalarını verin.

Məsələ 1.3. $n = 50$ həcmli seçimdə nəzəri dispersiyanın $\hat{\sigma}^2 = 9,8$ meylli qiymətləndirməsi alınmışdır. Baş külliyyatın dispersiyasının meylsiz qiymətləndirilməsini tapın.
 Cavab. 10.

Məsələ 1.4. Son 5 ildə A aktivinin illik artımı orta hesabla 20% təşkil etmişdir və onun kvadratik meyli 5% olmuşdur. Əgər ilin əvvəlində maliyyə aktivinin qiyməti 100 p.v. olarsa, onda gələn ilin sonuna 95% ehtimallı inam intervalını qurun.

Cavab. Gələn ilin sonuna aktivinin qiyməti 105 p.v. -ilə 135 p.v. arasında dəyişir.

Məsələ 1.5. Normal baş məcmudan götürülmüş $n_1 = 9$ və $n_2 = 16$ həcmli asılı olmayan seçimlərdən uyğun olaraq korrektə olunmuş seçimi $s_x^2 = 34,02$ və $s_y^2 = 12,15$ düsturları alınmışdır. $\alpha = 0,01$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində $H_0 : \sigma_x^2 = \sigma_y^2$ hipotezini ona konkurent $H_1 : \sigma_x^2 > \sigma_y^2$ hipotezinə nəzərən yoxlayın.

Cavab. H_0 hipotezi qəbul olunur.

Məsələ 1.6. Firmanın mağazalarında satışın pul vahidlərilə həcmi reklam kompaniyasından əvvəl və reklamdan sonrakı zaman anları üçün cədvəldə verilir. $\alpha = 0,10$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində reklam kompaniyasının satışın həcminin ciddi artımına səbəb olduğunu söyləmək olarmı?

Mağazalar	1	2	3	4	5	6	7
Reklama qədər satış həcmi	10	15	12	13	14	11	15
Reklamdan sonrakı satış həcmi	17	20	13	11	16	10	18

Cavab: Ciddi artıma səbəb olur.

Məsələ 1.7. Gəlirləri $\exp\{N(a, \sigma^2)\}$ normal paylanma qanunu ilə xarakterizə olan əhali qrupu arasında seçim aparılmışdır. 10 nəfərlik seçimdə belə nəticələr alınmışdır: 4722; 2907; 4974; 2763; 3659; 5493; 3161; 3175; 4521; 3698 p.v. a və σ^2 parametrlərinin qiymətləndirmələrini Maksimal Həqiqətə Oxşarlıq Üsulu ilə

hesablayın. Gəlirləri 4000-p.v.-dən 5000 p.v.-ə qədər olan əhalinin xüsusi çəkisini tapın.

Cavab. $\hat{a} = 8,244$; $\sigma^2 = 0,059$; xüsusi çəki 29%.

Məsələ 1.8. Cədvəldə verilmiş (x_i, y_i) , $i = \overline{1,18}$ cütlükleri arasında xətti asılılığın parametrlərini ƏKKÜ-ilə tapın.

x_i	1	3	2	5	2	5	6	2	3	6	4	1	3	4	6	5	1	4
y_i	3	5	3	4	3	6	7	2	3	8	6	2	4	4	8	6	1	5

Cavab. $\hat{y} = 0,71 + 1,07x$.

Məsələ 1.9. Məsələ 1.8-in şərtlərinə əsasən korrelyasiya əmsalını tapın x və y arasındaki asılılığı xarakterizə edin.

Cavab. $r_{xy} = 0,987$; dəyişənlər arasında sıx xətti asılılıq mövcuddur.

Məsələ 1.10. İllər üzrə məhsul buraxılışının həcmi cədvəldə verilmişdir:

İllər	1	2	3	4	5	6	7
Həcm vahidi	30,1	34,9	44,3	27,0	31,0	34,5	47,0

Normal yaxınlaşmadan istifadə edərək 95% əhəmiyyətlilik səviyyəsində orta qiymət üçün inam intervalını qurun.

Cavab: (28, 64; 42, 44)

FƏSİL II

CÜT REQRESSİYA ANALİZİ

Tətbiqi iqdisadi tədqiqatlarda verilmiş statistik göstəricilər həmişə çoxölçülü normal məcmunun seçimi verilənləri olmur. Məsələn, baxılan dəyişənlərdən biri təssadüfi kəmiyyət olmadıqda və ya reqressiya xətti aşkar şəkildə düz xətt olmadıqda belə hallar olur. Belə vəziyyətdə ƏKKÜ mənasında ilkin verilənlərə daha yaxın əyrinin (səthin) müəyyənləşdirilməsinə cəhd edilir. Uyğun yaxınlaşma üsulları reqressiya analizi üsulları adlanır. Reqressiya analizinin üsulu və modelləri ekonometrikanın riyazi aparatında əsas yerləri tuturlar. Reqressiya analizinin məqsədi dəyişənlər arasında asılılıqların formasının müəyyənləşdirilməsi, reqressiya funksiyasının qiymətləndirilməsi, asılı dəyişənin naməlum qiymətinin (proqnoz qiymətlərinin) qiymətləndirilməsi məsələlidir (bax.[1,2]).

§2.1. Funksional, statistik və korrelyasiya asılılıqları

Təbiət elmlərində funksional asılılıq dedikdə bir dəyişənin hər bir qiymətinə digər dəyişənin tam müəyyən qiymətinin uyğunluğu başa düşülür. İqdisadiyyatda isə, əsasən bir dəyişənin hər bir qiymətinə digər dəyişənin hər hansı müəyyən qiyməti deyil, onun mümkün qiymətləri coxluğunun uyğun gəldiyi məsələlərin öyrənilməsi zərurəti yaranır. Başqa sözlə, burada bir dəyişənin hər bir qiymətinə digər dəyişənin müəyyən (şərti) paylanması uyğun gəlir. Belə asılılıq statistik və ya stoxastik, ehtimal asılılığı adlanır. Statistik asılılığın yaranması onuna əlaqədardır ki, asılı dəyişən bir sıra nəzarətdən kənar və ya nəzərə alınmayan faktorların təsirinə məruz qalır. Həm də dəyişənlərin qiymətlərinin ölçülməsində müəyyən təsadüfi səhvlərə yol verilməsi mümkündür. Misal olaraq, istifadə olunan gübrənin miqdarı ilə məhsul yiğimi miqdarı arasındaki asılılığı,

müəsisənin əmək məhsuldarlığı ilə onun enerjisilahlandırılma-sı arasındaki asılılılığı və s. statistik asılılıqlar hesab etmək olar.

Əgər iki dəyişən arasındaki asılılıq belə təsvir olunursa ki, bir dəyişənin hər bir qiymətinə digər dəyişənin müəyyən şərti riyazi gözləməsi (orta qiyməti) uyğun gəlsin, onda belə statistik asılılıq korrelyasiyalı asılılıq adlanır. Başqa sözlə, iki dəyişən arasındaki korrelyasiya asılılılığı onların birinin hər bir qiyməti ilə digərinin şərti riyazi gözləməsi arasındaki funksional asılılıqdır.

Korrelyasiya asılılılığı belə ifadə oluna bilər:

$$M_x(y) = f_1(x) \text{ və ya } M_y(x) = f_2(y), \quad f_1(x), f_2(y) \neq \text{const} \quad (2.1)$$

Regressiya analizində (deterministik) asılı olmayan bir (və ya bir neçə) x dəyişəni ilə təsadüfi y dəyişəni arasında bir tərəfli asılılığa baxılır. Belə asılılıq, məsələn, x dəyişənin hər bir qeyd olunmuş qiymətində uyğun y dəyişənin qiymətlərinin bir sıra nəzarətdə olmayan faktorların təsiri nəticəsində təsadüfi yayınmalara məruz qaldıqda yaranı bilər. y -in x -lə belə asılılılığı (2.1) modeli ilə regressiya asılılılığı kimi göstərilə bilər. Belə olan halda y dəyişənini həmçinin təsirə münasibət funksiyası, izaholunan, çıxış, nəticə, endogen dəyişən, x dəyişənini isə izahədən, giriş, prediktor, ekzogen dəyişən, regressor kimi də adlandırırlar.

Tərif 2.1. (2.1) *tənliyi regressiya tənliyi adlanır. $f_1(x)$ ($f_2(y)$) funksiyası regressiya funksiyası, onun qrafikinə regressiya xətti deyilir.*

Regressiya tənliyini dəqiq təsvir etmək üçün x dəyişənin hər bir qeyd olunmuş $X=x$ qiymətində asılı y dəyişənin şərti paylanması qanunun məlum olması zəruridir. Tədqiqatçının yalnız n həcmli seçimi (x_i, y_i) cütlüyü ilə kifayətlənməsi statistik praktikada qəbul olunmuş hal olduğundan, regressiya funksiyasının seçimi verilənlərə nəzərən qiymələndirilməsi (approksi-masiya) məsələsinə baxılır. Belə qiymətləndirmə

$$\hat{y} = \hat{f}(\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_n, x) \quad (2.2)$$

seçimi regressiya əyrisi ilə reallaşdırılır. Burada \hat{y} x dəyişəninin $X=x$ qeyd olunmuş qiymətində y dəyişəninin şərti ortası, $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_n$ əyrinin parametrləridir. Bu tənliyə seçimi regressiya tənliyi deyilir. Approximasiya edən $\hat{f}(\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_n, x)$ funksiyası düzgün seçildikdə seçimlərin həcmi artıqdır ($n \rightarrow \infty$) ehtimala görə $f(\alpha, x)$ regressiya funksiyasına yiğilir. Cüt və çoxdəyişənli regressiya modelləri fərqləndirilir.

Cüt regressiya modeli asılı y dəyişənin orta qiyməti ilə bir asılı olmayan x dəyişəni arasındaki asılılığı təsvir edir.

$$\hat{y} = f(x). \quad (2.3)$$

Cüt regressiya modeli o zaman tətbiq edilir ki, öyrənilən izah olunan dəyişənə daha güclü təsirə malik dominant faktor məlum olsun, yəni bu dəyişənin nəticə faktorunun qiymətinin dəyişməsində daha çox payı vardır.

Çoxdəyişənli regressiya modellərində isə, nəticə faktorları bir neçə əsas asılı olmayan faktorların təsiri mövcuddur və regressiya funksiyası

$$\hat{y} = \hat{f}(\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_n, x_1, x_2, \dots, x_p) \quad (2.4)$$

kimi göstərilə bilər

Analitik asılılıqların (1.2) – (1.9) formalarına

$$\hat{y} = \alpha_0 + \alpha_1 x + \alpha_2 x^2 + \dots + \alpha_p x^p \quad (2.5)$$

polinomial asılılığını,

$$\hat{y}_t = k a^{bt} \quad (2.6)$$

Hompers iqtisadi artım əyrisini (burada a və b müsbət parametrlərdir və $b < 1$, k parametri funksiyanın qrafiki asimptotudur) [4, səh. 49] və

$$\hat{y}_t = \frac{1}{1 + ae^{-bt}} \quad (2.7)$$

loqistik [4, səh. 50-51] əyrisini və digər iqtisadi artım əyrilərini [4, səh. 47-52] əlavə etmək olar.

Asılı olmayan x dəyişəninin qiymətləri artdıqda y dəyişəninin qiymətləri müəyyən həddi aşmırsa, onda $\hat{y} = a + \frac{b}{x}$ və ya (2.7) asılılığından istifadə etmək olar. x faktorunun dəyişmə oblastında y dəyişəni maksumum və ya minimum qiymətləri alınsa, onda regressiya tənliyinə x -in nəinki 1-ci tərtib, hətta 2-ci və ya daha çox dərəcələrini daxil etmək olar.

x dəyişəni olaraq zaman faktoru t istfadə olunduqda iqdisiadi proseslərin mövsumi rəqsleri modellərində harmonik analiz üsullarından istifadə olunur ki, belə proseslərin zaman sıraları

$$y_t = f(\alpha_0, \dots, \alpha_n, t) + \sum_{k=1}^p \left(a_k \cos\left(\frac{2\pi}{n} kt\right) + b_k \sin\left(\frac{2\pi}{n} kt\right) \right), \quad (2.8)$$

$$t = \overline{1, n}$$

modelləri kimi təsvir oluna bilir. Bu sinif modellərin müəyyən hallarda parametrlərinin qiymətləndirilməsində ƏKKÜ-nun tətbiqi [4, səh. 24-27] -də göstərilmişdir.

§2.2. Cüt xətti regressiya modeli və onun elementlərinin statistik qiymətləndirilməsi

Cüt xətti regressiya modeli ümumi şəkildə belə təsvir olunur:

$$y = f(\alpha, x) + \varepsilon = \alpha_0 + \alpha_1 x + \varepsilon, \quad (2.9)$$

burada y - asılı dəyişən (prediktor); x -asılı olmayan dəyişən (regressor), $f(\alpha, x) = \alpha_0 + \alpha_1 x$ determinik tərkib, ε təsadüfi tərkib (təsadüfi qalıq) $M\varepsilon = 0$, $D\varepsilon = \sigma^2$, α_0, α_1 seçimi

verilənlərlə təyin olunması nəzərdə tutulan regressiya parametrləridir.

α_1 parametri asılı olmayan dəyişəni bir vahid artırıqdırda (məsələn, işçi qüvvəsini) asılı dəyişənin (məsələn, istehsal olunan məhsulun qiymətini) ortalama qiymətinin nə qədər dəyişməsini göstərir, α_0 parametri isə, x dəyişəni zamanı ifadə etdikdə öyrənilən iqdisadi göstəricinin başlanğıcında qiyməti ni göstərir, fəza dəyişəni halında isə, ümumilikdə iqdisadi interpretasiyaya malik deyil. Yalnız regressiya xəttinin y oxu ilə kəsişdiyi nöqtəyə yaxınlığını göstərir. Asılı olmayan x dəyişəni təsadüfi olmayan kəmiyyət, asılı y dəyişəni isə onun ifadəsinə təsadüfi tərkib daxil olduğundan, təsdüfi kəmiyyətdir. Ancaq x dəyişənin qiymətlərinin dəyişməsinin y asılı dəyişəni nin varasıyası mənbələrini özündə əks etdirməməsi təsadüfi ε tərkibinin modeldə yazılışını zəruri edir ki, bu kəmiyyət digər faktorların asılı dəyişənə ümumilikdə təsirini ifadə edir.

Tərif 2.2. *Modelin statistik təhlili və onun parametrlərinin qiymətləndirilməsinə modelin identifikasiyası deyilir.* Parametrlərin qiymətləndirilməsi ya (y_i, x_i) , $i = \overline{1, n}$ fəza seçimlərinə, ya da (y_t, x_t) , $t = \overline{1, n}$ zaman seçimlərinə nəzərən aparılır. Birinci halda informasiya daşıyıcıları olaraq müəyyən mənada eyni tipə məxsus müxtəlif iqdisadi obyeklər göstərilir. İkinci halda isə, informasiya daşıyıcısı kimi müxtəlif zaman anlarında vahid iqdisadi obyekt təsvir olunur. Müəyyən hallarda isə, qarışq fəza-zaman seçimlərindən istifadə olunur.

Müəyyənlik üçün fərəz edək ki, n həcmli konkret (y_i, x_i) , $i = \overline{1, n}$ fəza seçimləri mövcuddur. Onda cüt regressiya modeli halında aşağıdakı seçimi tənlikləri yaza bilərik:

$$y_j = \alpha_0 + \alpha_1 x_j + \varepsilon_j, \quad j = \overline{1, n} \quad (2.10)$$

Bu münasibətlər konkret və təsadüfi seçimlər üçün müxtəlif halda mənalandırılır. Birinci halda hər bir seçimi (y_j, x_j) müşahidələri sadəcə olaraq ikiölçülü fəzada ədədlər cütlüyü və

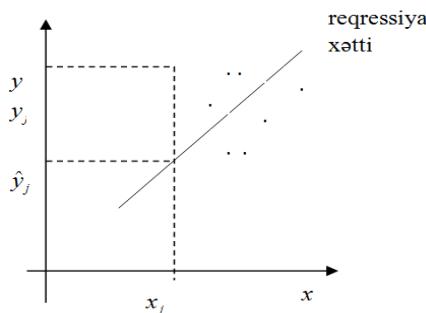
ya nöqtələrdir. Ona görə də (2.10) münasibətində $e_j = y_j - (\alpha_0 + \alpha_1 x_j)$ kəmiyyətləri təsadüfi ε_j kəmiyyətinin realizasiyasaları olan konkret ədədlərdir. İkinci halda ε_j -lər real təsadüfi kəmiyyətlərdir və ona görə də y_j -lər təsadüfi kəmiyyətlərdir. Bu halda mənalandırmaya zərurət alınmış qiymətləndirmənin keyfiyyətinin yoxlanılması zamanı yaranır ki, bunu isə, bütün mümkün halların baxılması (yəni təsadüfi seçimlərlə) ilə reallaşdırmaq olar. Sonuncu halda adətən ε_i və ε_j fərqli qiymətlərinin korrelə olunmaması şərti qoyulur: $\text{cov}(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = 0, i \neq j$.

§2.2.1. Cüt xətti regressiya modelində parametrlərin ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsi

(2.10) tənliyində α_0, α_1 parametrlərinin $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1$ qiymətləndirmələrini almaq üçün ƏKKÜ tətbiq edilir ki, bu üsula əsasən parametrlərin elə qiymətləndirimələri seçilir ki, empirik y_i qiymətləri ilə $\hat{y}_i = \hat{\alpha}_0 + \hat{\alpha}_1 x_i, i = \overline{1, n}$ qiymətləri arasındaki fərqlərin kvadrat cəmləri minumal olsun:

$$Q = \sum_{i=1}^n [y_i - (\hat{\alpha}_0 + \hat{\alpha}_1 x_i)]^2 \rightarrow \min. \quad (2.11)$$

Həndəsi olaraq (2.11) cəminin minimallaşdırılması α_0, α parametrli bütün düz xəttlərdən elə xəttin seçilməsidir ki, bu xətt $(y_j, x_j), j = \overline{1, n}$ seçimi nöqtələr sisteminin ordinatına daha yaxın olsun.



Minimallaşdırma üçün zəruri şərtlərə əsasən Q funksiyasın-dan $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1$ -ə nəzərən 1-ci tərtib xüsusi törəmələr alıb onları sıfır bəabərləş-dirməklə aşağıdakı nor-mal tənliklər sistemi alınır.

$$\begin{cases} n\hat{\alpha}_0 + \left(\sum_{j=1}^n x_j \right) \hat{\alpha}_1 = \sum_{j=1}^n y_j, \\ \left(\sum_{j=1}^n x_j \right) \hat{\alpha}_0 + \left(\sum_{j=1}^n x_j^2 \right) \hat{\alpha}_1 = \sum_{j=1}^n x_j y_j. \end{cases} \quad (2.12)$$

Bu sistemin həlli belə göstərilir:

$$\hat{\alpha}_0 = \bar{y} - \bar{x}\hat{\alpha}_1, \quad \hat{\alpha}_1 = \frac{\sum_{j=1}^n z_j y_j}{\sum_{j=1}^n z_j^2}. \quad (2.13)$$

Burada $z_j = x_j - \bar{x}$; $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n x_j$, $\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n y_j$.

(2.13)-də 1-ci ifadəni $\hat{y} = \hat{\alpha}_0 + \hat{\alpha}_1 x$ reqresiya təliyində nəzərə alsaq

$$\hat{y} = \bar{y} - \hat{\alpha}_0 \bar{x} + \hat{\alpha}_1 x \quad və \quad \hat{y} - \bar{y} = \hat{\alpha}_1 (x - \bar{x}) \quad (2.14)$$

münasibətin alarıq.

$\hat{\alpha}_1$ əmsalına y -in və x -ə nəzərən seçimi regressiya əmsalı deyilir. Bu əmsal x dəyişənin bir vahid artırıqdə y dəyişənin ortalama neçə vahid dəyişməsini göstərir

(2.14) regressiya tənliyindən alınır ki, regressiya xətti (\bar{x}, \bar{y}) nöqtəsindən keçir.

İndi göstərək ki, ƏKKÜ ilə alınmış $\hat{\alpha}_0$, $\hat{\alpha}_1$ qiymətləndirmələri meylsiz və tutarlı qiymətləndirmələrdir. Əvvəlcə göstərək ki, qiymətləndirmələrin riyazi gözəlmələri parametrlərin α_0, α_1 qiymətlərinə bərabərdir. Doğrudan da,

$$\sum_{j=1}^n z_j = \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x}) = n\bar{x} - n\bar{x} = 0 \text{ olduğu üçün}$$

$$M \hat{\alpha}_1 = \frac{\sum_{j=1}^n z_j My_j}{\sum_{j=1}^n z_j^2} = \frac{\sum_{j=1}^n z_j (\alpha_0 + \alpha_1 x_j)}{\sum_{j=1}^n z_j^2} = \alpha_0, \quad (2.15)$$

$$M \hat{\alpha}_0 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n My_j - M \bar{x} \hat{\alpha}_1 = \alpha_0 + \alpha_1 \bar{x} - \bar{x} \alpha_1 = \alpha_0$$

$\hat{\alpha}_0$, $\hat{\alpha}_1$ qiymətləndirmələrinin α_0, α_1 parametrlərinə ehtimal mənada yığılmasını göstərmək üçün

$$P\left\{ \left| \hat{\alpha}_1 - \alpha_1 \right| \geq \varepsilon \right\} \leq \frac{D \hat{\alpha}_1^2}{\varepsilon^2} \quad (2.16)$$

Çebişev bərabərsizliyindən ([bax. 5, səh. 216]) istifadə etməklə və seçimlərin həcmini kifayət qədər artırmaqla bu qiymətləndirmələrin meylsizliyini nəzərə alsaq, $D \hat{\alpha}_1 \rightarrow 0(n \rightarrow \infty)$ olduqda $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ |\hat{\alpha}_1 - \alpha_1| \geq \varepsilon \right\} = 0$ tutarlılıq münasibəti alınır. $D \hat{\alpha}_1 \rightarrow 0(n \rightarrow \infty)$ olduğunu əsaslandırmaq üçün

$$\sigma_{\hat{\alpha}_0}^2 = D \hat{\alpha}_1 = \frac{1}{(\sum_{j=1}^n z_j^2)^2} \sum_{j=1}^n z_j^2 Dy_j = \frac{\sigma^2}{\sum_{j=1}^n z_j^2} \quad (2.17)$$

münasibətindən $\sum_{j=1}^n z_j^2 \rightarrow \infty$ ($n \rightarrow \infty$) olduqda $D\hat{\alpha}_1 \rightarrow 0$ alınır.

Bu şərt isə $z_j = x_j - \bar{x} \neq 0$, yəni sonlu sayıda nöqtələrdən başqa yerdə qalan nöqtələrdə x_j -nin özünün orta qiyməti ilə üst-üstə düşmədiyi halda ödənilir.

Eyni ilə,

$$\sigma_{\hat{\alpha}_0}^2 = D\bar{y} = \frac{\sigma^2}{n} \text{(burada } \hat{\alpha}_0 = \bar{y}), \quad (2.18)$$

$$\sigma_{\hat{\alpha}_0}^2 = D\alpha_0 = D\bar{y} + \bar{x}^2 D\hat{\alpha}_1 - 2\text{cov}(\bar{y}, \bar{x}\hat{\alpha}_1) = \frac{\sigma^2}{n} + \frac{\bar{x}^2 \sigma^2}{\sum_{j=1}^n z_j^2}$$

Çünki,

$$\begin{aligned} \text{cov}(\bar{y}, \hat{\alpha}_1) &= \text{cov}\left(\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n y_j, \frac{\sum_{j=1}^n z_j y_j}{\sum_{j=1}^n z_j^2}\right) = \\ &= \frac{1}{n \sum_{j=1}^n z_j^2} \sum_{j=1}^n z_j \text{cov}(y_i, y_j) = \frac{\sigma^2}{n \sum_{j=1}^n z_j^2} \sum_{j=1}^n z_j = 0. \end{aligned}$$

Ona görə də,

$$D\hat{\alpha}_0 = \frac{\sigma^2}{n} + \frac{\bar{x}^2 \sigma^2}{\sum_{j=1}^n z_j^2} \rightarrow 0 \quad \left(\sum_{j=1}^n z_j^2 \rightarrow 0, n \rightarrow \infty \right).$$

Deməli, ƏKKÜ ilə α_0, α_1 parametrlərinin $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1$ qiymətləndirmələri tutarlıdır.

İndi isə, təsadüfi tərkibin $\hat{\sigma}^2$ qiymətləndirilməsinə baxaq. Bu qiymətləndirmə $e_j = y_j - \hat{y}_j$ qiymətləndirilmələrinin kvadratları cəmi üzrə aparıldığından,

$$\hat{\sigma}^2 = h \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 \quad (2.19)$$

ifadəsində h sabitini elə seçək ki, qiymətləndirmə meylsiz olsun.

$$M(y_j - \hat{y}_j) = M((\alpha_0 - \hat{\alpha}_0)(\alpha_1 - \hat{\alpha}_1)x_j + \varepsilon_j) = 0$$

olduğundan

$$M\hat{\sigma}^2 = h \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 = h \sum_{j=1}^n D(y_j - \hat{y}_j) \quad (2.20)$$

$\text{cov}(y_j, y_i) = 0, i \neq j, \text{cov}(y_j, y_j) = \sigma^2$ olduğunu nəzərə alıb $\hat{y}_j = \bar{y} + \hat{\alpha}_1 z_j$ ifadəsindən alırıq:

$$\begin{aligned} D(y_j - \hat{y}_j) &= Dy_j + D\hat{y}_j - 2\text{cov}(y_j, \hat{y}_j) = \\ &= \sigma^2 + \frac{\sigma^2}{n} + \frac{z_j^2 \sigma^2}{\sum_{j=1}^n z_j^2} - 2 \left(\frac{\sigma^2}{n} + \frac{z_j^2 \sigma^2}{\sum_{j=1}^n z_j^2} \right) = \\ &= \sigma^2 \left(1 - \frac{1}{n} - \frac{z_j^2}{\sum_{j=1}^n z_j^2} \right). \end{aligned}$$

Bu ifadəni (2.20)-də nəzərə alsaq,

$$M\hat{\sigma}^2 = h\sigma^2(n-2),$$

buradan $h = \frac{1}{n-2}$, ona görə də dispersiyanın

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-2} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 \quad (2.21)$$

qiymətləndirməsi meylsiz qiymətləndirmədir.

§2.2.2. Korrelyasiya asılılığının sıxlığının qiymətləndirilməsi

y və x dəyişənləri arasındaki korrelyasiya asılılığı sıxlığının qiymətləndirilməsinə baxaq. Bunun üçün (2.14) tənliyini belə ekvivalent formada yazaq:

$$\frac{\hat{y} - \bar{y}}{S_y} = \hat{\alpha}_1 \frac{S_x}{S_y} \frac{x - \bar{x}}{S_x}. \quad (2.22)$$

Burada S_x və S_y uyğun dəyişənlərin orta kvadratik meylləridir. Bu sistemdə $r = \hat{\alpha}_1 \cdot \frac{S_x}{S_y}$ kəmiyyəti x dəyişənini bir

S_x vahidi qədər artırdıqda y dəyişəninin ortalama nə qədər S_y dəyişməsini göstərir.

Tərif 2.3. r kəmiyyəti x ətti əlaqənin sıxlığı göstəricisidir və seçimi korrelyasiya əmsali adlanır.

Əgər $r > 0$ ($\hat{\alpha}_1 > 0$) olarsa, onda dəyişənlər arasındaki korrelyasiya asılığı düz, əgər $r < 0$ ($\hat{\alpha}_1 < 0$) olarsa, bu asılılıq əks asılılıq hesab olunur. Düz (əks) asılılıqda dəyişənlərdən birinin artımı digərinin şərti (qrupla) ortasının artımına (azalmasına) səbəb olur.

(2.12) sistemindən həm də $\hat{\alpha}_1 = \frac{\text{cov}(x, y)}{S_x^2}$ eyniliyi alınır ki, buradan $r = \frac{\text{cov}(x, y)}{S_x S_y}$ münasibəti alınır. Bu münasibətdən aşağıdakı modifikasiyalar alınır:

$$r = \frac{\sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})(y_j - \bar{y})}{n S_x S_y}; \quad (2.23)$$

$$r = \frac{n \sum_{j=1}^n x_j y_j - \left(\sum_{j=1}^n x_j \right) \left(\sum_{j=1}^n y_j \right)}{\sqrt{n \sum_{j=1}^n x_j^2 - \left(\sum_{j=1}^n x_j \right)^2} \cdot \sqrt{n \sum_{j=1}^n y_j^2 - \left(\sum_{j=1}^n y_j \right)^2}}. \quad (2.24)$$

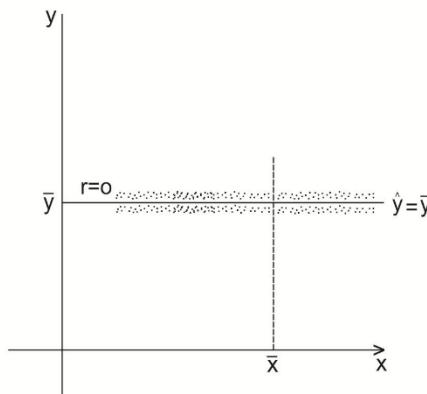
İki təsadüf kəmiyyət arasındaki korrelyasiya əmsalı kimi seçimi korrelyasiya əmsalı da aşağıdakı xassələrə malikdir:

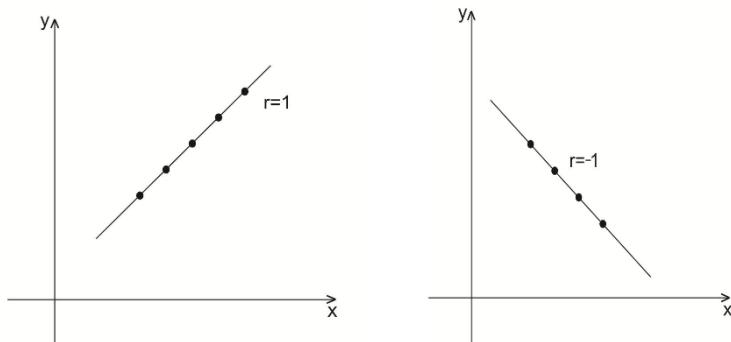
1. Korrelyasiya əmsalının qiymətləri [-1,1] parçasındadır. $|r|$ vahidə nə qədər yaxındırsa, asılılıq o qədər sıxdır.

2. $r = \pm 1$ olduqda korrelyasiya asılılığı xətti funksional asılılıq olur. Belə ki, müşahidə olunan qiymətlər eyni xətt üzərində yerləşir.

3. $r = 0$ olduqda xətti korrelyasiya asılılığı mövcud deyil və regressiya xətti OX oxuna paralel olur:

Yuxarıda seçimi korrelyasiya əmsalı bilavasitə korrelyasiya sahəsinənək nöqtələrin regressiya xəttinə daha yaxın olmasına görə daxil edildiyindən, onu baş məcmunun elementləri arasındaki asılılığın korrelyasiya əmsalının qiymətləndirilməsi kimi qəbul etmək ümumiyyətlə düzgün deyil. r seçimi əmsalı yalnız o halda əsas korrelyasiya əmsalının qiymətləndirilməsi hesab olunur ki, (x, y) iki ölçülü normal qanunla paylansın.





Qeyd edək ki, cüt korrelyasiya əmsalı y və x arasındakı xətti asılılığın ölçüsünü xarakterizə edir. Əgər bu dəyişənlər arasında $y = \alpha_0 + \alpha_1x + \alpha_2x^2$ regressiya tənliyi ilə təsvir olunan asılılıq mövcuddursa, onda r_{xy} əmsalı vahiddən kifayət qədər kənarda qiymət ala bilər. Bu halda çevirmələrlə məsələni xəttiləşdirmək lazımdır. $x^2 = z$ qəbul etsək, regressiyanın parabolik tənliyi $\hat{y} = \alpha_0 + \alpha_1x + \alpha_2z$ şəklinə düşür ki, bu tənlik isə xətti çoxfaktorlu regressiyaya adekvatdır.

§2.2.3. Cüt regressiya analizində Qauss-Markov teoremi

Teorem (Qauss-Markov) **2.1.** Tutaq ki, (2.10) modelində $M_x(y) = \alpha_0 + \alpha_1x$ xətti regressiya funksiyasının parametrlərinin qiymətləndirilməsi üçün seçimi (y_i, x_i) , $i = \overline{1, n}$ verilənləri və $\varepsilon_i, i = \overline{1, n}$ təsadüfi tərkibi aşağıdakı şərtləri ödəyir:

1. Modeldə ε_i (və ya y_i dəyişəni) təsadüfi kəmiyyət, izahedici $x_i, i = \overline{1, n}$ dəyişənləri isə təsadüfi olmayan verilənlərdir;

2. ε_i -lərin riyazi gözləmələri sıfır bərabərdir:
 $M(\varepsilon_i) = 0, i = \overline{1, n};$
3. ε_i -lərin dispersiyası bütün i -lər üçün sabitdir:
 $D(\varepsilon_i) = \sigma^2;$
4. ε_i və ε_j ($və$ ya y_i və y_j) korrelə olunmayıblar:
 $M(\varepsilon_i \varepsilon_j) = 0, i \neq j;$
5. ε_i -lər ($və$ ya y_i dəyişənləri) normal qanunla paylanmışlar.

Onda α_0 və α_1 parametrlərinin $\mathcal{DKKÜ}$ ilə alınmış $\hat{\alpha}_0$, $\hat{\alpha}_1$ qiymətləndirmələri eyni seçimi həcmərdə digər üsullarla alınmış meylsiz qiymətləndirmələrdən ən kiçik dispersiyaya malik olan qiymətləndirilmələrdir.

Qauss-Markov teoreminin şərhində izahedici x_i dəyişənləri determinik kəmiyyət olduğundan $M(x_i, \varepsilon_i) = 0$, və bu şərtin ödəniməsi $\hat{\alpha}_1$ qiymətləndirməsinin meylsizliyini təmin edir. Bu şərtlə 2-ci şərt birlikdə ödənilidikdə $\hat{\alpha}_0$ qiymətləndirməsi meylsiz olur. 5)-ci şərtin ödənilməsi $\hat{\alpha}_0 \hat{\alpha}_1$ qiymətləndirmələrinin (2.13) ifadələri üzərində onların dəqiqliyinin kəmiyyət qiymətləndirməsini aparmağa imkan verir.

Model qurulduqdan sonra e_i qalıqlarının hesablanmasında Qauss-Markov şərtlərinin yoxlanılması zəruridir. Çünkü bu halların ödənilməməsi modelin keyfiyyətinin aşağı salınmasına səbəb olur. Göstərilən şərtlər pozulduqda uyğun olaraq modeli modifikasiya etmək lazımdır.

§2.2.4. Regressiya funksiyası və onun parametrləri üçün inam intervallarının qurulması

Növbəti statistik təhlil olaraq regressiya fuksiyası və parametrlər üçün inam intervalının qurulması məsələsinə baxaq.

Regressiya funksiyası üçün inam intervalının qurulması elə bir intervalın tapılması deməkdir ki, bu interval əvvəlcədən verilmiş $\gamma = 1 - \alpha$ etibarlılıq ehtimalı (inam ehtimalı) ilə şərti riyazi gözləmənin $M_x(y)$ naməlum qiymətini öz daxilində saxlasın. (2.14) düsturundan alırıq ki,

$$\sigma_{\hat{y}}^2 = \sigma_y^2 + \sigma_{\hat{\alpha}_1}^2 (x - \bar{x})^2 \quad (2.25)$$

\bar{y} seçimi otanın dispersiyası

$$\sigma_y^2 = \sigma^2 \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i \right)^2 = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma_{y_i}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n \sigma^2}{n^2} = \frac{n\sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n}. \quad (2.26)$$

$\hat{\alpha}_1$ kəmiyyətinin dispersiyası

$$\sigma_{\hat{\alpha}_1}^2 = \sigma^2 \left(\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \right) = \quad (2.27)$$

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

σ^2 -in əvəzinə onun S^2 qiymətləndirməsini qoymaqla (2.25)-dən alırıq:

$$S_{\hat{y}}^2 = S^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{(x - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \right). \quad (2.28)$$

Qauss-Markov teoreminin 1-5 şərtləri ödənilidikdə

$$t = \frac{\hat{y} - M_x(y)}{S_{\hat{y}}} \text{ statistikası } k = n - 2 \text{ sərbəst dərəcəli t-}$$

Styudent paylanması malikdir və şərti $M_x(Y)$ riyazi gözləməsi üçün

$$\hat{y} - t_{1-\alpha, k} \cdot S_{\hat{y}} \leq M_x(Y) \leq \hat{y} + t_{1-\alpha, k} \cdot S_{\hat{y}} \quad (2.29)$$

inanm intervalı mövcuddur. (2.28)-(2.29) düsturlarından alınır ki, bu intervalın uzunluğu $x = \bar{x}$ olduqda minimaldır və nöqtənin bu xəttdən uzaqlaşmasından asılı olaraq artır.

Rəgressiya modelinin rəgressiya funksiyasının interval qiymətləndirilməsi ilə bərabər α_1 və σ^2 parametrlərinin interval qiymətləndirmələri də önəmli məsələlərdəndir.

Teoremin 5-ci şərti ödənilidikdə $t = \frac{\hat{\alpha}_1 - \alpha_1}{\sigma_{\hat{\alpha}_1}}$ statistikası standart normal paylanması malikdir. Onda (2.27) düsturunda σ^2 -ni onun S^2 qiymətləndirməsi ilə əvəz etsək,

$$t = \frac{\hat{\alpha}_1 - \alpha_1}{S} \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \quad (2.30)$$

statistikası $k = n - 2$ sərbəst dərəcəli t-Styudent paylanması malik olar və α_1 parametrinin α əhəmiyyətlilik səviyyəsində interval qiymətləndirməsi belə şəkildə göstərilir:

$$\hat{\alpha}_1 - t_{1-\alpha, n-2} \frac{S}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} \leq \alpha_1 \leq \hat{\alpha}_1 + t_{1-\alpha, n-2} \frac{S}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}, \quad (2.31)$$

σ^2 parametrinin qiymətləndirilməsində isə nəzərə alınır ki, $\frac{nS^2}{\sigma^2}$ statistikası $k = n - 2$ sərbəst dərəcəli χ^2 paylanması malikdir. Ona görə də α əhəmiyyətlilik səviyyəsində qiymətləndirmə aşağıdakı kimi olar:

$$\frac{nS^2}{\chi^2_{\alpha/2, n-2}} \leq \sigma^2 \leq \frac{nS^2}{\chi^2_{1-\alpha/2, n-2}}. \quad (2.32)$$

Burada inam intervalı elə seçilir ki,

$$P(\chi^2 < \chi^2_{1-\alpha/2, n-2}) = P(\chi^2 > \chi^2_{\alpha/2, n-2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

§2.2.5. Rəqressiya tənliyinin əhəmiyyətliliyinin qiymətləndirilməsi. Determinasiya əmsali

Ümumi halda, rəqressiya tənliyinin əhəmiyyətliliyinin qiymətləndirilməsi dəyişənlər arasındaki asılılığı təsvir edən ri-yazi modelin eksperimental verilənlərə uyğun gəlməsi, tənliyə daxil olan izahedici dəyişənlərin sayının izah olunan dəyişənin təsviri üçün kifayət edib-ətməməsi məsələlərinin müəyyənləşdirilməsidir. Rəqressiya tənliyinin əhəmiyyətliliyinin yoxlanılması dispersiya analizi əsasında aparılır. Bu analizin mahiyyətinə əsasən

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 &= \sum_{i=1}^n [(\hat{y}_i - \bar{y}) + (y_i - \hat{y}_i)]^2 = \\ &= \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2 + \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2 + 2 \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})(y_i - \hat{y}_i) \end{aligned} \quad (2.33)$$

və ya

$$Q = Q_R + Q_e \quad . \quad (2.34)$$

Burada Q - asılı dəyişənin onun ortasından meyletməsinin kvadratları cəmi, Q_R və Q_e isə uyğun olaraq regressiya ilə şərtlənən kvadratları cəmi və nəzərə alınmayan faktorların təsirini xarakterizə edən qalıq kvadratları cəmidir. (2.33)-də 3-cü hədd üçün alırıq ki,

$$y_i - \hat{y}_i = y_i - \hat{\alpha}_0 - \hat{\alpha}_1 x_i = y_i - (\bar{y} - \hat{\alpha}_1 \bar{x}) - \hat{\alpha}_1 x_i =$$

$$(y_i - \bar{y}) - b_1(x_i - \bar{x}) \Rightarrow$$

$$2 \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})(y_i - \hat{y}_i) = 2\hat{\alpha}_1 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) -$$

$$2\hat{\alpha}_1^2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = 0.$$

Dispersiya analizi sxemini belə cədvəldə göstərmək olar (bax. 29, səh. 70-74]):

Dispersiyanın komponentləri	Kvadratları cəmi	Sər. Dər. sayı	Orta kvadratlar
regressiya	$Q_R = \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2$	$m-1$	$S_R^2 = \frac{Q_R}{m-1}$
qalıq	$Q_e = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$	$n-m$	$S^2 = \frac{Q_e}{n-m}$
ümumi	$Q = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$	$n-1$	

Əgər asılı olmayan x və asılı y dəyişəni arasında xətti asılılıq mövcud deyilsə, onda $S_R^2 = \frac{Q_R}{m-1}$ və $S^2 = \frac{Q_e}{n-m}$

təsadüfi kəmiyyəti uyğun olaraq $m-1$ və $n-m$ sərbəst həddli χ^2 paylanması, onların nisbəti isə həmin sərbəst həddli F-Fişer paylanmasına malikdir. Ona görə də α əhəmiyyətlilik səviyyəsində regressiya tənliyi o zaman əhəmiyyətlidir ki,

$$F = \frac{Q_R(n-m)}{Q_e(m-1)} = \frac{S_{\frac{R}{e}}^2}{S^2} > F_{\alpha, k_1, k_2} \quad (2.35)$$

olsun. Burada F_{α, k_1, k_2} kəmiyyəti F-Fişer-Snedekor meyarının α əhəmiyyətlilik səviyyəsi və $k_1=m-1$, $k_2=n-m$ sərbəstlik dərəcəsi ilə müəyyən edilən cədvəl qiymətidir. F kəmiyyətinin qiyməti regressiyann asılı dəyişənin qiymətinin onun ortası ilə müqayisədə nə qədər yaxşı qiymətləndirməsini göstərir.

Cüt xətti regressiya halında $m=2$ və regressiya tənliyi α əhəmiyyətlilik səviyyəsində o zaman əhəmiyyətlidir ki,

$$F = \frac{Q_R(n-2)}{Q_e} > F_{\alpha, 1, n-2} \text{ olsun.}$$

Qeyd edək ki, cüt xətti regressiya tənliyinin əhəmiyyətliliyini α_1 əmsalının əhəmiyyətliliyini qiymətləndirməklə də yoxlamaq olar. Bu qiymətləndirmə $k=n-2$ sərbəst dərəcəli t-Styudent paylanmasına malik olduğundan statistik hipotez olaraq H_0 regressiya tənliyində $\alpha_1 = 0$ hipotezinə baxılır. α əhəmiyyətlilik səviyyəsində cüt xətti regressiya tənliyi və ya α_1 əmsali əhəmiyyətli hesab olunur o halda ki,

$$t = \frac{\hat{\alpha}_1 - 0}{S} \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \quad (2.36)$$

statistikası mütləq qiymətcə kritik qiymətdən böyük olsun ($H_0 : \alpha_1 = 0$ rədd edilir): $|t| > t_{1-\alpha, n-2}$. Cüt xətti regressiya üçün əhəmiyyətliliyin yoxlanılmasında F və t meyarlarından istifadə eynigüclüdür, çünki bu meyarlar $F = t^2$ münasibətilə bağlıdır.

Bir sıra tətbiqi məsələlərdə r korrelyasiya əmsalının əhəmiyyətliliyinin qiymətləndirilməsi də vacib məsələ olduğundan, $t = \frac{r\sqrt{n-2}}{\sqrt{1-r^2}}$ statistikasına baxılır ki, bu statistika

$n-2$ sayıda sərbəst dərəcəli t-Styudent paylanmasıdır. α əhəmiyyətlilik səviyyəsində r korrelyasiya əmsalının əhəmiyyətliliyini yoxlamaq üçün H_0 :- baş məcmunun ρ korrelyasiya əmsalının sıfıra bərabərliyi hipotezinə baxılır. Əgər

$$|t| = \frac{|r|\sqrt{n-2}}{\sqrt{1-r^2}} > t_{1-\alpha, n-2} \quad (2.37)$$

olarsa, onda $H_0 : \rho = 0$ hipotezi redd edilir.

Rəgressiya tənliyinin keyfiyyət ölçüsünü, rəgressiya modelinin adekvatlığının ən yaxşı qiymətləndirməsini determinasiya əmsalı ilə daha effektiv şəkildə təhlil etmək olar. Bu əmsal

$$R^2 = \frac{Q_R}{Q} = 1 - \frac{Q_e}{Q} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2} \quad (2.38)$$

düsturu ilə hesablanır. (2.34)-ü nəzərə almaqla buradan alınır ki, R^2 determinasiya əmsalı izahedici dəyişənin dispersiyasının izaholunan dəyişənin dispersiyasında xüsusi çökisini göstərir. Məsələn, $R^2 = 0,56$ olması o deməkdir ki, uyğun rəgressiya tənliyi nəticə faktorunun dispersiyasının (variasiyasının) 56%-ni izah edir. $0 \leq Q_R \leq Q$ olduğu üçün $0 \leq R^2 \leq 1$. Bu əmsal 1-ə nə qədər yaxındırsa empirik verilənləri rəgressiya daha yaxşı approksimasiya edir. Əgər $R^2 = 1$ olarsa, onda (x_i, y_i) empirik nöqtələri rəgressiya xətti üzərində yerləşir, y və x dəyişənləri arasındakı asılılıq funksional asılılıq olur. Əgər $R^2 = 0$ olarsa, onda asılı dəyişənin dispersiyası (variasiyası) tam olaraq rəgressiyada nəzərə alınmayan faktorların dəyişməsi

ilə şərtləndirilir və regressiya xətti absis oxuna paraleldir. Bu isə o deməkdir ki, dominant asılı olmayan dəyişən düzgün seçilməmişdir. R^2 -in sıfıra yaxın olması ya dominant faktorun tam müəyyən edilməməsinə, ya da regressiya funksiyasının qeyri - xətti olmasına dəlalət edir.

Xətti asılılıq halında seçimi korrelyasiya əmsalı r_{xy} ilə R^2 determinasiya əmsalı arasındaki asılılıq belədir:

$$\begin{aligned} R^2 &= \frac{Q_R}{Q} = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n \hat{\alpha}_1^2 (x_i - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2} = \\ &= \frac{\hat{\alpha}_1^2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2} = \frac{\hat{\alpha}_1^2 S_x^2}{S_y^2} = \left(\frac{\hat{\alpha}_1 S_x}{S_y} \right)^2 = r^2. \end{aligned} \quad (2.39)$$

Qeyd edək ki, R^2 determinasiya əmsalı yalnız regressiya tənliyində sərbəst hədd olduqda mənalandırılır. Ancaq bu halda (2.34) və deməli, (2.38) münasibəti doğrudur.

(2.34) düsturundan istifadə etməklə (2.35) düsturunda F - Fişer kəmiyyətini R^2 -la ifadə etmək olar:

$$F = \frac{R^2}{1-R^2} \frac{n-2}{1}. \quad (2.40)$$

Nümunə olaraq tutaq ki, 30 müşahidənin verilənləri nəticəsində $y = 50,5 + 3,2x$ regressiya tənliyi alınmışdır və $R^2 = 0,60$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində bu tənliyin əhəmiyyətliliyini yoxlayaq. F-statistikasını təyin edək:

$$F = \frac{R^2}{1-R^2} \frac{n-2}{1} = \frac{0,6}{1-0,6} \frac{28}{1} = 42.$$

F-Fişer meyarı cədvəlində $F_{krit} = 4,20$.
 $F = 42 > F_{krit} = 4,20$ olduğundan, regressiya tənliyinin statistik əhəmiyyətliliyi əsaslandırılır.

Qeyd edək ki, statistik əhəmiyyətlilik üçün müşahidələrin sayının faktorların sayından ən azı 8-9 dəfə çox olması vacibdir. Məsələn, $n = 2$ halında $(x_1, y_1), (x_2, y_2)$ cütlükleri üçün xətti regressiya modelində Ən Kiçik Kvadratlar Üsulunun tətbiqi iki nöqtədən keçən düz xəttin tənliyinin qurulmasına gətirilir. Burada heç bir ekonometrik təhlilin mənası yoxdur. Çünkü təsadüfi meyletmələr olmur və korrelyasiya əmsalı göstəricilər arasında asılılığın olub-olmamasına fərq etmədən vahidə bərabərdir. $n = 1$ halında isə, bir nöqtədən keçən sonsuz düz xətt alınır və onların parametrləri qeyri-müəyyən olur.

§2.3. Qeyri-parametrik xətti regressiya

Tutaq ki, n sayıda eksperimentin nəticəsi olaraq $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ verilənləri məlumdur. Əvvəlki mövzuda (2.10) regressiya modelinin parametrlərinin qiymətləndirilməsində ƏKKÜ-dan istifadə etdik. Təsadüfi ε_i , $i = \overline{1, n}$ tərkibləri üzərinə qoyulan Qauss-Markov şərtləri daxilində bu üsulun xətti qiymətləndirilmə üsullarından ən effektiv üsul olması haqda Qauss-Markov teoremi alınır. Əgər bu şərtlər ödənmirsə, onda bu teoremin tətbiqinə şübhə yarana bilər. Bu halda regressiya modelinin parametrlərinin qiymətləndirilməsində qeyri-parametrik üsuldan istifadə oluna bilər. Bu üsul müşahidələrin ranqlarına əsaslanır. Onun tətbiqi üçün aşağıdakı sadə regressiya sxemini baxaq

$$y_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_i + \varepsilon_i, \quad i = \overline{1, n}. \quad (2.41)$$

burada $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ -eyni qanunla paylanmış asılı olmayan təsadüfi kəmiyyətlərdir. Fərz edək ki, onlar kəsilməz paylanmışdır. y

və x arasındaki asılılıq nəticəsini y -in ranqlarına əsaslanaraq təhlil edək. (2.41) modelinin də parametləri haqda hər hansı fikir söyləmək olmur. Çünkü, bütün y_i -lərin eyni sabit dəqiqliyi ilə dəyişməsi y_1, \dots, y_n -in ranqını dəyişmir. Ona görə də ancaq α_1 parametri maraq doğurur. Onun qiymətləndirilməsini tapaqq. Bunun üçün müşahidələri elə nömrələyək ki, $x_1 < x_2 < \dots < x_n$ olsun. Belə nömrələmədə qalıqların davranışını izləmək asanlaşır. Əgər y_i müşahidə olunan kəmiyyətlərindən $\alpha_1 x_i$, $i = \overline{1, n}$ qiymətlərini çıxsaq, onda $y_i - \alpha_1 x_i = \alpha_0 + \varepsilon_i$, $i = \overline{1, n}$ qalıqları eyni qanunla paylanmış asılı olmayan təsadüfi kəmiyyətlər aradığlığını doğurur. α_1 -in qiymətinin naməlum olduğunu nəzərə almaqla y_i -dən $\hat{\alpha}_1 x_i$ (burada $\hat{\alpha}_1$ dəyişməsini ekonometrist müəyyənləşdirir) dəyişən kəmiyyətini çıxaq. $y_i - \hat{\alpha}_1 x_i$ qalıqları eyni qanunla paylanmış asılı olmayan təsadüfi kəmiyyətin məcmusu ilə uzlaşır. Bu uzlaşma $\hat{\alpha}_1$ kəmiyyəti α_1 -ə nə qədər yaxın olarsa, daha qabarlıq bürüzə verir. Əks halda,

$$y_i - \hat{\alpha}_1 x_i = y_i - \alpha_1 x_i + x_i(\alpha_1 - \hat{\alpha}_1) = \alpha + \varepsilon_i + x_i(\alpha_1 - \hat{\alpha}_1) \quad (2.42)$$

olduğundan, $(\alpha_1 - \hat{\alpha}_1)$ fərqiñin işarəsindən asılı olaraq, qalıqlar i - nömrəsinə uyğun olaraq artma və ya azalma tendensiyasına malik olur. Belə ki, bu fərq müsbətdirsə, i -nömrəsi artıqca $y_i - \hat{\alpha}_1 x_i$ qalıqları yüksək qiymətlər alır. $y_i - \hat{\alpha}_1 x_i$ qalıqlarının dəyişmə tendensiyasının korrelyasiya əmsalını hesablamalaqla müəyyənləşdirmək olar. Paylanma qanunu məlum olmadığından, ranq korrelyasiya əmsalından istifadə edirik. Bunun üçün $(x_i, y_i - \hat{\alpha}_1 x_i)$ məcmusuna nəzərən Pirsonun seçimi korrelyasiya əmsalının düsturunu tətbiq edək:

$$r = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})[(y_i - \bar{y}) - \hat{\alpha}_1(x_i - \bar{x})]}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n [(y_i - \bar{y}) - \hat{\alpha}_1(x_i - \bar{x})]^2}}. \quad (2.43)$$

$y_i - \hat{\alpha}_1 x_i$ qalıqlarının x_i -dən ($i = 1, n$) ən zəif asılılıqlarına $r = 0$ qiyməti uyğun gəldiyindən, $\hat{\alpha}_1$ parametrinə nəzərən buradan aşağıdakı tənlik alınır:

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \hat{\alpha}_1 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2. \quad (2.44)$$

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})$$

Bu tənliyin $\hat{\alpha}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$ həlli isə, bizə Qauss-

Markov şərtlə təsadüfi tərkiblərə malik (2.10) modelinin ƏKKÜ -ilə $\hat{\alpha}_1 = \frac{\text{cov}(x, y)}{S_{x^2}}$ qiymətləndirilməsini verir.

Beləliklə, Pirson korrelyasiya əmsalından istifadə etməklə rəgressiya əmsalının qiymətləndirilməsi onun ƏKKÜ -ilə qiymətləndirilməsi ilə üst-üstə düşür. Lakin bu yanaşmalar rəgressiya modelinin təsadüfi tərkibinin paylanması qanunu üzərinə qoyulan şərtlərin xarakteri ilə fərqləndirilir.

İndi isə,

$$\begin{matrix} y_1 - \hat{\alpha}_1 x_1, y_2 - \hat{\alpha}_1 x_2, \dots, y_n - \hat{\alpha}_1 x_n \\ x_1 \qquad x_2 \qquad , \dots, \qquad x_n \end{matrix} \quad (2.45)$$

ədədlərindən düzəldilmiş iki sıra üçün ρ - Spirmen, τ - Kendal ranq korrelyasiya əmsallarını müəyyənləşdirək. Spirmenin ρ - korrelyasiya əmsalı (2.43) düsturunda $y_i - \hat{\alpha}_1 x_i$ və x_i kəmiyyətlərini onların ranqları ilə əvəzedilməsindən alınır. Nəzərə alsaq ki, x_i -lər artmaya görə nizamlanmışlar, x_i -nin

rənq i -yə bərabərdir (fərz edirik ki, x_i -lərdən üst-üstə düşəni yoxdur). Ona görə də

$$\rho = \frac{\sum_{i=1}^n \left(i - \frac{n+1}{2} \right) \left(R_i - \frac{n+1}{2} \right)}{\sqrt{\sum_{i=1}^n \left(i - \frac{n+1}{2} \right)^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n \left(R_i - \frac{n+1}{2} \right)^2}}, \quad (2.46)$$

burada R_i kəmiyyəti $y_i - \hat{\alpha}_1 x_i$ kəmiyyətinin rənqidir. R_i -lər 1-dən n-ə qədər qiymətlər alırdı.

$$\sum_{i=1}^n \left(R_i - \frac{n+1}{2} \right)^2 = \sum_{i=1}^n \left(i - \frac{n+1}{2} \right)^2 = \frac{n(n^2 - 1)}{12}.$$

(2.46)-nın sürətində çevirmələr aparmaqla aşağıdakı düstur alınır:

$$\rho = 1 - \frac{6}{n(n^2 - 1)} \sum_{i=1}^n (i - R_i)^2. \quad (2.47)$$

τ -Kendall korrelyasiya əmsalı isə, bu düsturla hesablanır:

$$\tau = \frac{2(P - Q)}{n(n-1)} = \frac{2K}{n(n-1)}.$$

Burada Q və P uyğun olaraq $i < j$ şərtini ödəyən bütün i, j -lər üçün $(y_i - \hat{\alpha}_1 x_i, x_i)$ və $(y_j - \hat{\alpha}_1 x_j, x_j)$ cütlüklerinin uzlaşma və uzlaşmamalarının sayını göstərir. Burada $(y_i - \hat{\alpha}_1 x_i, x_i)$ və $(y_j - \hat{\alpha}_1 x_j, x_j)$ cütlüklerinin üzlaşması dedikdə $x_i > x_j$ olduqda $y_i - \hat{\alpha}_1 x_i > y_j - \hat{\alpha}_1 x_j$ və ya $x_i < x_j$ olduqda $y_i - \hat{\alpha}_1 x_i < y_j - \hat{\alpha}_1 x_j$ bərabərsizliklərinin ödənilməsi başa düşülür. Əks halda cütlükler uzlaşmayan hesab edilir $K = P - Q$ kəmiyyəti Kendall statistikasıdır. Onu belə yazmaq olar:

$$K = \sum_{1 \leq i < j \leq n} sign(y_j - \hat{\alpha}_1 x_j - y_i + \hat{\alpha}_1 x_i) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} sign(R_j - R_i).$$

Qeyd edək ki, ρ və τ əmsalları $\hat{\alpha}_1$ -dən asılıdır. Bu ranq əmsallar ilə ölçülən (2.45) sıraları arasındaki asılılığı ən kiçik etmək üçün $\hat{\alpha}_1$ -i elə seçə bilərik ki, o

$$\tau(\hat{\alpha}_1) = 0 \text{ və ya } \rho(\hat{\alpha}_1) = 0 \quad (2.48)$$

tənliklərinin həlli olsun. (2.48) tənliklərindən hər hansı birini həll etmək üçün onların sol tərəfinin $\hat{\alpha}_1$ -dən necə asılı olduğunu aydınlaşdırıraq. $\hat{\alpha}_1$ -in kifayət qədər kiçik mənfi qiymətlərində (mütləq qiymətcə böyük) $y_i - \hat{\alpha}_1 x_i$, $i = \overline{1, n}$ fərqlərinin düzülüşü x_1, x_2, \dots, x_n ədədləri ilə müəyyən olunur və onların düzülüşü ilə üst-üstə düşür. Onda $\hat{\alpha}_1 \rightarrow -\infty$ olduqda $\tau(\hat{\alpha}_1)$ və $\rho(\hat{\alpha}_1)$ vahidə yaxınlaşır.

İndi tutaq ki, $\hat{\alpha}_1$ artmağa başlayaraq müsbət OX oxuna yaxınlaşır. $y_i - \hat{\alpha}_1 x_i, i = \overline{1, n}$ qalıqlarının düzülüşünün 1-ci dəyişməsi onlardan ilk ikisinin üst-üstə düşməsindən baş verəcək

$$y_i - \hat{\alpha}_1 x_i = y_j - \hat{\alpha}_1 x_j \quad (\text{hər hansı } i, j \text{ üçün}). \quad (2.49)$$

Bu halda hər iki ranq korrelyasiyası azalacaq. $\hat{\alpha}_1$ -in sonrakı artmalarında $\tau(\hat{\alpha}_1)$, $\rho(\hat{\alpha}_1)$ asılılıqlarında dəyişikliklər (2.46) münasibəti ödənilidikdə baş verəcək. Əgər bütün x_i -lər fərqlidirse, $\tau(\hat{\alpha}_1)$, $\rho(\hat{\alpha}_1)$ asılılıqlarındaki dəyişmələr (sıcırayışlar)

$$\alpha_{ij} = \frac{y_j - y_i}{x_j - x_i}, \quad 1 \leq i < j \leq n \quad (2.50)$$

nöqtələrində olur. Əgər x_i -lər arasında üst-üstə düşənləri varsa, onda (2.50)-də $x_j - x_i \neq 0$ şərtini ödəyən i, j iştirak edir. $\tau(\hat{\alpha}_1)$, $\rho(\hat{\alpha}_1)$ funksiyaları elədir ki, onların simmetrik yerləşən sıçrayışları bir-birinə bərabərdir. Ona görə də, onların

qrafikləri elə $\tilde{\alpha}_1$ -da sıfırdan keçir ki, $\tilde{\alpha}_1$ -dan sağda və solda eyni sayda kəsilmə nöqtəsi qalır. Yəni,

$$\tilde{\alpha}_1 = \underset{Me}{med} \left\{ \frac{y_j - y_i}{x_j - x_i}, \quad 1 \leq i < j \leq n, \quad x_i \neq x_j \right\}. \quad (2.51)$$

(2.51) ifadəsi regressiya xəttinin bucaq əmsalının yeni qiymətləndirilməsidir. Qauss şərtlə modellərdən fərqli olaraq bu qiymətləndirmə aşağı dəqiqlidir, lakin daha geniş şərtlər daxilində tətbiq edilir.

$\tau(\hat{\alpha}_1)$, $\rho(\hat{\alpha}_1)$ funksiyalarına əsaslanmaqla naməlum α_1 parametrinin inam intervallarını qurmaq olar. İnam əmsalı olaraq $1 - 2\alpha$ qəbul edək. Verilmiş n həcmli müşahidələr üçün τ_α (uyğun olaraq ρ_α) ilə τ - ranq korrelyasiyasının (uyğun olaraq ρ -nun) yuxarı kritik qiymətini işarə edək. Onda

$$P\{|\tau| \leq \tau_\alpha\} = 1 - 2\alpha \quad (P\{|\rho| \leq \rho_\alpha\}) = 1 - 2\alpha. \quad (2.52)$$

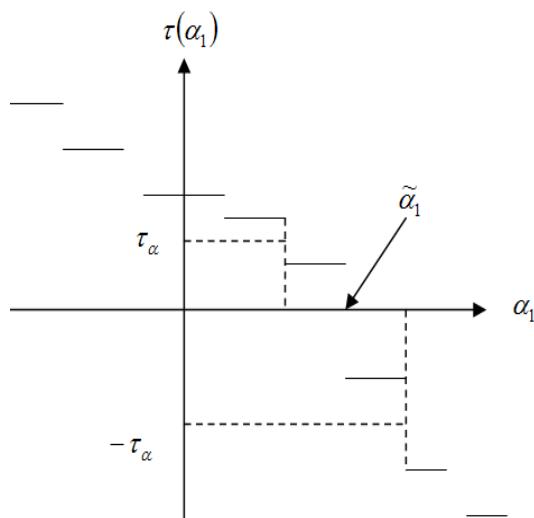
τ və ρ - nun mümkün qiymətləri arasındaki ehtimal paylanmasıının diskret xarakterli olması ona gətirib çıxarır ki, (2.52) bütün α -lar üçün ödənilmir. Ya α -ni elə seçmək lazımdır ki, (2.52) ödənilsin, ya da τ_α -nin (və ya ρ_α -nin) qiyməti olaraq $P\{|\tau| \leq \tau_\alpha\} \geq 1 - 2\alpha$ (ρ_α - üçün uyğun olaraq) münasibətini ödəyən minimal qiymət götürmək lazımdır. İnam əmsali $1 - 2\alpha$ -dan kiçik olmayan $\hat{\alpha}_1$ üçün inam intervalı belə olur:

$$\{\hat{\alpha}_1 : |\tau(\hat{\alpha}_1)| \leq \tau_\alpha\} \text{ və ya } \{\hat{\alpha}_1 : |\rho(\hat{\alpha}_1)| \leq \rho_\alpha\} \quad (2.53)$$

$n = 50$ olduqda $\tau(\hat{\alpha}_1)$ funksiyasının qrafiki belə təsvir olunur:

$\tau(\hat{\alpha}_1)$ funksiyasının
kəsilmə nöqtələri
inam intervallarını
ayırır.

$\rho(\hat{\alpha}_1)$ funksiyasının
qrafiki isə, onun
sıçrayış nöqtələrinin
sabit olmaması
səbəbindən, daha
mürəkkəbdir. Sadəlik
üçün $\tau(\hat{\alpha}_1)$
funksiyasına baxaq.
Paylanma cədvəlləri
 τ üçün deyil, K-
Kendall statistikası üçün tərtib olunduğundan,



funksiyasını daxil edək. $K(\hat{\alpha}_1)$ funksiyası yuxarıda $\tau(\hat{\alpha}_1)$ üçün qeyd etdiyimiz xassələri özündə saxlayır. Məsələn, $1 - 2\alpha$ inam əmsallı α_1 üçün inam intervalı $\{\hat{\alpha}_1 : |K(\hat{\alpha}_1)| \leq K_\alpha\}$ olur. Burada $K_\alpha = P\{|K| \leq K_\alpha\} = 1 - 2\alpha$ tənliyinin həllidir. Belə ki, P ehtimalına (2.45)-dəki iki ədədlər ardıcılığının asılı olmaması hipotezi ödəndikdə baxılır ([47, səh.219-230]).

İkinci fəslə dair suallar, testlər, çalışmalar.

Suallar

2.1. Regressiya funksiyası nədir?

- 2.2. Regressiya modeli regressiya funksiyasından nə ilə fərqlənir?
- 2.3. Regressiya modelində təsadüfi meyletmənin mövcudluğunun əsas səbəbləri nədir?
- 2.4. Cüt regressiya modelində spesifikasiya necə reallaşdırılır?
- 2.5. Empirik və nəzəri regressiya tənliklərinin fərqi nədədir?
- 2.6. Ən Kiçik Kvadratlar Üsulunun mahiyyətini izah edin?
- 2.7. Qauss-Markov teoreminin şərtləri ödənilidikdə və ya ödənilmədikdə nəticəni izah edin.
- 2.8. Funksional, statistik və korrelyasiya asılılıqları arasındaki fərqləri izah edin.
- 2.9. Cüt regressiya modelinin əhəmiyyətliliyinin statistik yoxlanılmasında hansı testlərdən istifadə olunur?
- 2.10. Qeyri-parametrik xətti regressiyanın mahiyyətini izah edin. Kendal statistikasından qeyri-parametrik xətti regressiyada nə üçün istifadə olunur?

Testlər

- 2.1. Cüt regressiya modelində regressiya əmsalı α_1 nəyi göstərir?
 - a) x asılı olmayan dəyişənini bir vahid artırdıqda y dəyişəni ortalama neçə vahid dəyişir;
 - b) $x = 0$ olduqda asılı dəyişənin proqnozlaşdırılan qiymətini;
 - c) $x > 0$ olduqda asılı dəyişənin proqnozlaşdırılan qiymətini;
 - d) $x < 0$ olduqda asılı dəyişənin proqnozlaşdırılan qiymətini.
- 2.2. Qiymətləndirmə o halda tutarlıdır ki,
 - a) digər seçimi qiymətləndirmələrlə müqayisədə ən kiçik dispersiya malik olsun;
 - b) kiçik həcmli seçimlərdə dəqiq qiyməti verir;
 - c) onun riyazi gözəməsi giymətləndirilən parametrə bərabərdir;
 - d) böyük həcmli seçimlərdə dəqiq qiyməti verir.
- 2.3. Xətti regressiya modelində təsadüfi tərkiblər bir müşahidədən digər müşahidəyə keçdikdə dispersiyanın sabit səviyyəsini saxlamırsa, modelə ... deyilir.
 - a) heteroskedastik qalıqlı;
 - b) perpendikulyar qalıqlı;

- c) homoskedastik qalıqlı;
- d) bircins qalıqlı.

2.4. Cüt xətti regressiya modelində t -Styudent meyarının kritik qiymətləri necə müəyyən olunur?

- a) iki sərbəstlik dərəcəsi ilə;
- b) əhəmiyyətsizlik səviyyəsi ilə;
- c) üç və daha çox sərbəstlik dərəcəsi ilə;
- d) əhəmiyyətlilik səviyyəsi və bir sərbəstlik dərəcəsi ilə.

2.5. Determinasiya əmsalı nəyi xarakterizə edir?

- a) asılı y dəyişənin ümumi dispersiyasında regressiya tənliyi ilə izah olunan dispersiyasının payını göstərir;
- b) asılı dəyişənin ümumi dispersiyasında təsadüfi tərkibin dispersiyasının payını göstərir;
- c) regressiya tənliyinin seçilməsində effektivliyin qiymətləndirilməsinin hesablanması istifadə olunur;
- d) regressiyaya daxil olan faktroların əhəmiyyətliliyini qiymətləndirir.

2.6. Qiymətləndirmənin meylsizliyi nəyi xarakterizə edir?

- a) qalıqların riyazi gözləməsinin sıfır olmasını;
- b) qalıqların ən kiçik dispersiyalı olmasını;
- c) qiymətləndirmənin seçimlərin həcmindən asılılığını;
- d) seçimlərin həcmi artırdıqda qiymətləndirmənin dəqiqliyinin artmasını.

2.7. Qauss-Markov teoreminin şərtləri hansıdır?

- a) təsadüfi meyletmələrin bir-birilə korrelə olunmaması;
- b) təsadüfi meyletmələrin heteroskedastikliyi;
- c) təsadüfi tərkiblərin dispersiyasının bütün müşahidələr üçün sabit olmaması;
- d) təsadüfi tərkibin sıfır olması.

2.8. Ümumi, faktor və qalıq dispersiyasında sərbəstlik dərəcəsinin sayı nə ilə əlaqəlidir?

- a) külliyyatda olan faktorların sayı ilə;

- b) külliyyatda olan faktorların sayı və reqressiya tənliyinin növü ilə;
c) tədqiq olunan dəyişənlərin xarakteri ilə;
d) yalnız reqressiya tənliyinin növü ilə.

2.9. Qeyri-parametrik xətti reqressiya qiymətləndirilməsindən hansı halda istifadə olunur?

- a) Reqressiya tənliyinin asılı olmayan qalıq həddləri eyni paylanma qanunu ilə təsvir olunduqda;
b) Reqressiya tənliyinin qalıq həddləri asılı olduqda;
c) Reqressiya tənliyinin qalıq həddləri sıfır olduqda;
d) Reqressiya tənliyinin qalıq həddlərinin dispersiyası müşahidələrə nəzərən dəyişikdə.

Çalışmalar

Məsələ 2.1. Cədveldə 1 ay ərzində 10 ailənin gəliri və xərcləri verilmişdir. Xərclərin gəlirə nəzərən $y = \alpha_1 x$ xətti reqressiyani tədqiq edib α_1 parametrini qiymətləndirin. Gəliri ancaq 2500 p.v. olan ailənin xərcini qiymətləndirin.

1 ay ərzində xərclər	1 ay ərzində gəlir	1 ay ərzində xərclər	1 ay ərzində gəlir
2406	2508	2281	2522
2464	2572	2641	2700
2336	2408	2385	2531
2297	2390	2460	2448
2416	2595	2524	2685

Cavab: $\hat{\alpha}_1 \approx 0,949$; ailənin 1 aylıq gəliri 2500 p.v. olduqda onun xərclərinin qiymətləndirilməsi 2372 p.v. olur.

Məsələ 2.2. Tutaq ki, y -in x -ə nəzərən xətti rəgressiyasında $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1$ kəmiyyətləri α_0, α_1 parametrlərinin ƏKKÜ qiymətləndirmələridir. Göstərin ki, $(y + c_1)$ funksiyasının $(x + c_2)$ -yə nəzərən ($c_1, c_2 \neq 0$) rəgressiyasında $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1$ ƏKKÜ qiymətləndirmələri üçün $\tilde{\alpha}_1 = \hat{\alpha}_1$; $\tilde{\alpha}_0 = \hat{\alpha}_0 + c_1 - c_2 \hat{\alpha}_1$ münasibətləri doğrudur.

Məsələ 2.3. Sərbəst həddəsiz $y_i = \alpha_1 x_i + \varepsilon_i$, $i = \overline{1, n}$ modeli üçün göstərin ki,

$$\sum_{i=1}^n y_i^2 = \sum_{i=1}^n \hat{y}_i^2 + \sum_{i=1}^n e_i^2,$$

burada $\hat{y}_i = \hat{\alpha}_1 x_i$, $e_i = y_i - \hat{y}_i$.

Məsələ 2.4. (x, y) cütlükleri arasında 16 sayda müşahidələrin nəticələri belədir:

$$\sum_{i=1}^{16} y_i^2 = 526, \quad \sum_{i=1}^{16} x_i^2 = 657, \quad \sum_{i=1}^{16} x_i y_i = 492,$$

$$\sum_{i=1}^{16} y_i = 64, \quad \sum_{i=1}^{16} x_i = 96.$$

$y_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_i + \varepsilon_i$, $i = \overline{1, 16}$ rəgressiyasını qiymətləndirin və $\alpha_1 = 1.0$ olması haqda hipotezi yoxlayın.

Cavab: $\hat{\alpha}_0 = -4$; $\hat{\alpha}_1 = \frac{4}{3} \approx 1.33$, $H_0 : \alpha_1 = 1$ hipotezi 5%-lik əhəmiyyətlilik səviyyəsində redd edilir.

Məsələ 2.5. $y_i = \alpha_0 + \varepsilon_i$, $i = 1, 2, \dots, n$ rəgressiya modelində α_0 və σ^2 -nın ƏKKÜ- ilə qiymətləndirmələrini, $\hat{\alpha}_0$ qiymətləndirməsinin dispersiyasını tapın. Göstərin ki, $\frac{\hat{\alpha}_0 - \alpha_0}{S_{\hat{\alpha}_0}}$ statistikası $t(n-1)$ paylanması malikdir. R^2 -ni hesablayın.

Cavab: $\hat{\alpha}_0 = \bar{y}$, $\hat{\sigma}^2 = \sum_{i=1}^n y_i^2 - \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$ qiymətlədirilməsi

σ^2 - nın meylsiz qiymətləndirməsidir; $\sigma_{\hat{\alpha}_0} = \frac{1}{n} \sigma^2$; $R^2 = 0$.

Məsələ 2.6. $y_i = \alpha_1 x_i + \varepsilon_i$, $i = 1, 2, \dots, n$ modelində α_1 və σ^2 nın ƏKKÜ- ilə qiymətləndirməsini tapın, $\hat{\alpha}_1$ qiymətləndirməsinin dispersiyasını müəyyənləşdirin. Göstərin ki, $\frac{\hat{\alpha}_1 - \alpha_1}{S_{\hat{\alpha}_1}}$ statistikası $t(n-1)$ paylanması malikdir.

Cavab: $\hat{\alpha}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$; $\sigma_{\hat{\alpha}_1} = \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$;

Məsələ 2.7. $\hat{y}_x = 21,5 + 4,35x$ rəqressiya tənliyində $\bar{y} = 250$, $\bar{x} = 52$ olduqda orta elastiklik əmsalını tapın.
Cavab: 0,90.

Məsələ 2.8. Tutaq ki, faktorlar arasındaki elastiklik əmsalı $E = 1,5$ -dir və faktorların qiymətlərinin dəyişməsi nəzərə tutulur. Əgər qiymətlərin dəyişməsinə qədər y və x faktorlarının qiymətləri $y = 10$, $x = 40$ olarsa, x faktorunun qiymətini 2 vahid dəyişdikdə y faktoru nə qədər dəyişir?

Cavab: 0,75.

Məsələ 2.9. Tutaq ki, 30 qiymətli kağızlar potfelinin illik gəlirliliyi (%-lə) və onun riski (onun orta kvadratik meylləri %-lə) aşağıdakı cədvəldə verilmişdir:

i	y_i	x_i	i	y_i	x_i
1	14,6	16,3	16	15,1	19,1
2	10,0	9,2	17	11,4	14,1
3	10,5	13,5	18	17,4	21,8
4	12,0	16,3	19	11,3	12,5
5	11,9	15,6	20	10,0	10,4
6	12,4	12,1	21	16,2	20,8
7	14,8	16,8	22	17,6	22,7
8	15,7	19,3	23	14,4	17,8
9	10,9	13,7	24	10,4	10,2
10	14,4	15,9	25	13,1	16,0
11	11,0	11,9	26	10,7	13,3
12	15,2	19,2	27	14,4	19,4
13	14,6	18,7	28	16,1	20,9
14	16,4	21,5	29	11,3	12,0
15	16,0	21,7	30	13,8	16,9

Xətti regressiya modeli üçün parametrləri qiymətləndirin və interpretasiya verin.

Cavab: $\hat{\alpha}_0 = 4,01$; $\hat{\alpha}_1 = 0,58$. Orta kvadratik meyli 1% artırdıqda, potfelin illik gəliri orta hesabla 0,58% artır. Əgər investisiya potfeli risksizdirse, onda gəlir ortalama 4,01% təşkil edir.

Məsələ 2.10. Məsələ 2.9-un verilənlərə əsasən potfelin illik orta gəliri ilə onun riski arasında xətti asılığın gücünü qiymətləndirin. $\alpha = 0,05$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində korrelyasiya əmsalının əhəmiyyətliliyi haqda hipotezi yoxlayın.

Cavab: $r(x, y) = 0,09$; Portfelin illik orta gəlirliyi ilə riski arasında güclü xətti düz əlaqə mövcuddur; $\alpha = 0,05$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində korrelyasiya əmsalını əhəmiyyətli hesab etmək olar.

FƏSIL III

ÇOXDƏYİŞƏNLİ XƏTTİ REQRESSİYA ANALİZİ

§3.1. Çoxdəyişənli xətti reqressiya və onun parametrlərinin qiymətləndirilməsi

İqtisadi təzahürlər və proseslər çoxlu sayıda faktorların eyni zamanda məcmu təsiri ilə xarakterizə olunur. Məsələn, hər hansı güzərana tələbat nəinki onun qiyməti ilə müəyyən edilir, həm də onu əvəz edən və ya tamamlayan güzəranın qiyməti, istehlakçının gəliri və digər formalarla müəyyən edilir. Belə hallarda cüt reqressiya əvəzinə çoxdəyişənli reqressiyadan istifadə edilir. Çoxdəyişənli reqressiya tələb-təklif funksiyalarının öyrənilməsində, istehsal xərcləri funksiyasının tədqiqində, makroiqtisadi hesablamalarda və bir sıra digər iqtisadi məsələlərin həllində istifadə olunur (məsələn, bax. [3, 8-15, 22, 23, 31, 43-44, 52-54]). Bu tip reqressiyanın əsas məqsədi çoxlu sayıda formalarla modellərin qurulması, hər bir faktorun ayrılıqda və ya bütün faktorların birgə modelləşdirilən göstəriciyə təsirini öyrənməkdir. Çoxdəyişənli reqressiya analizi cüt reqressiya analizinin çoxfaktorlu asılılıqlara davam etdirilməsidir. Lakin burada yeni məsələlərin öyrənilməsi zərurəti yaranır ki, onlardan ikisi ni qeyd edək. Birinci məsələ konkret faktorların asılı dəyişənə təsirinin tədqiqi, bu təsirin sərhəddinin müəyyənləşdirilməsi, digər faktorların təsirinin öyrənilməsi məsələləridir. İkinci müüm məsələ modelin spesifikasiyası məsələsidir ki, bu halda hansı faktorların modelə salınması, hansıların modeldən çıxarılması məsələləri əhəmiyyətlidir. Ona görə də, əksər hallarda asılı y dəyişəni ilə bir neçə asılı olmayan x_1, \dots, x_k dəyişənləri arasındakı asılılığın tədqiqinə zərurət yaranır. i -ci müşahidə nəticəsində dəyişənlərin qiymətlərini $(y_i, x_{i1}, \dots, x_{ik})$, $i = \overline{1, n}$ işarə edək. Onda çoxdəyişənli xətti reqressiya modelini aşağıdakı kimi yazmaq olar.

$$y = \tilde{y}(x) + \varepsilon = \alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i x_i + \varepsilon. \quad (3.1)$$

Burada y -asılı dəyişən (prediktor); $x_i, i = \overline{1, k}$ asılı olmayan dəyişənlər (reqressorlar); $\tilde{y}(x) = \alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i x_i$ determinik tərkib, asılı olmayan dəyişənlərdən asılı xətti funksiya; $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ reqressiyanın parametrləri, $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ uyğun faktorların marjinal effektivliyi; ε -təsadüfi tərkibdir (təsadüfi qalıq), $M\varepsilon = 0$, $D\varepsilon = \sigma^2$.

$\alpha_1, \dots, \alpha_k$ parametrləri i -ci asılı olmayan dəyişənin qiymətlərini bir vahid artırırdıqda asılı dəyişənin qiymətinin ortalaması nə qədər dəyişməyini ifadə edir. Burada həm də fərz edilir ki, asılı olmayan dəyişənlər təsadüfi kəmiyyətlər deyil, asılı dəyişən isə, onun tərkibində həm də təsadüfi qalıqlar olduğundan, təsadüfi kəmiyyətdir. Təsadüfi tərkiblər determinik tərkibə daxil olmayan və asılı dəyişənə təsir edən çoxlu sayıda faktorları təsvir edir. Belə təsirlərin faktor yükü zəifdir. Reqressiyanın parametrlərinin qiymətləndirilməsində $(y_i, x_{i1}, \dots, x_{ik}), i = \overline{1, n}$ fəza seçimi verilənləri ilə yanaşı $(y_t, x_{t1}, \dots, x_{tk}), t = \overline{1, n}$ zaman anları seçimlərinə də baxmaq olar.

$y_i, i = \overline{1, n}$ asılı dəyişənin seçimi verilənlərini sütun vektoru, asılı olmayan dəyişənlərin seçimi verilənlərini isə, matris verilənləri kimi işarə edək:

$$(n \times 1) \quad Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, (n \times (k+1)) \quad X = \begin{pmatrix} 1 & x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1k} \\ 1 & x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2k} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & x_{n1} & x_{n2} & \dots & x_{nk} \end{pmatrix}. \quad (3.2)$$

Fərz edək ki, model bütün seçimi müşahidələr üçün ödənilir:

$$y_j = \alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i x_{ji} + \varepsilon_j, \quad j = \overline{1, n}. \quad (3.3)$$

Burada $\text{cov}(\varepsilon_j, \varepsilon_{j'}) = 0$, $j \neq j'$; $\text{cov}(\varepsilon_j, \varepsilon_{j'}) = D\varepsilon$, yəni təsadüfi qalıqlar homoskedastiklik şərtlərini ödəyir.

(3.3) seçimi tənliklərini aşağıdakı kimi yazmaq olar:

$$Y = X\alpha + \varepsilon. \quad (3.4)$$

Burada $\alpha = (\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k)' -$ reqressiya əmsallarından düzəlmüş sütun vektoru, $\varepsilon = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_j, \dots, \varepsilon_n)' -$ təsadüfi qalıqların sütun vektorudur.

Reqressiya əmsallarının $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_k$ qiymətləndirilməsini almaq üçün, cüt xətti reqressiyada olduğu kimi, ƏKKÜ tətbiq edilir ki, bu üsulun mahiyyətinə əsasən parametrlərin elə qiymətləri seçilir ki, bu qiymətlərdə asılı dəyişənlərin faktiki qiymətləri ilə onların hamarlanmış qiymətləri arasındakı fərqlərin kvadratları cəmi minimal olsun:

$$Q(\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k) = \sum_{j=1}^n \left[y_j - \left(\alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i x_{ji} \right) \right]^2 \rightarrow \min. \quad (3.5)$$

Burada asılı dəyişənin j -cu müşahidə üçün hamarlanmış qiyməti dedikdə

$$\hat{y}_j = \hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i x_{ji}$$

qiyməti başa düşülür ki, bu qiymət $(k+1)$ ölçülü fəzada $y = \hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i x_i$ hipermüstəvisində yerləşir, sağ tərəfdəki $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_n$ parametrləri isə ƏKKÜ-ilə tapılır.

Şərh olunan meyara əsasən optimal qiymətləndirmələr $Q(\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n)$ kvadratik formasından $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n$ -rə nəzərən 1-ci tərtib törəmələrinin sıfıra bərabərləşdirilməsi nəticəsində alınan aşağıdakı normal tənliklər sistemindən alına bilər (çoxdəyişənli funksiyaların ekstremumu üçün zəruri şərtlər):

$$\begin{cases} \frac{\partial Q}{\partial \alpha_0} = 2 \sum_{j=1}^n \left[y_j - \left(\hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i x_{ji} \right) \right] (-1) = 0, \\ \frac{\partial Q}{\partial \alpha_e} = 2 \sum_{j=1}^n \left[y_j - \left(\hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i x_{ji} \right) \right] (-x_{j\ell}) = 0, \quad \ell = \overline{1, k}. \end{cases} \quad (3.6)$$

(3.6) sistemini aşağıdakı standart halda yazaq:

$$\begin{aligned} n\hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^k \left(\sum_{j=1}^n x_{ji} \right) \hat{\alpha}_i &= \sum_{j=1}^n y_j, \\ \left(\sum_{j=1}^n x_{je} \right) \hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^k \left(\sum_{j=1}^n x_{je} x_{ji} \right) \hat{\alpha}_i &= \sum_{j=1}^n x_{j\ell} y_j, \quad \ell = \overline{1, k} \end{aligned} \quad (3.7)$$

(3.7) sistemi $(k+1)$ sayda tənlikdən ibarətdir və naməlum dəyişənlər $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ -lar onun həlli isə, $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_n$ qiymətləndirmələri olmalıdır, sistemin əmsalları

$$\sum_{j=1}^n y_j, \quad \sum_{j=1}^n x_{j\ell} y_j, \quad \ell = \overline{1, k}, \quad \sum_{j=1}^n x_{j\ell} x_{ji}, \quad i = \overline{1, k} \quad \text{cəmindən forma-}$$

laşlığından, onun həll olunmasını sadələşdirmək üçün modelin (3.4) vektor - matris yazılışından istifadə edək. $Q(\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n)$ kvadratik formasını ε sütun vektoru ilə, ε' sətir vektorunun skalyar hasili kimi yaza bilərik. Vektor və matrislərin hasili qaydalarını nəzərə almaqla sadə çevirmələrlə alırıq:

$$\begin{aligned} Q(\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n) &= \varepsilon' \varepsilon = (Y - X\alpha)' (Y - X\alpha) = Y'Y - \alpha'X'Y - \\ &- Y'X\alpha + \alpha'X'X\alpha = Y'Y - 2\alpha'X'Y + \alpha'X'X\alpha \end{aligned}$$

(3.7) sisteminin vektor formasında yazılışı $\frac{\partial Q}{\partial \alpha} = 0$ olur və sol

tərəfdə diferensiallama əməliyyatı vektora nəzərəndir. Əvvəlki ifadəni nəzərə alsaq,

$$\frac{\partial Q}{\partial \alpha} = \frac{\partial(YY - 2\alpha'X'Y + \alpha'X'X\alpha)}{\partial \alpha} = -2X'Y + 2X'X\alpha = 0 \Rightarrow X'X\alpha = XY.$$

Buradan alınır ki, əgər $X'X$ matrisi cırlaşmayandırsa, yəni $\det X'X \neq 0$ olarsa, onda $\alpha = (\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k)$ parametrlərinin optimal qiymətləndirmə vektoru

$$\hat{\alpha} = (X'X)^{-1}XY \quad (3.8)$$

düsturu ilə təyin olunur.

$X'X$ matrisi o halda cırlaşan olur ki, X matrisinin heç olmazsa bir sütunu onun digər sütunlarının xətti kombinasiyası şəklində göstərilsin. Cırlaşma halında $(X'X)^{-1}$ matrisi mövcud olmur. Həllin tapılmasında digər kafi şərt müşahidələrin sayının faktorlarının sayından çox olması şərtidir: $n \geq k+1$. Əks halda (3.7) sisteminin birqiyəməli həllini tapmaq olmur, çünki sistemdə naməlum dəyişənlərin sayı tənliklərin sayından çox olur. $n = k+1$ olduqda parametrlərin qiymətləndirmələri ƏKKÜ-nu tətbiq etmədən $(y_i, x_{i1}, \dots, x_{ik}), i = \overline{1, n}$ qiymətlərini $\hat{y} = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_k x_k$ ifadəsində nəzərə almaqla yeganəliklə almaq olar. Burada $(k+1)$ sayda tənlik və həmin sayda dəyişən alınır ki, bu sistem adı üsullarla həll edilir. Lakin statistik yanaşma nöqtəyi nəzərdən məsələnin belə həlli etibarlı olmur, çünki müşahidə nəticəsində alınmış qiymətlər müəyyən xətalarla olur. Ona görə də modelin parametrlərinin etibarlı qiymətləndirmələrini almaq üçün müşühidələrin sayı parametrlərin sayından kifayət qədər çox olmalıdır.

Nümunə 3.1. Aşağıdakı cədvəldə şərti verilənlərə nəzərən y dəyişəninin (idxal) Ümumdaxili Milli Məhsuldan (x_1) və istehlak qiymətləri indeksindən (x_2) xətti regressiya asılılığının

parametrlərini tapaq:

İllər	1-ci il	2-ci il	3-cü il	4-cü il	5-ci il
x_1	636	689	753	796	868
x_2	93	95	97	100	104
y	28	32	38	41	53

$$Y = \begin{pmatrix} 28 \\ 32 \\ 38 \\ 41 \\ 53 \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} 1 & 636 & 93 \\ 1 & 689 & 95 \\ 1 & 753 & 97 \\ 1 & 796 & 100 \\ 1 & 868 & 104 \end{pmatrix}, \quad \alpha = \begin{pmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix},$$

$$X^T X = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 636 & 689 & 753 & 796 & 868 \\ 93 & 95 & 97 & 100 & 104 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 636 & 93 \\ 1 & 689 & 95 \\ 1 & 753 & 97 \\ 1 & 796 & 100 \\ 1 & 868 & 104 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & 3742 & 489 \\ 3742 & 2833266 & 367516 \\ 489 & 367516 & 47899 \end{pmatrix};$$

$$(X^T X)^{-1} = \begin{pmatrix} 2452,8 & 1,822 & -39,02 \\ 1,822 & 0,0014 & -0,03 \\ -39,02 & -0,03 & 0,625 \end{pmatrix},$$

$$\hat{\alpha} = (X^T X)^{-1} X^T Y = \begin{pmatrix} -150,99 \\ 0,02 \\ 1,78 \end{pmatrix},$$

$$\hat{y} = -150,99 + 0,02x_1 + 1,78x_2.$$

§3.2. Coxdəyişənli xətti rəgressiyanın parametrlərinin qiymətləndirilmələrinin xassələri

(3.8) düsturu ilə müəyyənləşdirilən $\hat{\alpha}_i$, $i = \overline{0, k}$ qiymətləndirilmələri təsadüfi kəmiyyətlər olduğundan, onlara α_i , $i = \overline{0, k}$ parametrləri ilə $\Delta\hat{\alpha}_i$, $i = \overline{0, k}$ təsadüfi səhvlərin cəmi kimi baxmaq olar. Onda qiymətləndirmənin keyfiyyətini $\Delta\alpha_i$, $i = \overline{0, k}$ səhvlərinin xassələrinə görə təhlil etmək olar. Baxmayaraq ki, α_i -nin həqiqi qiyməti məlum deyil, $\Delta\alpha_i$ -nin müəyyən xarakteristikalarını və onun xassələrini müəyyənləşdirmək olar. Bunun üçün (3.8) düsturunda Y -in əvəzinə onun $X\alpha + \varepsilon$ ifadəsini nəzərə alaq:

$$\begin{aligned}\hat{\alpha} &= (XX)^{-1} X'(X\alpha + \varepsilon) = (XX)^{-1} X'X\alpha + \\ &+ (XX)^{-1} X'\varepsilon = \alpha + (XX)^{-1} X'\varepsilon.\end{aligned}\quad (3.9)$$

Burada $(XX)^{-1} X'\varepsilon = \Delta\hat{\alpha}$.

Modelin əmsallarının qiymətləndirmələrinin təsadüfi xarakterli olması onların meylsizlik və effektivlilik xassələrini əsaslandırır. Əvvəlcə bu qiymətləndirmələrin meylsizliyini nəzərdən keçirək. Bu o deməkdir ki, $M[\hat{\alpha}_i] = \alpha_i$, $i = \overline{0, k}$.

XX matrisinin tersinin varlığı şərtilə (3.9)-un sağ və sol hissəsinin riyazi gözləməsini tapaq:

$$M[\hat{\alpha}] = \alpha + M[(XX)^{-1} X'\varepsilon]. \quad (3.10)$$

(3.10)-dan alınır ki, $\hat{\alpha}_i$, $i = \overline{0, k}$ qiymətləndirmələrinin meylsiz olması üçün

$$M[(XX)^{-1} X'\varepsilon] = 0 \quad (3.11)$$

olması zəruridir. X matrisi sıfır matris olmadığından, (3.11)-

in ödənilməsi üçün $M[\varepsilon] = 0$ olması və ε -la x_k faktorlarının asılı olmaması şərti zəruri şərtlərdir. Bu şərtlər ödənildikdə $(XX)^{-1}X'\varepsilon$ hasilinin riyazi gözləməsini $(XX)^{-1}X'$ sabit matrisinin və təsadüfi vektorun riyazi gözləmələrinin hasili kimi göstərmək olar və buradan alınır ki, (3.11) ödənilir. $\hat{\alpha}_i$, $i = \overline{0, k}$ qiymətləndirmələrinin dispersiyasını onların kovariasiya matrisinin diaqonal elementləri kimi tapmaq olar:

$$\text{cov}(\hat{\alpha}) = \begin{pmatrix} \sigma_0^2 & \text{cov}(\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1) & \dots & \text{cov}(\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_k) \\ \text{cov}(\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_0) & \sigma_1^2 & \dots & \text{cov}(\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_k) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \text{cov}(\hat{\alpha}_k, \hat{\alpha}_0) & \text{cov}(\hat{\alpha}_k, \hat{\alpha}_1) & \dots & \sigma_k^2 \end{pmatrix}. \quad (3.12)$$

Burada $\sigma_i^2 = D(\hat{\alpha}_i)$ i -ci qiymətləndirmənin dispersiyası, $\text{cov}(\hat{\alpha}_i, \hat{\alpha}_j)$ i və j -cu $i, j = \overline{0, k}$ parametrlərin qiymətləndirmələrinin kovariasiyasıdır $\text{cov}(\hat{\alpha}) = M[\Delta\hat{\alpha}\Delta\hat{\alpha}']$ sətir və sütun vektorları hasili münasibəti doğru olduğundan, (3.9)-u nəzərə almaqla aşağıdakı münasibəti yazmaq olar:

$$\begin{aligned} \text{cov}(\hat{\alpha}) &= M[(XX)^{-1}X'\varepsilon\varepsilon'X(XX)^{-1}] = \\ &= (XX)^{-1}X'M[\varepsilon\varepsilon']X(XX)^{-1} = (XX)^{-1}X'\text{cov}(\varepsilon)X(XX)^{-1}. \end{aligned} \quad (3.13)$$

Burada

$$\text{cov}(\varepsilon) = \begin{pmatrix} \sigma_\varepsilon^2 & \text{cov}(\varepsilon_1, \varepsilon_2) & \dots & \text{cov}(\varepsilon_1, \varepsilon_n) \\ \text{cov}(\varepsilon_2, \varepsilon_1) & \sigma_\varepsilon^2 & \dots & \text{cov}(\varepsilon_2, \varepsilon_n) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \text{cov}(\varepsilon_n, \varepsilon_1) & \text{cov}(\varepsilon_n, \varepsilon_2) & \dots & \sigma_\varepsilon^2 \end{pmatrix}. \quad (3.14)$$

(3.13) -ü nəzərə almaqla buradan alınır ki, $\hat{\alpha}_i$, $i = \overline{0, k}$ qiymətləndirmələrinin $\sigma_0^2, \sigma_1^2, \dots, \sigma_k^2$ dispersiyası o halda

minimal olur ki,

$$M[\varepsilon\varepsilon'] = \sigma_\varepsilon^2 E_n \quad (3.15)$$

olsun. Burada E_n - n tərtibli vahid matrisdir. Bu halda $\hat{\alpha}$ qiymətləndirmə matrisinin kovariasiya matrisi sadələşir:

$$\begin{aligned} \text{cov}(\hat{\alpha}) &= (X'X)^{-1} X' \text{cov}(\varepsilon) X (X'X)^{-1} = \\ &= (X'X)^{-1} X' \sigma_\varepsilon^2 X (X'X)^{-1} = \sigma_\varepsilon^2 (X'X)^{-1}. \end{aligned} \quad (3.16)$$

Beləliklə, əgər (3.15) şərti ödənərsə, onda xətti çoxdəyişənli regressiya modelinin əmsallarının qiymətləndirilməsi effektivdir. Təcrübədə $\hat{\alpha}_i$, $i = \overline{0, k}$ qiymətləndirmələrinin kovariasiya və dispersiyaları $\sigma_\varepsilon^2 (X'X)^{-1}$ matrisinin elementləri kimi qiymətləndirilə bilər. $C = (X'X)^{-1}$ işarə edək. Onda (3.9) düsturundan xüsusi halda alınır ki,

$$D\hat{\alpha}_i = \sigma^2 c_{ii} \quad \text{və ya} \quad \sigma_{\hat{\alpha}_i} = \sigma \sqrt{c_{ii}}.$$

İndi göstərək ki, ƏKKÜ ilə qiymətləndirmə tutarlıdır. Bunun üçün (3.7) sistemində 1-ci tənliyi $\hat{\alpha}_0$ -ə nəzərən həll edək:

$$\bar{\alpha}_0 = \bar{y} - \sum_{i=1}^k \bar{x}_i \hat{\alpha}_i.$$

Bu ifadəni sistemin digər tənliklərində nəzərə alsaq, $\hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_k$ qiymətləndirmələri üçün aşağıdakı normal tənliklər alınır:

$$\sum_{i=1}^k \left(\sum_{j=1}^n (x_{j\ell} - \bar{x}_\ell)(x_{ji} - \bar{x}_i) \right) \hat{\alpha}_i = \sum_{j=1}^n (x_{j\ell} - \bar{x}_\ell) y_j, \quad \ell = \overline{1, k} \quad (3.17)$$

$z_{ji} = x_{ji} - \bar{x}_i$, $j = \overline{1, n}$, $i = \overline{1, k}$ qəbul etsək, (3.17)-ni belə yazmaq olar:

$$(Z'Z)\hat{\alpha}^1 = Z'Y \quad (3.18)$$

burada $\hat{\alpha}^1 = (\hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_k)'$ sütun vektor, Z - isə $(n \times k)$ tərtibli matrisdir:

$$Z = \begin{pmatrix} z_{11} & \dots & z_{1k} \\ \dots & \dots & \dots \\ z_{n1} & \dots & z_{nk} \end{pmatrix}; \quad Z'Z \text{-isə } (k \times k) \text{ tərtibli matrisdir:}$$

$$Z'Z = \left\| \sum_{j=1}^n z_{jr} z_{ij} \right\|.$$

$$\frac{1}{n} Z'Z = \left\| \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n z_{jr} z_{ij} \right\| = \|\text{cov}(z_r z_i)\| = \text{cov}(Z) = MZZ'.$$

$\text{cov}(Z)$ kovariasiya matrisinin məxsusi ədəd və normallaşmış məxsusi vektorlarını

$$\text{cov}(Z)\ell_i = \lambda_i \ell_i, \quad i = \overline{1, k}$$

düsturundan tapıb məxsusi vektorlardan $L = (\ell_1, \dots, \ell_k)'$ ortoqonal matrisini düzəldək. Ortoqonal çevirmə vasitəsilə $z = (z_1, \dots, z_k)'$ mərkəzləşdirilmiş və korreləolunmuş göstəricilərdən mərkəzləşdirilmiş və korreləolunmayan $f = (f_1, \dots, f_k)'$ baş komponentlər göstəricilərinə keçək:

$$z = Lf, \quad f = L'z. \quad (3.19)$$

Məxsusi vektorlar ortoqonal olduğundan

$$\|\text{cov}(f_i, f_r)\| = Mff' = ML'ZZ'L = L'MZZ'L = L'\text{cov}(z)L = \\ = \|\ell_i \text{cov}(z)\ell_r\| = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_k \end{pmatrix} = \Lambda, \quad \lambda_i = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n f_{ji}^2,$$

$$\text{cov}(z) = MZZ' = MLff'L' = LMff'L' = L\Lambda L',$$

$$ZZ' = n \text{cov}(z) = L \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n f_{j1}^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sum_{j=1}^n f_{j2}^2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \sum_{j=1}^n f_{jk}^2 \end{pmatrix} L' \text{ olduğundan}$$

$$\|c_{ik}\| = (ZZ')^{-1} == (L')^{-1} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sum_{j=1}^n f_{j1}^2} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sum_{j=1}^n f_{j2}^2} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \frac{1}{\sum_{j=1}^n f_{jk}^2} \end{pmatrix} L^{-1} =$$

$$= L \begin{pmatrix} \left(\sum_{j=1}^n f_{j1}^2 \right)^{-1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \left(\sum_{j=1}^n f_{j2}^2 \right)^{-1} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \left(\sum_{j=1}^n f_{jk}^2 \right)^{-1} \end{pmatrix} L' = \left\| \sum_{r=1}^k \frac{\ell_{ir} \ell_{sr}}{\sum_{j=1}^n f_{jr}^2} \right\|,$$

buradan

$$c_{ii} = \sum_{r=1}^k \frac{\ell_{ir}^2}{\sum_{j=1}^n f_{jr}^2}. \quad (3.20)$$

(3.20)-dən alınır ki, əgər bütün r -lər üçün $n \rightarrow \infty$ olduqda baş komponentlərin kvadratları cəmi sonsuzluğa yaxınlaşırsa $\left(\sum_{j=1}^n f_{jr}^2 \rightarrow \infty \right)$, onda $c_{ii} \rightarrow 0$. Lakin $D\hat{\alpha}_i = \sigma^2 c_{ii}$ olduğundan,

ƏKKÜ- ilə qiymətləndirmənin tutarlı olması üçün asılı olmayan dəyişənlərin qiymətlərinin (sonlu sayıda həddən başqa) fərqli olması kafi şərtidir. Bu halda komponentlərin qiymətləri də fərqli olur.

İndi isə, təsadüfi tərkibin dispersiyasının qiymətləndirilməsinə baxaq. Qiymətləndirməni $e_j = y_j - \hat{y}_j$ təsadüfi qalıqlarına nəzərən təhlil edək

$$\hat{\sigma}^2 = h \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2, \quad \hat{y}_j = \hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i x_{ji}, \quad j = \overline{1, n} \quad (3.21)$$

münasibətində h sabitini elə seçək ki, dispersiyanın

qiymətləndirilməsi meylsiz olsun. Aşağıdakı münasibətləri yaza bilərik:

$$\begin{aligned} M \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 &= M \sum_{j=1}^n e_j^2 = Me'e, \quad e = (e_1, e_2, \dots, e_n)' . \quad (3.22) \\ e &= Y - \hat{Y} = X\alpha + \varepsilon - X\hat{\alpha} = X\alpha + \varepsilon - X(XX)^{-1}X'(X\alpha + \varepsilon) = \\ &= (E_n - X(XX)^{-1}X')\varepsilon = H\varepsilon. \end{aligned}$$

Burada $H = E_n - X(XX)^{-1}X'$ olduğundan, $e'e = \varepsilon'H'H\varepsilon$ və $H' = E_n - X(XX)^{-1}X' = H$, yəni H simmetrik olduğundan, $e'e = \varepsilon'H^2\varepsilon$. Digər tərəfdən

$$\begin{aligned} H^2 &= (E_n - X(XX)^{-1}X')(E_n - X(XX)^{-1}X') = \\ &= E_n - 2X(XX)^{-1}X' + X(XX)^{-1}XX(XX)^{-1}X' = \\ &= E_n - X(XX)^{-1}X = H, \end{aligned}$$

yəni H idempotent olduğundan,

$$\begin{aligned} Me'e &= M\varepsilon'H\varepsilon = \sum_{j,r=1}^n M\varepsilon_j h_{jr} \varepsilon_r = \sum_{j=1}^n h_{jj} M\varepsilon_j^2 = \sigma^2 trH . \\ (M\varepsilon_j \varepsilon_r &= 0, j \neq r). \end{aligned}$$

(Burada trH ilə H matrisinin izi, yəni onun diaqonal elementlərinin cəmi işarə edilmişdir).

$$trH = trE_n - tr[X(XX)^{-1}X'] = n - tr[X(XX)^{-1}X'] = n - k - 1.$$

Buradan alırıq ki, $M \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 = \sigma^2(n - k - 1)$. Ona görə də, təsadüfi tərkibin dispersiyasının qiymətləndirilməsi belə olur:

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n - k - 1} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2. \quad (3.23)$$

§3.3. Çoxdəyişənli xətti regressiyada Qauss-Markov teoremi və onun şərtlərinin yoxlanılması testləri (Qoldfeld-Kvandt, Spirmen ranq korrelyasiya testləri, t -Styudent, F -Fişer, DW Darbin Uotson, χ^2 -uzlaşma meyarları)

§3.2.-də şərh olunan regressiya parametrlərinin qiymətləndirmələrinin xassələrindən çoxdəyişənli xətti regressiya modeli üçün aşağıdakı Qauss - Markov teoremi nəticə kimi alınır.

Teorem (Qauss-Markov) 3.1. Tutaq ki, (3.4) modelində ε -təsadüfi vektor, X -təsadüfi olmayan matrisdir və aşağıdakı şərtlər ödənir:

1. $M(\varepsilon) = 0_n$ (burada 0_n - n tərtibli sıfır matrisdir);
2. $\text{cov}(\varepsilon) = M(\varepsilon\varepsilon') = \sigma^2 E_n$, $\text{cov}(\varepsilon_j, \varepsilon_{j'}) = 0$, $j \neq j'$ (E_n - n tərtibli vahid matrisdir)
3. ε normal qanunla payланmış təsadüfi kəmiyyətdir, yəni $\varepsilon \sim N(0_n, \sigma^2 E_n)$;
4. Təsadüfi qalıqlar modelə daxil olan faktorların qiymətlərindən asılı deyil: $\text{cov}(\varepsilon_i, x_j) = 0$, $i = \overline{1, n}$, $j = \overline{1, k}$;
5. $r(X) = k + 1 < n$ (burada $r(X)$ - matrisin ranqıdır).

Onda $\hat{\alpha} = (X'X)^{-1} X'Y$ qiymətləndirməsi xətti meylsiz qiymətləndirmələr sinfində ən kiçik dispersiyaya malikdir və ən effektiv qiymətləndirmədir, yəni istənilən meylsiz $\tilde{\alpha} = CY$ qiymətləndirməsi üçün $D\tilde{\alpha}_i \geq D\hat{\alpha}_i$, $i = \overline{1, k}$.

(3.16) və (3.23) düsturlarından aşağıdakı teorem alınır.

Teorem 3.2. Əgər Qauss-Markov teoreminin 1)-4) şərtləri ödənərsə, onda

a) $\hat{\alpha}$ qiymətləndirmə vektoru çoxölçülüü normal paylanma qanununa tabedir:

$$\hat{\alpha} \sim N(\alpha, \sigma^2(XX)^{-1})$$

b) $(n-k-1)S^2/\sigma^2$ statistikası $(n-k-1)$ sərbəst dərəcəli χ^2 paylanması tabedir və $\hat{\alpha}$ qiymətləndirmə vektoru ilə qarşılıqlı asılı deyil.

Qeyd edək ki, praktikada Qauss-Markov şərtlərinin ödənilməsinin yoxlanılması regressiya tənliyinin parametrləri müəyyən edildikdən sonra reallaşır. Statistik analiz təsadüfi tərkiblər üzərində aparılır. Əgər y təsadüfi kəmiyyət, x_1, x_2, \dots, x_n faktorları təsadüfi deyilsə, onda təsadüfi qalıqların paylanması qanunu nəticənin paylanması qanunu ilə eyni olmalıdır. y_i təsadüfi kəmiyyətinin riyazi gözləməsinin faktorların verilmiş qiymətlərində nəticənin hamarlanmış qiymətinə bərabər olması fərz edildiyindən, təsadüfi qalıqların riyazi gözləmələri sıfır olur. Nəticənin i -ci qiymətinin standart meyli isə, i -ci qalığın standart meyli ilə eynidir. Real iqtisadi hesablamalarda hər bir təsadüfi qalığın bir realizasiyası olduğundan, ƏKKÜ-nun şərtlərini bütün qalıqlar küllüsü üçün yoxlamaq lazımdır.

Tərif 3.1. Təsadüfi tərkiblərin eyni sabit dispersiyaya malik olması homoskedastiklik adlandırılır. Əksinə, bu dispersiyalar eyni deyilsə, qalıqlar heteroskedastik hesab olunur.

Qalıqların homoskedastikliyi onların qrafikləri əsasında vizual və ya xüsusi meyarlar vasitəsilə yoxlanıla bilər. Empirik regressiya tənliyindən meyletmələrin qrafiki qurulması heteroskedastikliyin mövcudluğunun müəyyənləşdirilməsinə vizual şəkildə imkan verir. Bu halda absis oxu üzərində izahedici x_i dəyişənlərinin (cüt regressiya halında) və ya $\alpha_0 + \alpha_1 x_{i1} + \dots + \alpha_k x_{ik}, i = \overline{1, n}$ xətti kombinasiyalarının (çoxdəyişənlər regressiya halında) qiymətləri qeyd edilir. Ordinat oxu üzrə isə, ya e_i meyletmələri, ya da $e_i^2, i = \overline{1, n}$

onların kavdraları qeyd olunur. Əgər bütün e_i^2 meyletmələri eni sabit olan qorizontall zolaqda yerləşirə, onda hesab edilir ki, e_i^2 -nin dispersiyaları izahedici dəyişənlərin qiymətlərindən asılı deyil və homoskedastiklik şərti ödənilir. Digər hallarda \hat{y}_i və e_i^2 arasında sistematiq dəyişiklər baş verir və belə hallar heteroskedastikliyə dəlalət edir.

Ekonometrikada əsasən Qoldfeld-Kvandt, Spirmen rang korrelyasiyası testləri və digər testlərdən istifadə olunur. Qoldfeld-Kvandt testi təsadüfi qalıqlar normal qanunla paylanmış təsadüfi kəmiyyətlər olduqda tətbiq edilir. Yoxlama proseduru belədir:

1. Qalıqların dispersiyasının artmasına təsiri şərtləndirilən hər hansı faktorun artma ölçüsünə nəzərən bütün müşahidələr nizamlandırılır;
2. Nizamlanmış külli üç hissəyə bölünür. Belə ki, 1-ci və sonuncunun həcmi eyni və həcm vahidlərinin sayı modelin parametrlərinin sayından çox olmalıdır. Tutaq ki, 1-ci və 3-cü qruplar üçün p sayı seçilmişdir;
3. 1-ci və 3-cü qruplara görə rəgressiya tənliyinin parametrləri və qalıqlar təpilir;
4. 1-ci və 3-cü qruplara nəzərən təpılmış qalıqların verilənlərindən istifadə etməklə onların nisbetinin

$$F = \frac{\sum_{i=n-p+1}^p e_i^2}{\sum_{i=1}^{p-1} e_i^2} \quad (3.24)$$

F - Fişer faktiki qiyməti hesablanır. Ümumi halda surətin qiyməti məxrəcindən qiymətindən böyük olmalıdır. Əgər dispersiyanın faktorun qiymətinin əksinə asılılığı nəzərdə tutulursa, onda (3.24) -də surət və məxrəcindən yerini dəyişmək lazımdır.

5. F -meyarının faktiki qiyməti $df_1 = df_2 = p - k - 1$ sərbəst dərəcəli F -cədvəl qiyməti ilə müqayisə olunur. Əgər F -faktiki qiyməti cədvəl qiymətindən böyükdürsə, onda heteroskedastikliyin mövcud olması haqda hipotez rədd edilir.

Spirmen rang korrelyasiyası testi də eynilə təsadüfi qalıqların hər hansı faktorun qiymətindən asılı olması fərziyyəsinə əsaslanır. Bu testlə yoxlamada qalıqların modulca qiymətləri və həmin faktorun qiymətləri ranjirə edilir (məsələn, artmaya nəzərən). Sonra

$$\rho = 1 - \frac{6 \sum d_i^2}{n(n^2 - 1)} \quad (3.25)$$

düsturu ilə Spirmen rang korrelyasiya əmsalı hesablanır. Burada d_i i -ci qalığın və i -ci faktorun qiymətinin ranqları fərqini göstərir. Hesablanmış əmsalın əhəmiyyətliliyi yoxlanılır.

Bunun üçün

$$t_\rho = \frac{\rho \sqrt{n-2}}{\sqrt{1-\rho^2}}$$

t -Styudent meyarının faktiki hesablanmış qiyməti onun $df = n - 2$ sərbəst həddli cədvəl qiyməti ilə müqayisə olunur. Əgər bu qiymət cədvəl qiymətindən böyükdürsə, onda qalıqların homoskedastikliyi haqda hipotez qəbul olunmur.

Qalıqların heteroskedastikliyinə səbəb regressiya tənliyinin funksional formasının düzgün seçilməməsi, tədqiq olunan külliyyatın bircins olmaması və digər xarakteristikalar ola bilər. Ona görə də onun aradan qaldırılmasına uyğun formalı regressiya tənliyinin seçilməsi, külliyyatın bircins qruplara bölünməsilə nail olmaq olar.

Qauss - Markov teoremində 2-ci şərtin $(\text{cov}(\varepsilon_j, \varepsilon_{j'}) = 0, j \neq j')$ yoxlanılmasında **Darbin - Uotson** testindən istifadə edilir. Müəyyənlik üçün bu meyara $(y_t, x_{t_1}, \dots, x_{t_k})$, $t = \overline{1, n}$ zaman anları seçimlərində baxaq (fəza

dəyişənləri seçimində t -indeksi əvəzinə i -indeksi yazmaq lazımdır). Burada kriteriya olaraq təsadüfi qalıqların qiymətləndirmələrinin 1-ci tərtib fərqlərinin kvadratları cəminin qalıqların kvadratları cəminə nisbəti qəbul olunur:

$$d = \frac{\sum_{t=2}^n (e_t - e_{t-1})^2}{\sum_{t=1}^n e_t^2}. \quad (3.26)$$

Burada $e_t = y_t - \hat{y}_t$, $\hat{y}_t = \hat{\alpha}_0 + \sum_{i=2}^n \hat{\alpha}_i x_{it}$, $i = \overline{0, k}$ - reqressiyanın parametrlərinin ÖKKÜ- ilə qiymətləndirməsidir.

d - statistikasının paylanmasıın tədqiqi iki qonşu qiymətlər arasındaki korrelyasiyanın mövcud olmaması haqda H_0 hipotezinin ödənilməsi şərtilədir, yəni $H_0 : r = 0$ qəbul olunur.

(3.26) -ni aşağıdakı çevirmələrlə hesablanma baxımından əlverişli hala salaq:

$$\begin{aligned} DW &= \frac{\sum_{t=2}^n (e_t - e_{t-1})^2}{\sum_{t=1}^n e_t^2} = \frac{\sum_{t=2}^n e_t^2 + \sum_{t=2}^n e_{t-1}^2 - 2 \sum_{t=2}^n e_t e_{t-1}}{\sum_{t=1}^n e_t^2} = \\ &= \frac{\sum_{t=2}^n e_t^2 - e_1^2 + \sum_{t=2}^n e_t^2 - e_n^2 - 2 \sum_{t=2}^n e_t e_{t-1}}{\sum_{t=1}^n e_t^2} = \\ &= 2 \left[1 - \frac{2 \sum_{t=2}^n e_t e_{t-1}}{\sum_{t=1}^n e_t^2} \right] - \frac{e_1^2 + e_n^2}{\sum_{t=1}^n e_t^2}. \end{aligned}$$

Müşahidələrin sayı n çox olduqda $e_1^2 + e_n^2$ cəmi $\sum_{t=1}^n e_t^2$

cəmindən kifayət qədər kiçik olur və

$$d \approx 2 \left(1 - \frac{2 \sum_{t=2}^n e_t e_{t-1}}{\sum_{t=1}^n e_t^2} \right).$$

$$\sum_{t=1}^n e_t = 0 \text{ olduğundan } \text{və } \frac{2 \sum_{t=2}^n e_t e_{t-1}}{\sum_{t=1}^n e_t^2} = r, \text{ deməli, } d \approx 2(1 - r).$$

Burada r iki qonşu müşahidə arasında seçimi korrelyasiya əmsalıdır. Korrelyasiya mövcud olmadıqda r sıfırdan cüzi fərqlənə bilər və d statistikasının qiyməti 2-yə yaxın olur. Müşahidə olunan qiymətin sıfra yaxınlığı müsbət korrelyasiyanın olmasına, 4-ə yaxınlığı isə mənfi korrelyasiyanı göstərir. Kriteriyanın statistikasının paylanması müşahidələrin və regressorların sayından, əhəmiyyətlilik səviyyəsindən asılı iki d_y və d_a sərhəd qiymətləri mövcuddur ki, əgər d -nin müşahidə olunan faktiki qiyməti $d_y < d < 4 - d_a$ bərabərsizliyini ödəyirsə, onda korrelyasiyanın mövcudluğu haqda hipotez qəbul edilir; əgər $d_a < d < d_y$ və ya $4 - d_y < d < 4 - d_a$ olarsa, onda hipotezin qəbul olunub olunmaması məsələsi açıq qalır (kriteriyanın qeyri-müəyyənlik oblastı); $0 < d < d_y$ olduqda müsbət korrelyasiyanın olması haqda alternativ hipotez qəbul edilir; $4 - d_a < d < 4$ olduqda isə mənfi korrelyasiyanın mövcudluğu haqda alternativ hipotez qəbul edilir. Beləliklə, əgər qonşu təsadüfi qalıqlar arasında korrelyasiya mövcud deyilsə, onda kriteriya: d statistikası $d = 2$ qiymətindən çox fərqlənməməlidir. Qeyd edək ki, ardıcıl iki qalıqlar arasındaki korrelyasiyanın mövcudluğuna avtokorrelyasiya mövcudluğu da deyilir.

Qauss-Markov teoremində qalıqların normal paylanmaya

malik olması şərti modelin keyfiyyətinin analizi üçün statistik hipotezlərin yoxlanılmasında t -Styudent kriterisindən istifadə olunmasına və interval qiymətləndirməsinin qurulmasına imkan verir. Həm cüt reqressiya halında, həm də onun çoxölçülü analoqunda qalıqların normal paylanması haqda nəticəni qalıqların histoqramı, assimmetriya və eksessin ədədi xarakteristikalarına, Pirson kriterisinə nəzərən söyləmək olar. Məsələn, vizual olaraq normallığı müəyyənləşdirmək üçün normal paylanması sıklığı əyrisini qalıqların tezliklərinin histoqramı ilə müqayisə etmək lazımdır. Əgər histoqram düzbucaqlılarının yuxarı tərəflərinin ortalarını birləşdirən xətt normal paylanması sıklığının əyrisinə yaxındırsa, onda qalıqların normal paylanması şərti qəbul edilir. 2-ci halda nəzərənalsaq ki, normal paylanması üçün assimmetriya və exsses sıfıra bərabərdir, onda assimmetrik paylanması əyrinin təpəsi seçimi ortanın ordinatına nəzərən sürüşür. Əgər asimetriya sıfrdan böyükdürsə onda təpə sağa, eks halda sola sürüşür. Exsses normal paylanması ilə müqayisədə paylanması nisbi itisonluğunu və hamarlığını xarakterizə etdiyindən, müsbət exsses paylanması nisbi itisonluğunu, mənfi exsses nisbi hamarlanmış paylanması xarakterizə edir. Nəticənin daha etibarlı ($0,95$ ehtimalı ilə) olması Pirsonun uzlaşma[5, səh. 314] meyarı ilə yoxlanılır. Normal paylanması haqqda hipotez irəli sürülür. Bu hipotezin yoxlanması üçün

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$$

statistikasından istifadə edilir ki, bu statisti-

ka $(k - r - 1)$ sayda sərbəst dərəcəlidir. Burada r -seçimə nəzərən qiymətləndirilən paylanması parametrlərinin sayı, n -seçimlərin həcmi, k -seçimi qiymətlərdən ibarət kəsişməyən intervalların sayı, n_i - i -ci intervala düşən ($i = 0, 1, \dots, k - 1$) seçimi qiymətlərin sayı, p_i təsadüfi kəmiyyətin bu intervallara düşən qiymətlərinin ehtimalıdır. Seçimə nəzərən $\chi^2_{\text{müs}}$ statistikasının qiyməti hesablanır. α əhəmiyyətlilik səviyyəsində χ^2 -paylan-

masının cədvəl qiymətindən $\chi^2_{kr} = \chi^2(\alpha; k - r - 1)$ tapılır. Əgər $\chi^2_{müs} < \chi^2_{kr}$ olarsa, onda verilmiş əhəmiyyətlilik səviyyəsində təsadüfi tərkibin normal paylanması haqda hipotez qəbul edilir. Əgər $\chi^2_{müs} \geq \chi^2_{kr}$ olarsa, onda hipotez qəbul edilmir.

§3.4. Çoxdəyişənli xətti regressiya modelində regressiya parametrləri haqda hipotezlərin yoxlanılması

(3.1) çoxdəyişənli xətti regressiya modelinin və ya onun seçimi müşühidələr üçün yazılmış (3.3) modelinin bütün parametrlərinə nəzərən aşağıdakı hipotezlər yoxlanılır:

$H_0: \alpha_i = 0, i = \overline{1, k}$ (i -ci asılı olmayan dəyişən nəticəyə təsir etmir);

$H_0: \alpha_i = 0, i = \overline{1, k}$ (i -ci asılı olmayan dəyişən nəticəyə təsir edir).

Hökm olunan hipotezlərin yoxlanılması üçün qurulan kriterilər təsadüfi tərkiblərin normal paylanması şərtində əsaslanır: $\varepsilon \sim N(0, \sigma^2)$. Kriterial statistika, yəni qiymətləndirmənin t -əhəmiyyətliliyi olaraq

$$\tilde{t}_i = \frac{\hat{\alpha}_i}{\hat{\sigma}_{\hat{\alpha}_i}}$$

statistikasına baxaq.

Göstərək ki, H_0 hipotezi qəbul olunduqda bu statistika $(n - k - 1)$ sərbəst dərəcəli t -Styudent paylanmasına malikdir. Bunun üçün tam variasiyani izahedən və qalıq variasiyaların çəmi şəklində yazaq:

$$Q = Q_e + Q_R . \quad (3.27)$$

Burada $Q = \sum_{j=1}^n (y_j - \bar{y})^2$ -tam variasiya, $Q_R = \sum_{j=1}^n (\hat{y}_j - \bar{y})^2$ -

izahedici variasiya, $Q_e = \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2$ -qalıq variasiyasıdır. Bu ayrılış (2.34) düsturunda cüt regressiya üçün alınmışdır. Onu çoxdəyişənli üçün isbat edək.

$$\begin{aligned} Q &= \sum_{j=1}^n (y_j \pm \hat{y}_j - \bar{y})^2 = \sum_{j=1}^n (\hat{y}_j - \bar{y})^2 + \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 + \\ &+ 2 \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)(\hat{y}_j - \bar{y}) = Q_e + Q_R + 2 \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)(\hat{y}_j - \bar{y}) \end{aligned}$$

olduğundan, göstərək ki, sağ tərəfdə 3-cü toplanan sıfıra bərabərdir.

$$\hat{y}_j = \hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i x_{ji} = \bar{y} + \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i z_{ji}, \quad z_{ji} = x_{ji} - \bar{x}_i \text{ olduğundan,}$$

$$\hat{y}_j - \bar{y} = \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i z_{ji}, \quad y_j - \hat{y}_j = y_j - \bar{y} - \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i z_{ji}. \text{ Buradan,}$$

$$\sum_{j=1}^k z_{ji} = 0 \text{ və } \bar{y} \sum_{i=1}^k z_{ji} = 0 \text{ olduğunu nəzərə almaqla alırıq ki,}$$

$$\sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)(\hat{y}_j - \bar{y}) = \sum_{j=1}^n \left(y_j - \bar{y} - \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i z_{ji} \right) \sum_{\ell=1}^k \hat{\alpha}_{\ell} z_{j\ell} =$$

$$= \sum_{\ell=1}^n \hat{\alpha}_{\ell} \left[\sum_{j=1}^n y_j z_{j\ell} - \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^n (z_{ji} z_{j\ell}) \hat{\alpha}_i \right] = 0.$$

İndi isə, \tilde{t}_i statistikasına qayıdaq. H_0 hipotezi ödənilidikdə $\hat{\alpha}_i \sim N(0, \sigma_{\hat{\alpha}_i})$, burada $\sigma_{\hat{\alpha}_i} = \sigma^2 \sqrt{c_{ii}}$, ona görə də $\frac{\hat{\alpha}_i}{\sigma^2 \sqrt{c_{ii}}} \sim N(0, 1)$. Lakin σ naməlum olduğundan, standart meyli onun qiymətləndirməsi ilə əvəz edək

$$\tilde{t}_i = \frac{\hat{\alpha}_i}{\sigma \sqrt{c_{ii}}} = \frac{\hat{\alpha}_i}{\frac{\hat{\sigma} \sqrt{c_{ii}}}{\sigma}} = \frac{\frac{\hat{\alpha}_i}{\hat{\sigma} \sqrt{c_{ii}}}}{\sqrt{\frac{\frac{1}{\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2}{n-k-1}}}. \quad (3.28)$$

Göstərək ki, $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2$ statistikası $\chi^2(n-k-1)$ paylanması malikdir. (3.23) düsturunun çıxarılışında $\sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 = (y - \hat{y})'(y - \hat{y})$ statistikasını nəzərdən keçirmişdik. Həmin hesablamalara nəzərən $Y - \hat{y} = H\varepsilon$ (burada $H = E_n - X(XX')^{-1}X'$, H - simmetrik $(H' = H)$ və idempotent ($H^2 = H$) matrisdir).

$$\sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 = \varepsilon'H'H\varepsilon = \varepsilon'H\varepsilon.$$

Ona görə də

$$\frac{1}{\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 = \left(\frac{\varepsilon}{\sigma} \right)' H \left(\frac{\varepsilon}{\sigma} \right) = \xi'H\xi. \quad (3.29)$$

Burada $\xi' = (\xi_1, \dots, \xi_n)$, $\xi_i \sim N(0, 1)$, $i = \overline{1, n}$. $H = E_n - X(XX')^{-1}X' = E_n - XCX'$, $C = (XX')^{-1}$ olduğundan $\text{rang}(E_n) \leq \text{rang}(H) + \text{rang}(B)$ (burada $B = X(XX')^{-1}X' = XCX'$), $\text{rang}(H) \geq n - \text{rang}(B)$ və $\text{rang}(B) \leq \min(\text{rang}(X), \text{rang}(C), \text{rang}(X')) = k+1$. Ona görə də $\text{rang}(H) = n - k - 1$. Digər tərəfdən H idempotent, müsbət

müəyyən olduğundan, bu matrisin $(n - k - 1)$ sayda məxsusi ədədləri vardır və onlar vahidə bərabərdirlər, digər $(k + 1)$ sayda məxsusi ədədlər sıfıra bərabərdir. Məxsusi ədədlər və məxsusi vektorlar

$$H\ell_i = \lambda_i \ell_i, i = \overline{1, n}, \quad \ell = (\ell_{1i}, \ell_{2i}, \dots, \ell_{ji}, \dots, \ell_{ni})^T \quad (3.30)$$

tənliyindən təpplilir. λ_i -lər $\det(H - \lambda E_n) = 0$ xarakteristik tənliyinin kökləridir. ℓ_i normallaşmış məxsusi vektoruna baxaq. Müxtəlif məxsusi ədədlərə uyğun məxsusi vektorlar ortoqonal olduğundan, normallaşmış vektorlardan ibarət $L = (\ell_1, \dots, \ell_n)$ matrisi ortoqonaldır və

$$\begin{aligned} L'HL &= \left\| \lambda_j \lambda_r \ell'_j \ell_r \right\| = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix} = \Lambda = \\ &= \begin{pmatrix} \underbrace{1 & 0 & \dots & 0}_{n-k-1} & \underbrace{\dots & \dots & \dots & 0}_{k+1} \\ 0 & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

İndi L' ortoqonal çevirməsini ξ təsadüfi qalıqlar vektoruna tətbiq edək:

$\xi = L\eta$, $\eta = L'\xi$. Onda statistikanın (3.28) ifadəsi belə olur:

$$\frac{1}{\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 = \xi' H \xi = \eta' L' H L \eta = \eta' \Lambda \eta = \sum_{j=1}^{n-k-1} \eta_j^2. \quad (3.31)$$

Yeni $\eta = (\eta_1, \dots, \eta_n)'$ qalıqları mərkəzləşdirilmiş
($M\eta = M(L'\xi) = L'M\xi = 0$), normallaşdırılmış

$$\left. \begin{aligned} D\eta_i &= M\eta_i^2 = M \left[\left(\sum_{j=1}^n \ell_{ji} \xi_j \right) \left(\sum_{r=1}^n \ell_{ri} \xi_r \right) \right] = \\ &= \sum_{j,r=1}^n \ell_{ji} \ell_{ri} M \xi_j M \xi_r = \sum_{j=1}^n \ell_{ji}^2 = 1 \\ \text{cov}(\eta_i, \eta_s) &= M \left[\left(\sum_{j=1}^n \ell_{ji} \xi_j \right) \left(\sum_{r=1}^n \ell_{ri} \xi_r \right) \right] = \\ &= \sum_{j,r=1}^n \ell_{ji} \ell_{rs} M \xi_j M \xi_r = \sum_{j=1}^n \ell_{ji} \ell_{js} = 0, \quad i \neq s \end{aligned} \right\} \text{olur.}$$

olduğundan və $\eta_i = \sum_{j=1}^n \ell_{ji} \xi_j$ ifadəsində $\xi_j \in N(0,1)$ standart normal qanunla paylandığından, (3.31)-dan alırıq ki,

$$\frac{1}{\sigma^2} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2 = \sum_{i=1}^{n-k-1} \eta_i^2 = \chi^2(n-k-1).$$

Nəticədə (3.28) düsturundan alınır ki, $\tilde{t}_i = t(n-k-1)$ statistikası $(n-k-1)$ sərbəst dərəcəli t -Styudent paylanmasına malikdir.

Bələliklə, əgər qiymətləndirmənin t hesablanmış qiyməti modulca onun t_α cədvəl qiymətini aşmırsa, onda H_0 hipotezi qəbul olunur:

$|\tilde{t}_i| \leq t_\alpha \rightarrow H_0$, yəni qiymətləndirmə əhəmiyyətli deyil. Əksinə,

əgər qiymətləndirmə əhəmiyyətlidirsə H_1 hipotezi qəbul olunur:

$|\tilde{t}_i| > t_\alpha \rightarrow H_1$ $P(H_1/H_0) = P(|\tilde{t}_i| > t_\alpha / H_0) = P(|t| > t_\alpha) = \alpha$
olduğundan, kriteriya 1-ci növ α səhvinə malikdir.

İndi isə, regressiya əmsallarının interval qiymətləndirməsini nəzərdən keçirək. $\hat{\alpha}_i \neq 0$ olduqda $\frac{\hat{\alpha}_i - \alpha_i}{\hat{\sigma} \sqrt{c_{ii}}}$

statistikası $(n - k - 1)$ sərbəst dərəcəli t -Styudent paylanmasına malikdir. Ona görə də bu paylanmasın ikitərəfli kritik sərhədlərindən istifadə etməklə inam intervalını qurmaq olar:
 $P(|t| \leq t_\alpha) = 1 - \alpha$.

Burada t -nin yerinə $\frac{\hat{\alpha}_i - \alpha_i}{\hat{\sigma} \sqrt{c_{ii}}}$ statistikasını qoymaqla alırıq:

$P\left\{ \left| \frac{\hat{\alpha}_i - \alpha_i}{\hat{\sigma} \sqrt{c_{ii}}} \right| \leq t_\alpha \right\} = 1 - \alpha$, buradan isə, aşağıdakı inam intervalı alınır:

$$P\left\{ \hat{\alpha}_i - t_\alpha \hat{\sigma} \sqrt{c_{ii}} \leq \alpha_i \leq \hat{\alpha}_i + t_\alpha \hat{\sigma} \sqrt{c_{ii}} \right\} = 1 - \alpha, \quad i = 1, \dots, k.$$

§3.5. Çoxdəyişənli regressiya modelinin keyfiyyətinin qiymətləndirilməsi

Əksər praktiki hesablamalarda çoxdəyişənli regressiya tənliyinin keyfiyyətinin qiymətləndirilməsində (3.27) düsturundan təyin olunan $R^2 = \frac{Q_R}{Q}$ determinasiya əmsalı tətbiq edilir. Yəni izahedici variasiyanın bütün variasiyada payı göstərilir. Bu pay nə qədər çox olarsa, o qədər regressiya tənliyi öyrənilən prosesi yaxşı təsvir edir. Lakin bu əmsal

vahidə daha yaxındırsa, onda asılı olmayan dəyişənlər arasında asılı dəyişənlə funksional asılılıqda olanı istisna olmur. Ona görə də tənliyin keyfiyyəti adətən F testi ilə yoxlanılır. H_0 hipotezi olaraq fərz edilir ki, xətti regressiya mövcud deyil, $H_0 : \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_k = 0$. Alternativ H_1 hipotezində fərz edilir ki, heç olmasa bir $\alpha_i \neq 0$, $i = \overline{1, k}$, H_1 : heç olmasa bir $\hat{\alpha}_i \neq 0$.

§3.4.-də göstərildiyi kimi H_0 hipotezində $\frac{1}{\sigma^2} \hat{S}^2 = \chi^2(k)$, $\frac{1}{\sigma^2} S^2 = \chi^2(n - k - 1)$. Ona görə də bu hipotez ödənilərsə $\tilde{F} = \frac{\hat{S}^2/k}{S_R^2/(n - k - 1)}$ nisbəti $(k, n - k - 1)$ sərbəsr dərəcəli Fişer paylanması malikdir. \tilde{F} -nisbəti həm də determinasiya əmsalı ilə belə ifadə olunur:

$$\tilde{F} = \frac{R^2/k}{(1 - R^2)/(n - k - 1)}. \quad (3.32)$$

Burada $R^2 = 1 - \frac{\hat{Q}_e}{Q} = 1 - \frac{(Y - X\hat{\alpha})'(Y - X\hat{\alpha})}{(Y - \bar{Y})'(Y - \bar{Y})}$ düsturu ilə hesablanır.

H_0 və H_1 hipotezlərinin yoxlanılması üçün aşağıdakı meyarlardan istifadə olunur:

$$\tilde{F} \leq F_\alpha \rightarrow H_0, \quad \tilde{F} > F_\alpha \rightarrow H_1.$$

Burada F_α - Fişer paylanmasıın sağ kritik sərhəddidir. Bu meyar 1-ci növ α səhvinə malikdir:

$$P(H_1/H_0) = P\{\tilde{F} > F_\alpha / H_0\} = P\{F > F_\alpha\} = \alpha.$$

F - nisbətinin hesablanması qiyməti nə qədər böyükdürsə, model öyrənilən prosesi o qədər yaxşı təsvir edir.

Regressiya tənliyinə nəzərən nöqtəvi proqnozlaşdırma asılı olmayan dəyişənlərin qiymətlərini determinik tərkiblərin ($x = (x_1, \dots, x_k)$) qiymətləndirilməsində nəzərə almaqla yerinə yetirilir:

$$\hat{y}_j = \hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i x_i = \bar{y} + \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i (x_i - \bar{x}_i).$$

§3.2-də göstərildiyi kimi, regressiya parametrlərinin qiymətləndirmələri meylsiz olduğundan, bu proqnoz meylsizdir. Proqnozun dəqiqliyi onun dispersiyası ilə müəyyən olunur (dispersiya nə qədər kişikdirsə, proqnoz o qədər dəqiqdır):

$$\begin{aligned}\sigma_{\hat{y}_j}^2 &= D\hat{y}_j = D\bar{y} + D\left[\sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i (x_i - \bar{x}_i)\right] + 2\text{cov}\left(\bar{y}_j, \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i (x_i - \bar{x}_i)\right), \\ \text{cov}(\bar{y}, \hat{\alpha}_i) &= \text{cov}\left(\frac{1}{n} \sum_{r=1}^n y_r, \sum_{\ell=1}^k \sum_{j=1}^n c_{i\ell} z_{j\ell} y_j\right) = \frac{1}{n} \sum_{\ell=1}^k c_{i\ell} \sum_{j=1}^n z_{j\ell} \text{cov}(y_r, y_j) = \\ &= \frac{\sigma^2}{n} \sum_{\ell=1}^k c_{i\ell} \sum_{j=1}^n z_{j\ell} = 0, \quad i = \overline{1, k},\end{aligned}$$

olduğundan

$$\begin{aligned}\sigma_{\hat{y}_j}^2 &= D\bar{y} + D\left[\sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i (x_i - \bar{x}_i)\right] = \frac{\sigma^2}{n} + \sum_{i,\ell=1}^k (x_i - \bar{x}_i) \text{cov}(\hat{\alpha}_i, \hat{\alpha}_\ell) (x_i - \bar{x}_\ell) = \\ &= \sigma^2 \left[\frac{1}{n} + \sum_{i,\ell=1}^k (x_i - \bar{x}_i) c_{i\ell} (x_i - \bar{x}_\ell) \right].\end{aligned}$$

Interval proqnozu da parametrlərin interval qiymətləndirməsi kimi qurulur: inam intervalının ortası olaraq

$\hat{y}(x)$ determinik tərkibinin nöqtəvi qiymətləndirməsi qəbul olunur. Sonra isə intervalın ortasından $\hat{\sigma}_{\hat{y}(x)}$ qiymətləndirmənin standart meyli proporsionallığı ilə kənarlaşma aparılır. Proporsionallıq əmsalı α ehtimalına uyğun t_α -Styudent paylanmasıının ikitərəfli kritik sərhəddinə bərabər hesab edilir. Nəticədə $\hat{y}(x) = \alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i x_i$ determinik tərkibi üçün inam intervalı aşağıdakı kimi olur:

$$P\left\{ \hat{y}(x) - t_\alpha \hat{\sigma}_{\hat{y}(x)} \leq y(x) \leq \hat{y}(x) + t_\alpha \hat{\sigma}_{\hat{y}(x)} \right\} = 1 - \alpha,$$

burada

$$\hat{\sigma}_{\hat{y}(x)} = \hat{\sigma} \sqrt{\frac{1}{n} + \sum_{i,\ell=1}^k (x_i - \bar{x}_i) c_{i\ell} (x_i - \bar{x}_\ell)},$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-k-1} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2$$

Determinasiya əmsalı R^2 -nın statistik əhəmiyyətliliyi (3.32) statistikası üzrə yoxlanılır. H_0 hipotezi olaraq $R^2 = 0$, alternativ H_1 hipotezi olaraq $R^2 > 0$ araşdırılır. (3.32) statistikası Qauss-Markov şərtləri və H_0 hipotezi ödənilidikdə Fişer paylanmasına malikdir. (3.32)-dən göründüyü kimi, \tilde{F} və R^2 göstəriciləri ya eyni zamanda sıfır, ya da eyni zamanda sıfırdan fərqlidir. Əgər $\tilde{F} = 0$ olarsa, onda $R^2 = 0$ və $y = \bar{y}$ regressiya xətti ƏKKÜ üzrə ən yaxşı yaxınlaşmadır və deməli, y nəticə faktoru x_1, \dots, x_k faktorlarından asılı deyil. α əhəmiyyətlilik səviyyəsində H_0 hipotezinin yoxlanılması üçün Fişer paylanmasıın cədvəl qiymətindən $F_{kr}(\alpha; k; n-k-1)$ qiyməti tapılır. Əgər $\tilde{F} > F_{kr}$ olarsa, onda H_0 hipotezi qəbul olunmur. Bu isə, R^2 -nın statistik əhəmiyyətliliyi deməkdir,

yəni $R^2 > 0$.

Çoxdəyişənli regressiya modellərində R^2 izahedici dəyişənlərin sayına nəzərən artan funksiyadır. Yeni dəyişənlərin modelə daxil olması R^2 -nın qiymətini azaltır. Çünkü hər bir sonrakı asılı olmayan dəyişən asılı dəyişənin davranışının izah olunmasına yeni informasiya verir.

$$R^2 = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n e_i^2}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2} \quad (3.33)$$

düsturunda qalıq dispersiya vardır ki, o azalmaya doğru sistematiq səhvləri özündə saxlayır. Bu azlma verilmiş n həcmli müşahidələrdə regressiya tənliyinin parametrləri nə qədər çox müəyyən olunursa, o qədər kifayətlidir. Əgər parametrlərin sayı $(k+1) < n$ -ə yaxınlaşarsa, onda qalıq dispersiya sıfıra yaxınlaşır və determinasiya əmsalı, hətta faktorların nəticə ilə zəif əlaqəsi olduqda, vahidə yaxınlaşır. Ona görə də (3.33)-ün sürət və məxrəcində qalıq və ümumi dispersiyanın sərbəstlik dərəcələrinin sayında korrektə edilir:

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n e_i^2 / (n-k-1)}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 / (n-1)}. \quad (3.34)$$

(3.33) düsturu ilə verilən R^2 izahedici faktorların sayını hətta əsassız artırdıqda belə çoxaldığından, (3.34) korrektə olunmuş determinasiya əmsalı bu artmanı kompensasiya edir.

$$\begin{aligned} \bar{R}^2 &= 1 - (1 - R^2) \frac{n-1}{n-k-1} = \frac{n-1}{n-k-1} R^2 - \\ &- \frac{k}{n-k-1} = R^2 - \frac{k}{n-k-1} (1 - R^2) \end{aligned} \quad (3.35)$$

olduğundan k -nın artması ilə $\frac{k}{n-k-1}$ münasibəti artır və

deməli R^2 -nın azalmaya doğru korrektə ölçüsü artır. (3.35)-dən aydındır ki, $k > 1$ olduqda $\bar{R}^2 < R^2$. k -nın artımı ilə \bar{R}^2 R^2 -na nəzərən zəif artır. Başqa sözlə, o, izahedicinin sayı artıqla, azalmaya doğru korrektə olunur. Belə ki, $\bar{R}^2 = R^2$ yalnız $R^2 = 1$ olduqda mümkündür. \bar{R}^2 hətta mənfi qiymətlər dəala bilər (məsələn, $R^2 = 0$ olduqda). Ona görə (3.35)-in korrektə olunmasında ciddi riyazi əsaslandırma yoxdur. Yeni izahedici dəyişənləri modelə daxil etdikdə \bar{R}^2 o zaman artır ki, həmin dəyişənlərin t -statistikası modulca vahiddən böyük olsun.

F - Fişer statistikasından istifadə olunmasında digər mühüm istiqamət regressiya əmsallarının bütünlükdə deyil, yalnız onların müəyyən hissəsinin sıfır bərabər olması haqda hipotezin yoxlanılmasıdır. Bu yanaşma modelə əlavə faktorların daxil edilməsini və ya modeldəki faktorların sayının azaldılmasını statistik əsaslandırır. Tutaq ki, n müşahidəyə nəzərən qurulmuş regressiya modeli (3.3) kimi təsvir olunur və onun determinasiya əmsalı R_1^2 -dir. Modeldən p sayıda izahedici dəyişən kənarlaşdırıraq. Ümumiliyi pozmadan fərz edək, ki bu dəyişənlər sonuncu k sayıda dəyişənlərdir. İlkin n müşahidə verilənlərinə nəzərən modeldə qalan faktorlar üçün yeni regressiya tənliyi quraq:

$$\tilde{y} = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_{k-p} x_{k-p}. \quad (3.36)$$

Onun determinasiya əmsalını R_2^2 -la işarə edək. Aydındır ki, $R_2^2 \leq R_1^2$, çünki hər bir əlavə olunmuş faktor asılı dəyişənin müəyyən səpələnməsini izah edir. Asılı dəyişənin davranışının təsvirinin keyfiyyətcə təbii pisləşməsini $H_0: R_1^2 - R_2^2 = 0$ hipotezini yoxlamaqla müəyyənləşdirmək olar. Bunun üçün

$$F = \frac{R_1^2 - R_2^2}{1 - R_1^2} \frac{n - k - 1}{p} \quad (3.37)$$

statistikasından istifadə olunur. H_0 hipotezi doğru olduqda bu statistika k və $(n - k - 1)$ sayda sərbəst dərəcələri olan Fişer paylanmasına malikdir. Burada $R_2^2 \leq R_1^2$ bərabərsizliyi k sayıda faktoru kənarlaşdırıldıqda tənliyin keyfiyyətinin aşağı salınmasını, k -ortaya çıxan əlavə sərbəstlik dərəcəsini, $1 - R_1^2 / (n - k - 1)$ isə ilkin tənliyin izaholunmayan dispersiyasıdır. Əgər (3.37) kəmiyyəti $F_{kr} = F(\alpha, p, n - k - 1)$ kritik qiymətini α əhəmiyyətlilik səviyyəsində aşırısa, onda hipotez qəbul olunmur. Bu halda eyni zamanda k sayıda faktorun kənarlaşması korrekt deyil, çünki $R_1^2 R_2^2$ -ni ciddi aşır. Bu isə o deməkdir ki, ilkin regressiya tənliyinin ümumi keyfiyyəti faktorların kənarlaşdırılmış regressiya modelinin keyfiyyətindən ciddi yaxşıdır, çünki ilkin tənlik asılı dəyişənin dispersiyasının daha çox hissəsini izah edir. Əgər $F_{mis} < F_{kr}$ olarsa, onda $R_1^2 - R_2^2$ fərqi cüzdır və eyni zamanda k sayıda faktorların kənarlaşmasını məqsədə uyğun hesab etmək olar. Çünki bu halda regressiya tənliyinin ümumi keyfiyyətinin ciddi pisləşməsinə səbəb olmur. Onda H_0 hipotezi qəbul olunmalıdır.

Modelə p sayda yeni faktorların əlavə olunmasının əsaslandırılmasında analoji müşahidələrdən istifadə etmək olar. Bu halda

$$F = \frac{R_2^2 - R_1^2}{1 - R_2^2} \frac{n - k - 1}{p} \quad (3.38)$$

statistikasına baxılır. Əgər bu statistika F_{kr} qiymətini aşırısa, onda əlavə olunmuş yeni faktorlar asılı dəyişənin dispersiyasının izah olunmayan hissəsinin kifayət qədərinin izaholunmasına ciddi təsir göstərir və deməli, əlavə olunmalar əsaslandırılır. Faktorların bir-birinin ardınca əlavə olunması məqsədə uyğun hesab olunur. Bundan başqa faktorları əlavə

etdikdə korrektə edilmiş determinasiya əmsalından istifadə etmək lazımdır. Əlavə olunmuş faktordan sonra izaholunan dispersiyanın xüsusi çökisi cüzi dəyişir, onda \bar{R}^2 azala bilər. Bu halda həmin faktorun əlavə olunması məqsədə uyğun deyil.

§3.6. Cox dəyişənləri rəgressiyada xüsusi korrelyasiya, xüsusi determinasiya və xüsusi elastifikasi əmsalları

(3.3) düsturu ilə verilmiş ekonometrik modelin asılı olmayan x_i , $i = \overline{1, k}$ dəyişənlərinin müxtəlif iqtisadi mənaları, ölçü vahidləri və dəyişmə oblastları mövcuddur. Baxdigımız halda nəticə faktoru və təsiredici faktorlar kəmiyyət göstəriciləri kimi təsvir olunurdu. Sadə halda fərz edilir ki, onlar $(-\infty, \infty)$ aralığında dəyişir və təsiredici faktorların qiymətləri determinikdir. Modelin qurulmasında fərz edilir ki, bir faktorun nəticəyə təsiri digər faktorun bu təsirindən asılı deyil. Əks halda hər hansı faktorun qiymətinin dəyişməsi nəticəyə birbaşa və dolayı (digər faktorun vasitəsilə) olur. Bu isə korrelyasiya - rəgressiya analizinin nəticələrinin iqtisadi interpretasiyasında səhvlərə səbəb olur. Faktorların müxtəlif ölçü vahidlərində verilməsi və müxtəlif dəyişmə oblastlarına malik olması da həm hesablamada, həm də nəticələrin iqtisadi mənalandırılmasında ciddi çətinliklər yaradır. Ona görə də, məsələn, y nəticə faktorunun dəyişməsinə hər bir izahedici x_i , $i = \overline{1, k}$ faktorunun ayrıca nisbi təsirini müəyyənləşdirmək lazımdırsa, onda x_i dəyişənlərini müqayisə olunma (qarşı qoyma) səviyyəsinə salmaq lazımdır. Buna $t_y, t_{x_1}, t_{x_2}, \dots, t_{x_k}$ standartlaşdırma dəyişənləri daxil etməklə aşağıdakı çevirmələrlə nail olmaq olar:

$$t_y = \frac{y - \bar{y}}{\sigma_y}; \quad t_{x_i} = \frac{x_i - \bar{x}_i}{\sigma_{x_i}}, \quad i = \overline{1, k}. \quad (3.39)$$

Burada \bar{y}, \bar{x}_i orta qiymətlər; σ_y, σ_{x_i} isə uyğun olaraq y və x_i dəyişənlərinin orta kvadratik meylləridir. Standartlaşmış dəyişənlərin orta qiyməti sıfıra, orta kvadratik meyylər isə, vahidə bərabərdir. Məsələn, nəticə faktoru üçün alırıq:

$$\bar{t}_y = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n t_{y_i} = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})}{n \sigma_y} = \frac{0}{n \sigma_y} = 0,$$

$$\sigma_{t_y} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (t_{y_i} - \bar{t}_y)^2} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n t_{y_i}^2}{n}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}{n \sigma_y^2}} \sqrt{\frac{\sigma_y^2}{\sigma_y^2}} = 1.$$

(3.3) çoxdəyişənli regressiya tənliyi standartlaşmış dəyişənlərlə aşağıdakı kimi yazılır:

$$t_y = \beta_1 t_{x_1} + \beta_2 t_{x_2} + \dots + \beta_k t_{x_k} + u. \quad (3.40)$$

β_i - əmsalları standartlaşmış əmsallar adlanır. Onların (3.3) tənliyinin $\alpha_i, i = \overline{1, k}$ əmsalları ilə əlaqəsi belə düsturla verilir:

$$\alpha_i = \beta_i \frac{\sigma_y}{\sigma_{x_i}} \quad \text{və ya} \quad \beta_i = b_i \frac{\sigma_{x_i}}{\sigma_y}, \quad i = \overline{1, k}. \quad (3.41)$$

(3.3) -dəki α_0 parametrini isə,

$$\alpha_0 = \bar{y} - \alpha_1 \bar{x}_1 - \alpha_2 \bar{x}_2 - \dots - \alpha_k \bar{x}_k \quad (3.42)$$

düsturundan tapmaq olar.

β_i standartlaşmış regressiya əmsalları digər faktorların qiymətlərini orta səviyyədə saxlamaqla uyğun faktorun qiymətini onun orta kvadratik meylinin bir vahidi qədər dəyişdikdə nəticə faktorunun qiymətinin orta kvadratik meylinin neçə vahidi qədər dəyişməsini göstərir.

(3.3) modelinə ƏKKÜ-nun tətbiqi (3.7) normal tənliklər sistemini verir ki, sistemin 1-ci tənliyindən (3.42) alınır ($\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_k$ əvəzinə $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ qoyulmaqla). Modelin standartlaşdırılmış formasında sərbəst hədd sıfıra bərabərdir. Çünkü, ona daxil olan bütün dəyişənlərin ortası sıfıra bərabərdir. ƏKKÜ-nun (3.40) modelinə tətbiqi aşağıdakı sistemi verir:

$$(3.43) \quad \begin{cases} \beta_1 \sum t_{x_1}^2 + \beta_2 \sum t_{x_1 x_2} + \dots + \beta_k \sum t_{x_1 x_k} = \sum t_{x_1} t_y \\ \beta_1 \sum t_{x_2 x_1} + \beta_2 \sum t_{x_2}^2 + \dots + \beta_k r_{x_p x_2} = \sum t_{x_2} t_y \\ \dots \dots \dots \dots \dots \\ \beta_1 \sum t_{x_k x_1} + \beta_2 \sum t_{x_k x_2} + \dots + \beta_k \sum t_{x_k}^2 = \sum t_{x_k} t_y \end{cases}$$

$$\sum t_{x_i} t_{x_j} = \sum \frac{(x_i - \bar{x}_i)(x_j - \bar{x}_j)}{\sigma_{x_i} \sigma_{x_j}} = n r_{x_i x_j},$$

$$\sum t_y t_{x_i} = n r_{y x_i}, \quad \sum t_{x_i}^2 = n r_{x_i x_i} = n \text{ olduğundan,}$$

$$(3.44) \quad \begin{cases} r_{y x_1} = \beta_1 + \beta_2 r_{x_1 x_2} + \dots + \beta_k r_{x_1 x_k}, \\ r_{y x_2} = \beta_1 r_{x_1 x_2} + \beta_2 + \dots + \beta_k r_{x_k x_2}, \\ \dots \dots \dots \\ r_{y x_k} = \beta_1 r_{x_1 x_k} + \beta_2 r_{x_2 x_k} + \dots + \beta_k. \end{cases}$$

Xüsusi halda, iki faktorlu model üçün buradan alırıq:

$$\beta_1 = \frac{r_{x_1y} - r_{x_2y}r_{x_1x_2}}{1 - r_{x_1x_2}^2}; \quad \beta_2 = \frac{r_{x_2y} - r_{x_1y}r_{x_1x_2}}{1 - r_{x_1x_2}^2}. \quad (3.45)$$

Bu standartlaşdırılmış əmsallar öz aralarında müqayisə olunur ki, bununla nəticəyə təsir gücünə nəzərən faktorları ranjirə etmək olar.

Qeyd edək ki, cüt xətti rəgressiya halında standartlaşmış rəgressiya əmsalı r_{yx} xətti korrelyasiya əmsalına bərabər olur.

Bir neçə faktor arasında korrelyasiya əlaqəsinin olmasını (multikollienarlıq əlaqəsi)

$$r_{xx} = \begin{pmatrix} r_{x_1x_1} & r_{x_1x_2} & \dots & r_{x_1x_k} \\ r_{x_2x_1} & r_{x_1x_2} & \dots & r_{x_2x_k} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ r_{x_kx_1} & r_{x_kx_2} & \dots & r_{x_kx_k} \end{pmatrix}, \quad \left(r_{x_ix_i} = 1, \quad r_{x_ix_j} = r_{x_jx_i} \right) \quad (3.46)$$

matrisinin determinantını hesablamaqla müəyyənləşdirmək olar. Əgər faktorlar arasında əlaqə mövcud deyilsə, dioqonaldan kənardakı elementlər sıfır bərabər olur və matrisin determinantı vahiddir. Əgər faktorlar arasında sıx əlaqə mövcuddursa, onda matrisin determinantı sıfır yaxın olar.

(3.3) tənliyi əsasında digər faktorları orta səviyyədə saxlamaqla nəticə faktoru ilə yalnız bir faktor arasında asılılığı ifadə edən aşağıdakı xüsusi rəgressiya tənliklərini almaq olar:

$$\begin{aligned} y_{x_1, x_2, x_3, \dots, x_k} &= f(x_1), \quad y_{x_2, x_1, x_3, \dots, x_k} = \\ &= f(x_2), \dots, \quad y_{x_k, x_1, x_2, \dots, x_{k-1}} = f(x_k). \end{aligned} \quad (3.47)$$

Burada

$$\begin{aligned} y_{x_j, x_1, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_k} &= \alpha_0 + \alpha_1 \bar{x}_1 + \dots + \alpha_{j-1} \bar{x}_{j-1} + \\ &+ \alpha_j x_j + \alpha_{j+1} \bar{x}_{j+1} + \dots + \alpha_k \bar{x}_k + \varepsilon, \quad j = \overline{1, k}. \end{aligned}$$

Bu tənliklər faktiki olaraq cüt regressiya tənlikləridir. Onları belə yazmaq olar:

$$\hat{y}_{x_j, x_1, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_k} = A_j + \alpha_j x_j, \quad j = \overline{1, k}$$

Bu ifadənin sərbəst həddləri aşağıdakı bərabərliklərdən müəyyənləşdirilir:

$$A_j = \alpha_0 + \alpha_1 \bar{x}_1 + \dots + \alpha_{j-1} \bar{x}_{j-1} + \alpha_{j+1} \bar{x}_{j+1} + \dots + \alpha_k \bar{x}_k, \quad j = \overline{1, k}.$$

Digər faktorlar dəyişməz səviyyədə qaldığından, xüsusi regressiya tənlikləri baxılan faktorun nəticəyə təsirini izolələnmiş şəkildə xarakterizə edir. Cüt regressiya halında isə bu təsir fərqlidir. Xüsusi regressiyada digər faktorların təsir effekti çoxdəyişənli regressiyanın sərbəst həddində cəmlənmiş olur. Bu effekt imkan verir ki, xüsusi regressiya tənlikləri əsasında xüsusi elastiklik əmsalları müəyyənləşdirilsin:

$$E_j = \alpha_j \frac{x_j}{\hat{y}_{x_j, x_1, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_k}} \quad (3.48)$$

Nümunə 3.2. Tutaq ki, ölkənin bir sıra bölgələrində müəyyən məhsulun idxlə həcmının onun yerli istehsalı x_1 , ehtiyat dəyişənləri x_2 və daxili bazarda tələbatı x_3 -dən regressiya asılılığı aşağıdakı şəkildə alınmışdır:

$$\hat{y} = -66,028 + 0,135 x_1 + 0,476 x_2 + 0,343 x_3.$$

Belə ki, orta qiymətlər

$\bar{y} = 31,5$; $\bar{x}_1 = 245,7$; $\bar{x}_2 = 3,7$; $\bar{x}_3 = 182,5$. olmuşdur. Bu verilənlərə nəzərən orta məcmu elastiklik göstəriciləri $\bar{E}_j = \alpha_j \frac{\bar{x}_j}{\bar{y}}$ düsturu ilə hesablanı bilər:

$$\bar{E}_1 = 0,135 \cdot \frac{245,7}{31,5} = 1,053\%; \quad \bar{E}_2 = 0,476 \cdot \frac{3,7}{31,5} = 0,056\%;$$

$$\bar{E}_3 = 0,343 \cdot \frac{182,5}{31,5} = 1,987\%.$$

Buradan görünür ki, yerli istehsalın həcmini 1% artırıqdə, ehtiyat və istehlak həcmi dəyişmirsə, ümumilikdə bölgələrdə idxlərin həcmi 1,053% artacaq. Uyğun olaraq, digər elastiklik göstəriciləri də interpretasiya oluna bilər. Orta elastiklik göstəricilərini bir-biri ilə müqayisə etməklə faktorları onların nəticəyə təsir etmə gücünə nəzərən ranjirə etmək olar. Baxılan nümunədə idxlərin həcmində ən çox təsir daxili istehlakın həcmidir, ən az təsir isə ehtiyatların dəyişməsi olur. Hər bir bölgənin özünəməxsus faktor qiymətlərinin uyğunlaşması olduğundan (3.48) ifadəsi əsasında bu bölgələrin ayrılıqda xüsusi elastiklik əmsalını tapmaq olar. Bunun üçün hər faktora nəzərən xüsusi regressiya tənliklərini quraq:

$$\hat{y}_{x_1 \cdot x_2 \cdot x_3} = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \alpha_2 \bar{x}_2 + \alpha_3 \bar{x}_3,$$

$$\hat{y}_{x_2 \cdot x_1 \cdot x_3} = \alpha_0 + \alpha_1 \bar{x}_1 + \alpha_2 x_2 + \alpha_3 \bar{x}_3,$$

$$\hat{y}_{x_3 \cdot x_1 \cdot x_2} = \alpha_0 + \alpha_1 \bar{x}_1 + \alpha_2 \bar{x}_2 + \alpha_3 x_3.$$

və ya, verilmiş konkret qiymətləri nəzərə almaqla

$$\hat{y}_{x_1 \cdot x_2 \cdot x_3} = -66,028 + 0,135 x_1 + 0,476 \cdot 3,7 + 0,343 \cdot 182,5,$$

$$\hat{y}_{x_2 \cdot x_1 \cdot x_3} = -66,028 + 0,135 \cdot 245,7 + 0,476 \cdot x_2 + 0,343 \cdot 182,5,$$

$$\hat{y}_{x_3 \cdot x_1 \cdot x_2} = -66,028 + 0,135 \cdot 245,7 + 0,476 \cdot 3,7 + 0,343 \cdot x_3.$$

Tutaq ki, müəyyən bölgə üçün $x_1 = 160,2$; $x_2 = 4,0$; $x_3 = 190,5$. Onda bu bölgə üçün xüsusi elastiklik əmsalları:

$$\bar{E}_1 = \alpha_1 \cdot \frac{x_1}{\hat{y}_{x_1, x_2, x_3}} = 0,135 \cdot \frac{160,2}{-1,669 + 0,135 \cdot 160,2} = 1,084\%;$$

$$\bar{E}_1 = \alpha_2 \cdot \frac{x_2}{\hat{y}_{x_2, x_1, x_3}} = 0,476 \cdot \frac{4,0}{29,739 + 0,476 \cdot 4,0} = 0,06\%;$$

$$\bar{E}_1 = \alpha_3 \cdot \frac{x_3}{\hat{y}_{x_3, x_1, x_2}} = 0,343 \cdot \frac{190,5}{-31,097 + 0,343 \cdot 190,5} = 1,908\%;$$

Buradan alınır ki, baxılan bölgə üçün xüsusi elastiklik əmsalları ümumi bölgələr üzrə uyğun orta göstəricilərdən fərqlənir. Ona görə də bu göstəricilər konkret bölgənin inkişafı ilə bağlı müəyyən qərar qəbuletmə məsələlərində tətbiq oluna bilər.

Çoxdəyişənli regressiya analizində R^2 determinasiya əmsalından başqa onunla sıx əlaqəli digər göstəricidən də istifadə olunur ki, bu göstəriciyə məcmu korrelyasiya əmsali deyilir. Onun hesablanması R^2 -dan kök almaqlıdır:

$$R_{yx_1, x_2, \dots, x_k} = \sqrt{1 - \frac{\sum (y_i - \hat{y}_i)^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2}}. \quad (3.49)$$

Onun dəyişmə oblastı cüt regressiyada olduğu kimi $[0, 1]$ parçasıdır. Göstəricinin qiyməti vahidə nə qədər yaxındırsa, nəticə faktoru bütün faktorlar dəsti ilə o qədər sıx əlaqəlidir.

Standartlaşdırılmış regressiya əmsalları üçün məcmu korrelyasiya əmsalı aşağıdakı düsturla hesablanır:

$$R_{yx_1, x_2, \dots, x_k} = \sqrt{\sum \beta_i \cdot r_{yx_i}}. \quad (3.50)$$

Burada β_i -lər standartlaşdırılmış regressiya əmsalları, r_{yx_i} - nəticənin hər bir faktorla cüt korrelyasiya əmsallarıdır.

Xətti asılılıq mövcud olduqda məcmu korrelyasiya əmsalını regressiya tənliyini qurmadan və onun parametrlərini qiymətləndirmədən də, almaq olar:

$$R_{yx_1x_2 \dots x_k} = \sqrt{1 - \frac{\Delta r}{\Delta r_{11}}}, \quad (3.51)$$

burada Δr -cüt korrelyasiya əmsalları matrisinin determinantı:

$$\Delta r = \begin{vmatrix} 1 & r_{yx_1} & r_{yx_2} & \dots & r_{yx_k} \\ r_{x_1y} & 1 & r_{x_1x_2} & \dots & r_{x_1x_k} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ r_{x_ky} & r_{x_kx_1} & r_{x_kx_2} & \dots & 1 \end{vmatrix}, \quad (3.52)$$

Δr_{11} isə, faktorların korrelyasiya matrisinin determinantıdır:

$$\Delta r_{11} = \begin{vmatrix} 1 & r_{x_1x_2} & r_{x_1x_3} & \dots & r_{x_1x_k} \\ r_{x_2x_1} & 1 & r_{x_2x_3} & \dots & r_{x_2x_k} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ r_{x_kx_1} & r_{x_kx_2} & r_{x_kx_3} & \dots & 1 \end{vmatrix}. \quad (3.53)$$

Xüsusi halda, iki faktorlu modellər üçün

$$R^2_{yx_1x_2} = \frac{r_{yx_1}^2 + r_{yx_2}^2 - 2r_{yx_1}r_{yx_2}r_{x_1x_2}}{1 - r_{x_1x_2}^2}.$$

Faktorlar arasında məcmu determinasiya əmsalını analiz etməklə multikollinearlığın mövcudluğunu da müəyyənləşdirmək olar. Bu halda asılı dəyişən olaraq hər bir faktora baxılır. Məsələn, $R^2_{x_1x_2x_3, \dots, x_k}$ əmsalı

$\hat{x}_1 = c + d_2 x_2 + d_3 x_3 + \dots + d_k x_k$ regresiyası ilə hesablanır. Burada 1-ci faktor nəticə faktoru kimi, digər faktorlar isə asılı olmayan dəyişənlər qismində d-ci faktora təsir edən faktorlar kimi qəbul olunur. R^2 vahidə nə qədər yaxındırsa, faktorların multikollinearlığı daha çox büruzə verir. Regressiya tənliyində minimal R^2 -lı faktorları saxlamaqla faktorların seçimi məsələsini həll etmək olar. Bu halda

$$F_j = \frac{R^2}{1 - R_j^2} \cdot \frac{n - k}{k - 1} \quad (3.54)$$

statistikası hesablanır. Əgər R_j^2 statistik əhəmiyyətlidirsə, onda $F_j > F_{cedv}(\alpha, k - 1, n - k)$ və x_j digər faktorların xətti kombinasiyası olur, onu regressiyadan kənarlaşdırmaq lazımdır.

İndi isə, çoxdəyişənli regressiya modelinin spesifikasiyası ilə bağlı digər məsələyə baxaq. Bu məsələ xüsusi korrelyasiya məsələsidir. Xüsusi korrelyasiya əmsalları vasitəsilə faktorlar nəticəyə təsir dərəcələrinə nəzərən ranjirə olunur. Asılı dəyişəni x_0 ilə işarə etməklə cüt korrelyasiya əmsalları martisinin determinantını belə yazmaq olar:

$$\det R = \begin{vmatrix} 1 & r_{01} & r_{02} & \cdots & r_{0k} \\ r_{10} & 1 & r_{12} & \cdots & r_{1k} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ r_{k0} & r_{k1} & r_{k2} & \cdots & 1 \end{vmatrix}. \quad (3.55)$$

Onda xüsusi korrelyasiya əmsalı aşağıdakı düsturla hesablanır:

$$r_{x_i x_j \cdot x_0 \dots x_{i-1} x_{i+1} \dots x_{j-1} x_{j+1} \dots x_k} = \frac{-R_{ii}}{\sqrt{R_{ii} R_{jj}}}, \quad (3.56)$$

burada R_{ii} -(3.55) determinantında r_{ii} elementinin cəbri tamamlayıcısıdır.

Xüsusi korrelyasiya əmsalları regressiya tənliyinə daxil olan faktorlardan biri ilə nəticə faktoru arasındaki əlaqənin sıxlığını digər faktorların təsirinin aradan qaldırılması şərti ilə xarakterizə etdiyiindən, bu göstəricilər yeni faktorların modelə əlavə olunması ilə qalıq dispersiyanın tənzimlənməsində mühüm əhəmiyyətlidir. (3.56) xüsusi korrelyasiya əmsallarının əhəmiyyətliliyinin yoxlanılması cüt korrelyasiya əmsalının əhəmiyyətliliyinin yoxlanılması üçün (2.37) düsturuna uyğun olur. Burada n əvəzinə $n' = n - k + 1$ götürməklə

$$t = \frac{r_{x_j x_1 \dots x_{i-1} x_{i+1} \dots x_{j-1} x_{j+1} \dots x_k} \sqrt{n-k-1}}{\sqrt{1 - r_{x_j x_1 \dots x_{i-1} x_{i+1} \dots x_{j-1} x_{j+1} \dots x_k}^2}} \quad (3.57)$$

statistikasına baxılır. Bu statistika $n - k - 1$ sərbəst dərəcəli t-Styudent paylanması malikdir. Əgər $t > t_{1-\alpha, n-k-1}$ olarsa, onda xüsusi korrelyasiya əmsalı əhəmiyyətlili hesab olunur.

Nümunə 3.3. Xüsusi korrelyasiya asılılığının təsirinin ciddiliyini nümunədə təhlil edək. y dəyişəninə və korrelyasiya asılılığında olan x_1 və x_2 faktorlarına baxaq. Fərz edək ki, $r_{yx_1} = 0,54$, $r_{yx_2} = 0,1$, $r_{x_1 x_2} = 0,6$. (3.56) düsturu iki x_1 və x_2 faktorları halında belə yazılır:

$$r_{yx_1 x_2} = \frac{r_{yx_1} - r_{yx_2} r_{x_1 x_2}}{\sqrt{(1 - r_{yx_2}^2)(1 - r_{x_1 x_2}^2)}}. \quad (3.58)$$

(3.57) düsturuna nəzərən hesablamaqla alırıq:

$$r_{yx_1 x_2} = \frac{0,54 - 0,1 \cdot 0,6}{\sqrt{(1 - 0,1^2)(1 - 0,6^2)}} = \frac{0,48}{\sqrt{0,99 \cdot 0,64}} = 0,60;$$

$$r_{yx_2 x_1} = \frac{0,1 - 0,54 \cdot 0,6}{\sqrt{(1 - 0,54^2)(1 - 0,6^2)}} = -\frac{0,224}{\sqrt{0,78 \cdot 0,64}} = -0,33.$$

r_{yx_1} və r_{yx_2} əmsallarının qiymətləri bir-birinə yaxındır, r_{yx_2} və

$r_{y_{x_2}, x_1}$ qiymətləri isə, bir-birindən üç dəfə fərqlənir və fərqli işarəlidir.

§3.7. Ümumiləşmiş Ən Kiçik Kavadratlar Üsulu (ÜÖKKÜ)

§3.3-də Qauss-Markov teoreminin 2-ci şərtində fərz edilirdi ki, çoxdəyişənli xətti regressiya modelinin təsadüfi tərkibləri korrelə olunmamışlar və sabit dispersiyaya malikdir:

$$\text{cov}(\varepsilon) = M(\varepsilon\varepsilon') = \sigma^2 E_n, \quad \text{cov}(\varepsilon_j, \varepsilon_{j'}) = 0, \quad j \neq j',$$

(E_n -n tərtibli vahid matrisdir).

Əgər mövcud statistik verilənlər kifayət qədər bircinsidirsə, onda şərtin 1-ci hissəsi qəbul olunur. Digər hallarda isə, bu şərt pozula bilər. Məsələn, istehlak xərcləri ilə gəlirlərin səviyyəsi arasındaki asılılığa baxdıqda nəzərdə tutmaq olar ki, daha imkanlı ailələrin xərclərindəki variasiyalar az imkanlı ailələrin xərclərinin variasiyasından çoxdur, yəni qalıqların dispersiyası eyni deyil. §3.3.-də həm də heteroskedastiklik, homoskedastikliyin mövcudluğu haqqda Qoldfeld-Kvandt, Spirmen testlərini nəzərdən keçirmişdik. Burada iki ardıcıl müşahidə arasında korrelyasiyanın (avtokorrelyasiyanın) mövcudluğunu yoxlamaq üçün Darbin - Uotson testini də təhlil etmişdik. Yuxarıdakı şərtlər pozulduqda ÜKKÜ- ilə qiymətləndirmə effektiv olmur. Ona görə də burada ümumiləşmiş xətti regressiya modelinə və onun ÜÖKKÜ- ilə həllinə baxacaqıq. Bu üsul ÜKKÜ-nun tətbiqində təsadüfi tərkiblərin dispersiyasının sabit olmaması və onların öz aralarında korrelə olunması hallarında tətbiq edilir.

Ümumiləşmiş xətti regressiya modeli və modelin şərtləri aşağıdakı kimi yazılırlar:

$$Y = X\alpha + \varepsilon. \quad (3.59)$$

1. Burada ε təsadüfi vektor; X determinik matrisdir;
2. $M(\varepsilon) = 0_n$ (burada 0_n n tərtibli sıfır matrisdir);

3. $\text{cov}(\varepsilon) = M(\varepsilon\varepsilon') = \Omega$ (burada Ω - müsbət müəyyən matrisdir);

4. $\text{rang}(X) = r(X) = k + 1 < n$, (burada k - izahedici dəyişənlərin sayı, n - müşahidələrin sayıdır).

(3.59) ümumiləşmiş modelinin (3.1)-(3.4) modeli ilə müqaisəsi kovariasiya matrislərində fərqliliyi göstərir. Klassik modeldən fərqli olaraq ümumiləşmiş modeldə izahedici dəyişənlərin kovariasiya və dispersiyaları ixtiyarı ola bilər.

(3.59) modelinə də, ƏKKÜ-nu tətbiq edib (3.8) düsturu ilə verilən $\hat{\alpha} = (XX)^{-1}XY$ qiymətləndirməsini almaq olar. Bu qiymətləndirmə tutarlı və meylsiz olur. Lakin bu düstur $\hat{\alpha}$ qiymətləndirməsinin kovariasiya matrisi üçün (3.59) halında qəbul olunmur. Çünkü (3.13) -ü nəzərə alsaq, ümumiləşmiş model üçün

$$\text{cov}(\hat{\alpha}) = (XX)^{-1}XM[\varepsilon\varepsilon']X(XX)^{-1} = (XX)^{-1}X\Omega X(XX)^{-1}, \quad (3.60)$$

klassik model üçün isə, (3.16) düsturuna əsasən

$$\text{cov}(\hat{\alpha}) = \sigma_{\varepsilon}^2(XX)^{-1}. \quad (3.61)$$

(3.21)-(3.23) çevirmələrinə analoji olaraq ümumiləşmiş (3.59) modeli üçün

$$M(e'e) = \text{tr}[(E_n - X(XX)^{-1}X')\Omega]$$

$$M(S^2) = M\left(\frac{e'e}{n-k-1}\right) = \frac{\text{tr}[(E_n - X(XX)^{-1}X')\Omega]}{n-k-1} \quad (3.62)$$

(3.61)-də $\text{cov}(\hat{\alpha})$ kovariasiya matrisinin qiymətləndirməsi olaraq σ_{ε}^2 -ni S^2 -la əvəz etsək

$$\begin{aligned} M(\text{cov}(\hat{\alpha})) &= M(S^2)(XX)^{-1} = \\ &= \frac{\text{tr}[(E_n - X(XX)^{-1}X')\Omega]}{n-k-1}(XX)^{-1}. \end{aligned} \quad (3.63)$$

Yəni, ümumi halda qiymətləndirmənin kovariasiya matrisinin riyazi gözləməsi (3.61) -lə üst-üstə düşmür. Bu isə o deməkdir ki, ümumiləşmiş (3.59) modelinə ƏKKÜ-nun tətbiqi $\hat{\alpha}$ vektorunun kovariasiya matrisinin qiymətləndirməsi meylsizdir.

(3.59) modelində α vektorunun xətti meylsiz qiymətləndirməsinin effektivliyi aşağıdakı teoremlə ifadə olunur:

Teorem (Aytken) 3.3. Ümumiləşmiş (3.59) modelində α vektorunun xətti meylsiz qiymətlər sinfində

$$\hat{\alpha}_* = (X\Omega^{-1}X)^{-1}X\Omega^{-1}Y \quad (3.64)$$

qiymətləndirməsi ən effektiv qiymətləndirmədir.

İsbati. Əvvəlcə göstərək ki, $\hat{\alpha}_*$ qiymətləndirməsi meylsizdir. (3.59)-u nəzərə almaqla, (3.64)-ü belə yazaq:

$$\begin{aligned}\hat{\alpha}_* &= (X\Omega^{-1}X)^{-1}X\Omega^{-1}(X\alpha + \varepsilon) = (X\Omega^{-1}X)^{-1}(X\Omega^{-1}X)\alpha + \\ &+ (X\Omega^{-1}X)^{-1}X\Omega^{-1}\varepsilon = \alpha + (X\Omega^{-1}X)^{-1}X\Omega^{-1}\varepsilon.\end{aligned}$$

$M(\varepsilon) = 0$ olduğundan, $M(\hat{\alpha}_*) = \alpha$.

Optimallığı (ən effektivliyi) göstərmək üçün müəyyən çevirmələrlə (3.59)-u klassik model halına salaq. Ω matrisi üçün elə $(n \times n)$ ölçülü cırlaşmayan P matrisi tapmaq olar ki, $\Omega = PP'$ olsun. Onda $\Omega^{-1} = (P^{-1})'P^{-1}$.

$$P^{-1}\Omega(P^{-1})' = P^{-1} \cdot (PP')(P')^{-1} = (P^{-1}P)P'(P')^{-1} = E_n.$$

(3.59)-un hər tərəfini soldan P^{-1} matrisinə vursaq alarıq:

$$Y_* = X_*\alpha + \varepsilon_*, \quad (3.65)$$

burada $Y_* = P^{-1}Y$, $X_* = P^{-1}X$, $\varepsilon_* = P^{-1}\varepsilon$.

$$M(\varepsilon_*) = M(P^{-1}\varepsilon) = P^{-1}M(\varepsilon) = 0,$$

$$\begin{aligned} \text{cov}(\varepsilon_*) &= M(\varepsilon_*\varepsilon'_*) = M\left[\left(P^{-1}\varepsilon\right)M\left(P^{-1}\varepsilon'\right)'\right] = M\left[P^{-1}\varepsilon\varepsilon'\left(P^{-1}\right)'\right] = \\ &= P^{-1}M(\varepsilon\varepsilon')\left(P^{-1}\right)' = P^{-1}\Omega\left(P^{-1}\right)' = E_n, \end{aligned}$$

$r(X) = p+1 < n$ (P -cirlaşmayandır) olduğundan §3.2.-dəki klassik Qauss-Markov teoreminin bütün şərtləri ödənir. Bu teoremə görə

$$\hat{\alpha} = (X'_* X_*)^{-1} X'_* Y_*$$

qiymətləndirməsi ən effektiv qiymətləndirmədir. İlkin X, Y dəyişənlərinə qayitmaqla alırıq:

$$\begin{aligned} \hat{\alpha}_* &= \left[\left(P^{-1}X \right)' \left(P^{-1}X \right) \right]^{-1} \left(P^{-1}X \right)' P^{-1}Y = \\ &= \left[X' \left(P^{-1} \right)' P^{-1}X \right]^{-1} X' \left(P^{-1} \right)' Y = \left(X' \Omega^{-1} X \right)^{-1} X' \Omega^{-1} Y. \end{aligned} \quad (3.66)$$

Teorem isbat olundu.

Qeyd edək ki, teoremin isbatında P^{-1} matrisi olaraq $\text{cov}(\varepsilon) = \|\text{cov}(\varepsilon_r, \varepsilon_s)\|$ matrisinin tərsini qəbul etmək olar.

Təsadüfi tərkiblərin heteroskedastikliyi halında

$$\text{cov}(\varepsilon) = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_n^2 \end{pmatrix} \quad \text{olduqda,} \quad \text{yəni}$$

$$D\varepsilon_i = \sigma_i^2, i = \overline{1, n}; \quad \text{cov}(\varepsilon_j, \varepsilon_{j'}) = 0, \quad j \neq j' \quad \text{münasibətləri}$$

ödəndikdə, $\sigma_i^2, i = \overline{1, n}$ qiymətləri məlum olarsa, heteroskedastiklik asanlıqla aradan çıxır. Doğrudan da, X və Y dəyişənləri əvəzinə onların σ_i -lərə nəzərən normallaşmış

$$Z = \frac{Y}{\sigma_i}, v_j = \frac{x_i}{\sigma_i}, i = \overline{1, n} \text{ qiymətlərini götürməklə}$$

$$z_i = \alpha'_0 + \sum_{j=1}^k \alpha'_j v_{ij} + v_i, i = \overline{1, n}, \alpha'_0 = \frac{\alpha_0}{\sigma_i}, v_j = \frac{\varepsilon_i}{\sigma_i} \quad (3.67)$$

modeli alınır ki, onun təsadüfi tərkibinin dispersiyası vahidə bərabərdir: $D(v_i) = 1, i = \overline{1, n}$. (3.67) modeli homoskedastiklik şərtini ödəyir, $\text{cov}(v) = E_n$ və model klassik modelə çevrilir.

Təsadüfi tərkiblərin kovariasiya matrisi diaqonal formalı olduqda ÜƏKKÜ-na çəkili ən kiçik kvadratlar üsulu (çəkili ƏKKÜ)-da deyilir. Bu halda

$$[\text{cov}(\varepsilon)]^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sigma_1^2} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sigma_2^2} & \dots & 0 \\ \dots & & & \\ 0 & 0 & \dots & \frac{1}{\sigma_n^2} \end{pmatrix}$$

və ÜƏKKÜ-ilə parametrlərin qiymətləndirməsi aşağıdakı kvadratik formanın minimallaşdırılmasına götirilir:

$$\begin{aligned}\tilde{Q}(\alpha) &= (Y - X\alpha)' [\text{cov}(\varepsilon)]^{-1} (Y - X\alpha) = \\ &= \sum_{i=1}^n \frac{1}{\sigma_i^2} (y_i - \hat{y}_i)^{-1} \rightarrow \min\end{aligned}\quad (3.68)$$

Buradan (3.7) tipli matris və koordinat formalı normal tənliklər sisteminin aşağıdakı ifadələri alınır:

$$(X[\text{cov}(\varepsilon)]^{-1} X)\alpha = X'[\text{cov}(\varepsilon)]^{-1} Y, \quad (3.69)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum \frac{y_i}{\sigma_i^2} = \alpha_0 \sum \frac{1}{\sigma_i^2} + \alpha_1 \sum \frac{x_{1i}}{\sigma_i^2} + \alpha_2 \sum \frac{x_{2i}}{\sigma_i^2} + \dots + \alpha_k \sum \frac{x_{ki}}{\sigma_i^2} \\ \sum \frac{y_i x_{1i}}{\sigma_i^2} = \alpha_0 \sum \frac{x_{1i}}{\sigma_i^2} + \alpha_1 \sum \frac{x_{1i}^2}{\sigma_i^2} + \alpha_2 \sum \frac{x_{2i} x_{1i}}{\sigma_i^2} + \dots + \alpha_k \sum \frac{x_{ki} x_{1i}}{\sigma_i^2} \\ \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \\ \sum \frac{y_i x_{ii}}{\sigma_i^2} = \alpha_0 \sum \frac{x_{ki}}{\sigma_i^2} + \alpha_1 \sum \frac{x_{1i} x_{ki}}{\sigma_i^2} + \alpha_2 \sum \frac{x_{2i} x_{ki}}{\sigma_i^2} + \dots + \alpha_k \sum \frac{x_{ki}^2}{\sigma_i^2} \end{array} \right. \quad (3.70)$$

(3.70) normal tənliklər sistemi

$$\frac{y_i}{\sigma_i} = \alpha_0 \frac{1}{\sigma_i} + \alpha_1 \frac{x_{1i}}{\sigma_i} + \alpha_2 \frac{x_{2i}}{\sigma_i} + \dots + \alpha_k \frac{x_{ki}}{\sigma_i} + u_i, \quad i = \overline{1, n} \quad (3.71)$$

modelinə uyğun gəlir ki, burada $u_i = \frac{\varepsilon_i}{\sigma_i}$ və $\sigma_{u_i}^2 = 1$.

İndi tutaq ki, (3.59) modelində təsadüfi tərkiblərin homoskedastikliyi şərti ödənilir ($D\varepsilon_i = \sigma^2, i = \overline{1, n}$), lakin onların korrelyasiya əmsalları $r(\varepsilon_r, \varepsilon_s) = \rho|r-s|, |\rho| < 1, r \neq s$ düsturu ilə asılıdır. Onda bu əlaqə $|r-s|$ artdıqca zəifləyir.

Kovariasiya matrisi

$$\text{cov}(\varepsilon) = \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & \rho & \rho^2 & \dots & \rho^{n-1} \\ \rho & 1 & \rho & \dots & \rho^{n-2} \\ \rho^2 & \rho & 1 & \dots & \rho^{n-3} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \rho^{n-1} & \rho^{n-2} & \rho^{n-3} & \dots & 1 \end{pmatrix} = \sigma^2 \Omega_0. \quad (3.72)$$

Baxılan modelin homoskedastik təsadüfi tərkibli halında dispersiyanın meylsiz qiymətləndirməsi aşağıdakı kimi olur:

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-k-1} (Y - X\hat{\alpha})' \Omega_0^{-1} (Y - X\hat{\alpha}). \quad (3.73)$$

Burada sağ tərəfdə ÜƏKKÜ qiymətləndirməsidir.

(3.59) modelində 1-4 şərtlərinə əlavə olaraq 5-ci şərt kimi təsadüfi tərkiblərin normal qanunla paylanması fərz olunursa, yəni $\varepsilon \sim N(0_n, \sigma^2 \Omega_0)$ olarsa, onda (3.64) qiymətləndirməsi də normal qanunla paylanır: $\hat{\alpha}_* \sim N(\alpha, \sigma^2 (X \Omega_0^{-1} X)^{-1})$

Qeyd edək ki, klassik çoxdəyişənli regressiya modelindən fəqli olaraq, ümumiləşmiş çoxdəyişənli modelin determinasiya əmsalı

$$R^2 = 1 - \frac{(Y - X\hat{\alpha}_*)' (Y - X\hat{\alpha}_*)}{(Y - \bar{Y})' (Y - \bar{Y})} \quad (3.74)$$

modelin keyfiyyət ölçüsünün qiymətləndirilməsində əhəmiyyətli deyil. Ümumi halda onun qiyməti $[0, 1]$ parçasından kənara çıxa bilər, izahedici dəyişənlərin modeldən çıxarılması (əlavə olunması) isə, heç də onun azalmasına (artmasına) səbəb olmur. Buna səbəb odur ki, (3.27) düsturunun alınmasında fərz edilirdi ki, sərbəst hədd mövcuddur. Lakin (3.59) ilkin modelində sərbəst hədd iştirak etməsinə baxmayaraq, həmin hədd çevirmələrlə alınmış yeni

(3.65) modelində iştirak etməyə bilər. Ona görə də ümumiləmiş modeldə R^2 determinasiya əmsalı modelin keyfiyyətinin təqribi xarakterisikası kimi istifadə oluna bilər.

§3.8. Maksimal Doğruya Oxşarlıq Üsulu (MDOÜ) ilə çoxdəyişənli regressiya modelinin parametrlərinin qiymətləndirilməsi

Regressiya modellərinin parametrlərinin qiymətləndirilməsində kifayət qədər geniş yayılmış üsullardan biri də Maksimal Doğruya Oxşarlıq Üsuludur (MDOÜ). Bu üsul o meyara əsaslanır ki, parametrlərin optimal qiymətləndirilməsi doğruya-oxşarlıq funksiyasına maksimum qiymət verməlidir. Bu funksiya və onun xassələri haqda ([5, səh.292-300]) ətraflı şərhlər verildiyindən, biz burada onun çoxdəyişənli regressiya analizində ƏKKÜ-ilə müqayisəli təhlilinə baxacaqıq. Doğruya-oxşarlıq funksiyası daha ümumi $f(\alpha, x_i)$ funksionalı (1.1) ekonometrik modeli vasitəsilə asılı olmayan $x_{ij}, i = \overline{1, n}, j = \overline{1, k}$ faktorları və asılı $y_i, i = \overline{1, n}$ dəyişənlər verildikdə modelin naməlum $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ parametrlərinin şərti $\varphi(\alpha, y, x)$ birgə paylanması sıklığı kimi interpretasiya oluna bilər. Bu halda $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_n$ optimal qiymətləndirmələri maksimal ehtimalla xarakterizə olunur və bu ehtimal $f(\alpha, x_i)$ funksionalının $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_n$ koordinatlarında qiymətinə bərabərdir. Belə qiymətləndirmələrə MDO qiymətləndirmələri deyilir. MDOÜ-nun əsasını aşağıdakı mühakimələr təşkil edir:

1. Baxılan model y_i asılı dəyişənin dəyişməsi prosesinə adekvat olmalıdır. Belə ki, onun forması və faktorların tərkibi prosesin qanuna uyğunluqlarını müəyyənləşdirən səbəbiyyətnəticə əlaqələrini düzgün ifadə etməlidir. Təsadüfi tərkibin

paylanma qanunu \hat{y}_i hesablanma qiymətlərinə nəzərən y_i -nin paylanma qanununu ifadə etməlidir. Burada

$$M[y_i] = \hat{y}_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_{1i} + \dots + \alpha_k x_{ki}, i = \overline{1, n}.$$

y_i -nin onun riyazi gözləməsindən meyli bu prosesə müəyyən təsadüfi təsirlər nəticəsində olur.

2. ƏKKÜ-nun tətbiq olunduğu modellərdən fərqli olaraq, MDOÜ- tətbiq olunan modellərdə $y_i, i = \overline{1, n}$ qiymətlərinin paylanma qanunu məlum olmalıdır. Əksər hallarda fərz edilir ki, bu paylanma normal qanunla paylanmış paylanmadır. $x_{ij}, i = \overline{1, n}, j = \overline{1, k}$ asılı olmayan faktorların məlum qiymətlərində $y_i, i = \overline{1, n}$ qiymətlərinin şərti birgə paylanma sıxlığı $\varphi(\alpha, y_i|_{x_i}) \sim N(\hat{y}_i, \hat{\sigma}_{y_i}^2)$ düsturu ilə müəyyənləşir. Burada $\hat{\sigma}_{y_i}^2$ - y_i -nin dispersiyasıdır və onun \hat{y}_i riyazi gözləməsinə nəzərən təyin olunur.

3. $\varepsilon_i, i = \overline{1, n}$ təsadüfi tərkiblərinin paylanma qanununun sıxlığı funksiyası y_i dəyişəninin uyğun funksiyasına ekvivalent olmalıdır, yəni $\varphi(\varepsilon_i) \sim \varphi(y_j), i = \overline{1, n}, y_1, \dots, y_n$ təsadüfi kəmiyyətlər məcmusu üçün birgə paylanma sıxlığını $\varphi(y_1, \dots, y_n | X) \sim N(M[Y], W_y)$ kimi yazmaq olar. Burada $M[Y]$ - y_1, \dots, y_n qiymətlərinin riyazi gözləmə vektoru, W_y isə y_i -lərin kovariasiya matrisidir:

$$W_y = \begin{pmatrix} \hat{\sigma}_1 & \text{cov}(y_1, y_2) & \dots & \text{cov}(y_1, y_n) \\ \text{cov}(y_2, y_1) & \hat{\sigma}_2 & \dots & \text{cov}(y_2, y_n) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \text{cov}(y_n, y_1) & \text{cov}(y_n, y_2) & \dots & \hat{\sigma}_n \end{pmatrix}$$

MDOÜ-nun klassik variantında fərz edilir ki, $i = \overline{1, n}$ indeklərinin müxtəlif qiymətlərində y_i paylanması asılı deyil və onların dispersiyası sabitdir. Onda $W_y = \hat{\sigma}^2 E_n$ və deməli, $\varphi(\varepsilon_i) \sim N(0, W_\varepsilon)$ $y_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_{1i} + \dots + \alpha_k x_{ki} + \varepsilon_i$ olduğundan, ε_i və y_i -in asılı olmaması şərtindən alınır ki,

$$\frac{\partial \varepsilon_i}{\partial y_j} = 1, \quad \frac{\partial \varepsilon_i}{\partial y_{i-j}} = 0, \quad i \neq j.$$

Qeyd edək ki, y_i və ε_i , $i = \overline{1, n}$ dəyişənlərinin birgə paylanması sıxlığı arasında $\varphi(Y|X) = \varphi(e) J \left\| \frac{\partial e}{\partial y} \right\|$ (burada J - Yakobiyandır) asılılığı var. Burada

$$\varphi(e) J \left\| \frac{\partial e}{\partial y} \right\| = \begin{vmatrix} \frac{\partial \varepsilon_1}{\partial y_1} & \frac{\partial \varepsilon_1}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial \varepsilon_1}{\partial y_n} \\ \frac{\partial \varepsilon_2}{\partial y_1} & \frac{\partial \varepsilon_2}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial \varepsilon_2}{\partial y_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial \varepsilon_n}{\partial y_1} & \frac{\partial \varepsilon_n}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial \varepsilon_n}{\partial y_n} \end{vmatrix}.$$

$\frac{\partial \varepsilon_i}{\partial y_j} = 1, i = j, \frac{\partial \varepsilon_i}{\partial y_j} = 0, i \neq j$ olduğunu nəzərə alsaq

$\varphi(Y|X) = \varphi(\varepsilon)$. Buradan isə, $\varphi(\varepsilon_i) \sim N(0, \sigma_{\varepsilon_i}^2)$, $\sigma_{\varepsilon_i}^2 = \hat{\sigma}^2$; $\varphi(e) \sim N(0, W_\varepsilon)$, $W_\varepsilon = W_y$.

MDOÜ-nun əsasında belə bir fərziyyə durur ki, bu fərziyyəyə əsasən,

$$y_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_{1i} + \dots + \alpha_k x_{ki} + \varepsilon_i, \quad i = \overline{1, n} \quad (3.75)$$

modelində ən yaxşı $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_k$ qiymətləndirməsinə $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ təsadüfi tərkiblərinin ən ehtimallı $\hat{e}_1, \hat{e}_2, \dots, \hat{e}_n$ səhv

qiymətləndirmələri uyğun gəlməlidir. Deməli, xüsusi ehtimal paylanmasıının $\varphi_1(e_1) \cdot \varphi_1(e_2) \cdot \dots \cdot \varphi_1(e_n)$ hasilinin maxsimumu $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ -lərin qiymətlərinin ən ehtimallı uyğunlaşması ilə uzlaşmalıdır ki, bu uzlaşma (3.75) modelinin parametrlərinin ən yaxşı qiymətləndirməsini təmin edir. Burada nəzərdə tutulur ki, e_1, e_2, \dots, e_n faktiki səhvərinin istənilən dəsti üçün $\varphi_1(e_1) \cdot \varphi_1(e_2) \cdot \dots \cdot \varphi_1(e_n)$ hasili onların $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ parametrlərinin qiymətləndirmələrinin müəyyən dəstində uyğun olan qiymətlərinin birgə ehtimal paylanması ifadə edir. Qeyd olunanları nəzərə almaqla (3.75) modelinin parametrlərinin qiymətləndirilməsini aşağıdakı məqsəd funksiyasının maksimallaşdırılması ilə almaq olar:

$$L(e) = \varphi_1(\varepsilon_1) \varphi_1(\varepsilon_2) \dots \varphi_1(\varepsilon_n) = \\ = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_\varepsilon^2}} \exp\left\{-\frac{y_i - \alpha_0 - \alpha_1 x_{i1} - \dots - \alpha_k x_{ki}}{2\sigma_\varepsilon^2}\right\}. \quad (3.76)$$

Burada $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ və σ_ε^2 naməlum parametrlər, $y_i, x_{ij}, i = \overline{1, n}, j = \overline{1, k}$ ilkin verilənlər massividir. (3.76) məqsəd funksiyasına maksimal həqiqətə oxşarlıq funksiyası deyilir. $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ və σ_ε^2 parametrlərinin optimal $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_k$ və σ_e^2 qiymətləndirmələri

$$\ell(e) = \ln L(e) = \ln [\varphi_1(\varepsilon_1) \varphi_1(\varepsilon_2) \dots \varphi_1(\varepsilon_n)] = \sum_{i=1}^n \ln \varphi_1(\varepsilon_i)$$

funksiyasına da maksimum qiymət verir. ε_i və ε_j ($i \neq j$) asılı olmadıqda bu funksiyanı aşağıdakı kimi yazmaq olar:

$$\ell(e) = \sum_{i=1}^n \ln \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_e^2}} \exp \left\{ -\frac{y_i - \alpha_0 - \alpha_1 x_{1i} - \dots - \alpha_k x_{ki}}{2\sigma_e^2} \right\}^2 \right) = \\ = -\frac{n}{2} \ln 2\pi - \frac{n}{2} \ln \sigma_e^2 - \frac{1}{2\sigma_e^2} \sum_{i=1}^n (y_i - \alpha_0 - \alpha_1 x_{1i} - \dots - \alpha_k x_{ki})^2 \quad (3.77)$$

$\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_k$ və σ_e^2 parametrlərinin optimal qiymətləri $\ell(e)$ funksiyasından $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ və σ_e^2 -na nəzərən 1-ci tərtib xüsusi törəmələrin sıfıra bərabərleşməsi ilə alına bilər (çoxdəyişənli funksiyanın ekstremumu üçün zəruri şərtlər):

$$\begin{aligned} \frac{\partial \ell}{\partial \alpha_0} &= \frac{1}{\sigma_e^2} \sum_{i=1}^n (y_i - \alpha_0 - \alpha_1 x_{1i} - \dots - \alpha_k x_{ki}) = 0, \\ \frac{\partial \ell}{\partial \alpha_r} &= \frac{1}{\sigma_e^2} \sum_{i=1}^n x_{ri} (y_i - \alpha_0 - \alpha_1 x_{1i} - \dots - \alpha_k x_{ki}) = 0, \quad r = \overline{1, k}, \end{aligned} \quad (3.78)$$

$$\frac{\partial \ell}{\partial \sigma_e^2} = \frac{n}{2\sigma_e^2} + \frac{1}{2\sigma_e^4} \sum_{i=1}^n (y_i - \alpha_0 - \alpha_1 x_{1i} - \dots - \alpha_k x_{ki})^2 = 0,$$

(3.78) tənliyinin $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ və σ_e^2 kökləri $\ell(e) = (y_1, \dots, y_n, x_1, \dots, x_n, \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k, \sigma_e^2)$ funksiyasının həm maksimumu, həm minimumu və həm də əyilmə nöqtəsi ola bilər. Ona görə də optimallıq üçün (1.21), (1.22) Hesse tipli matrisin elementlərini hesablamalı kafi şərtləri yoxlamaq lazımdır. Hesablamaları kompaktlaşdırmaq üçün (3.78) sistemini ekvivalent matris sistem kimi yazaq:

$$\begin{cases} \frac{\partial \ell}{\partial \alpha} = \frac{1}{\sigma^2} (Y - X\alpha)' X = 0, \\ \frac{\partial \ell}{\partial \sigma^2} = -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{(Y - X\alpha)' (Y - X\alpha)}{2\sigma^4} = 0. \end{cases} \quad (3.79)$$

burada $Y = X\alpha + \varepsilon$; $\varepsilon \sim N(0, \sigma^2 E_n) \Rightarrow Y \sim N(X\alpha, \sigma^2 E_n)$.

(3.79) sistemindən MDOÜ-ilə (3.75) çoxdəyişənli xətti

reqressiya modelinin parametrlərinin aşağıdakı qiymətləndirməsi alınır:

$$\hat{\alpha} = (X'X)^{-1} X'Y, \quad \hat{\sigma}^2 = \frac{e'e}{n} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2. \quad (3.80)$$

Burada $e = Y - X\hat{\alpha}$ qalıq vektorunu ifadə edir. Qeyd edək ki, MDOÜ-ilə $\hat{\alpha}$ qiymətləndirməsi ƏKKÜ-ilə alınmış (3.8) qiymətləndirməsi ilə üst-üstə düşür. Lakin MDOÜ-ilə alınmış $\hat{\sigma}^2$ qiymətləndirməsi ƏKKÜ -ilə alınmış (3.23) qiymətləndirməsi ilə eyni deyil.

(3.77)-ni aşağıdakı kimi yazaq:

$$\ell(e) = -\frac{n}{2} \ln 2\pi - \frac{n}{2} \ln \sigma^2 - \frac{1}{2} \frac{(Y - X\alpha)'(Y - X\alpha)}{\sigma^2}. \quad (3.80)$$

Onda 2-ci tərtib xüsusi törəmələr üçün alırıq:

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 \ell(e)}{\partial \alpha \partial \alpha'} &= -\frac{XX'}{\sigma^2}, \quad \frac{\partial^2 \ell(e)}{\partial \sigma^2 \partial \alpha'} = -\frac{(Y - X\alpha)'X}{\sigma^4}, \\ \frac{\partial^2 \ell(e)}{(\partial \sigma^2)^2} &= \frac{n}{2\sigma^4} - \frac{(Y - X\alpha)'(Y - X\alpha)}{\sigma^6}. \end{aligned} \quad (3.81)$$

Bu törəmələrdən riyazi gözləmə alaq (əks işarə ilə)

$$\begin{aligned} -M\left(\frac{\partial^2 \ell(e)}{\partial \alpha \partial \alpha'}\right) &= \frac{XX'}{\sigma^2}, \quad -M\left(\frac{\partial^2 \ell(e)}{\partial \sigma^2 \partial \alpha'}\right) = 0, \\ M\left(\frac{\partial^2 \ell(e)}{(\partial \sigma^2)^2}\right) &= \frac{n}{2\sigma^4}, \end{aligned} \quad (3.82)$$

(burada nəzərə aldıq ki, $M((Y - X\alpha)'(Y - X\alpha)) = n\sigma^2$ və $M(Y - X\alpha) = 0$). (3.82)-dən çoxölçülü parametrlər halında Fişer informasiya matrisi alınır (birölçülü halda bax ([5, səh. 269-274]).

$$F_n(\alpha, \sigma^2) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sigma^2} X'X & 0 \\ 0 & \frac{n}{2\sigma^4} \end{pmatrix}. \quad (3.83)$$

Asimptotik informasiya matrisi isə:

$$F(\alpha, \sigma^2) = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{n} F_n \right) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sigma^2} Q & 0 \\ 0 & \frac{1}{2\sigma^4} \end{pmatrix}, \quad (3.84)$$

burada fərz olunur ki, $Q = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{n} \right) X'X$ müsbət müəyyən matrisi mövcuddur

$$F^{-1} = \begin{pmatrix} \sigma^2 Q^{-1} & 0 \\ 0 & 2\sigma^4 \end{pmatrix}$$

olduğundan, $\frac{\hat{\sigma}^2}{n} Q^{-1}$ $\hat{\alpha}$ qiymətləndirmələrinin asimptotik kovariasiya matrisinin qiymətləndirməsidir. Praktikada kovariasiyaların asimptotik matrisi $\hat{\sigma}^2 (X'X)^{-1}$ -lə appoksimasiya olunur (çünki $\hat{\alpha}$ vektorunun dəqiq kovariasiya matrisi $\sigma^2 (X'X)^{-1}$ matrisidir). $\hat{\sigma}^2$ qiymətləndirməsinin asimptotik dispersiyasını $2 \frac{\hat{\sigma}^4}{n}$ -lə qiymətləndirmək olar.

Beləliklə, yuxarıdakı nəticələrdən alınır ki, §3.3.-dəki Qauss-Markov şərtləri ödənilidikdə regressiya modelinin parametrlərinin qiymətləndirilməsində ƏKKÜ və MDOÜ-ilə qiymətləndirmə yanaşmalarını tətbiq etməklə eyni nəticələr alınır. Analoji üst-üstə düşmələr bu qiymətləndirmələrin kovariasiya matrislərində də öz təsdiqini tapır.

Üçüncü fəslə dair suallar, testlər, çalışmalar.

Suallar

- 3.1. Çoxfaktorlu xətti regressiya dedikdə nə başa düşülür?
- 3.2. Çoxdəyişənli xətti regressiya tənliyinin qurulmasında hansı məsələlər həll edilir?
- 3.3. Çoxdəyişənli xətti regressiya modelinin spesifikasiyasında hansı məsələlər həll edilir?
- 3.4. Xətti regressiya tənliyinə daxil olan faktorlar üzərinə hansı şərtlər qoyulur?
- 3.5. Faktorun kollinearlığı və multikollinearlığı dedikdə nə başa düşülür?
- 3.6. Faktorlar arasında kollinearlığın və multikollinearlığın mövcud olması necə yoxlanılır?
- 3.7. Çoxdəyişənli regressiya modelinə ÖKKÜ-nun tətbiqində normal tənliklər sistemi necə olur?
- 3.8. Məcmu determinasiya əmsalı və korrektə olunmuş məcmu determinasiya əmsalının hesablanması düsturları necədir?
- 3.9. Regressiya tənliyinin və onun əmsallarının əhəmiyyətliliyi necə yoxlanılır?
- 3.10. Hansı halda ÜÖKKÜ tətbiq olunur?
- 3.11. Orta xüsusi elastiklik əmsalları necə hecəblanır?
- 3.12. Faktorların əhəmiyyətliliyi necə qiymətləndirilir?
- 3.13. Xüsusi korrelasiya əmsalları necə hesablanır?
- 3.14. Qalıqların homoskedastikliyi və heteroskedastikliyi dedikdə nə başa düşülür. Qalıqların homoskedastikliyi haqda hipotez necə yoxlanılır?
- 3.15. Modelin düzgün olmayan spesifiksinin hansı nəticələri ola bilər?

Testlər

- 3.1. Çoxdəyişənli regressiya modeli dedikdə
 - a) asılı y dəyişəninin orta qiymətinin asılı olmayan x_1, x_2, \dots, x_n dəyişənlərindən asılılığını təsvir edən model başa düşülür;
 - b) asılı dəyişənin mütləq qiymətinin asılı olmayan x_1, x_2, \dots, x_n dəyişənlərin orta qiymətindən asılılığını təsvir edən model başa düşülür;

- c) asılı y dəyişənin mütləq qiymətinin asılı olmayan x_1, x_2, \dots, x_n dəyişənlərinin mütləq qiymətlərindən asılılığını təsvir edən model başa düşülür;
- d) asılı dəyişənin dispersiyasının asılı olmayan x_1, x_2, \dots, x_n dəyişənlərin dispersiyasından xətti asılılıq modeli başa düşülür.

3.2. ÜƏKKÜ hansı halda tətbiq olunur?

- a) səbəbiyyət faktorları asılı olduqda;
 b) faktorların multikollinearlığı halında;
 c) dəyişənin avtokorrelasiyası halında;
 d) qallqların avtokorrelasiyası halında.

3.3. Xüsusi elastiliklək əmsalı nəyi xarakterizə edir?

- a) Modelə daxil olan digər faktorların qiymətləri dəyişmədikdə uyğun faktorun qiymətini 1% dəyişdikdə nəticə faktorunun orta hesabla neçə faiz dəyişməsini göstərir;
 b) Modelə daxil olan digər faktorların qiymətləri dəyişmədikdə uyğun faktorun qiymətini bir vahid artırıqdə nəticənin orta hesabla nə qədər dəyişməsini göstərir;
 c) Modelin qalıq həddinin homoskedastikliyini göstərir;
 d) Modelin qalıq həddinin dispersiyasının dəyişməsini göstərir.

3.4. Darbin - Uotson testi ilə nə yoxlanılır?

- a) qalıq həddin iki ardıcıl qiymətləri arasında korrelasiyanın mövcudluğu yoxlanılır;
 b) qalıq həddin dispersiyasının zamandan asılılığı yoxlanılır;
 c) faktorlar arasında multikollinearlıq yoxlanılır;
 d) modelin əhəmiyyətliliyi yoxlanılır.

3.5. $y = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_k x_k + \varepsilon$ xətti regressiya tənliyində

$$t_y = \frac{y - \bar{y}}{\sigma_y}; \quad t_{x_i} = \frac{x_i - \bar{x}_i}{\sigma_{x_i}}, \quad i = \overline{1, k}$$

standartlaşdırılmış dəyişənlərinin hansı xassələri var?

- a) $\bar{t}_y = \bar{t}_{x_i} = 0, \sigma_{t_y} = \sigma_{t_{x_i}} = 1;$

- b) $\bar{t}_y = \bar{t}_{x_i} = 1, \sigma_{t_y} = \sigma_{t_{x_i}} = 0;$
- c) $\bar{t}_y = \bar{t}_{x_i} = \sigma_{t_y} = \sigma_{t_{x_i}} = 0;$
- d) $\bar{t}_y = \bar{t}_{x_i} = \sigma_{t_y} = \sigma_{t_{x_i}} = 1.$

3.6. Aşağıdakı hallardan hansı multikollinearlığın nəticəsi ola bilər?

- a) repressiyanın ƏKKÜ-ilə qiymətləndirməsində t -statistika azalır;
- b) qiymətləndirmənin standart səhvi azalır;
- c) ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmə verilənlərin dəyişkənliyinə qarşı həssas deyil;
- d) repressiyanın ƏKKÜ-ilə qiymətləndirməsində t -statistika artır.

3.7. Aşağıdakı hallardan hansı heteroskedastikliyin nəticəsi ola bilər?

- a) ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmə xəttılık və meylsizlik xassələrini saxlayır, lakin effektivlik xassəsini itirir;
- b) ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmənin dispersiyası meylsizdir;
- c) t -statistika aşağı düşür;
- d) F -statistika aşağı düşür.

3.8. Darbin - Uotson kriteriyasında DW-nin hansı qiymətində mənfi avtokorrelasiya mövcuddur?

- a) $DW \approx 2$; b) $DW \approx 0$; c) $DW \approx 4$; d) $DW \approx 1$.

3.9. Qoldfeld-Kvandt testi hansı məqsədlə istifadə olunur?

- a) repressiya qalıqlarında heteroskedastikliyin yoxlanılmasında;
- b) faktorlar arasında multikollinearlığın yoxlanılmasında;
- c) modelin adekvatlığının yoxlanılmasında;
- d) repressiyanın qalıqlarının asılı olmamasının yoxlanılmasında;

3.10. $\hat{y}_x = 21,5 + 4,35x_1 + 2,1x_2$ repressiya tənliyinin parametrlərinin interpretasiyası necədir?

- a) x_1 faktorunu bir vahid artırdıqda \hat{y}_x kəmiyyəti 4,35 qədər dəyişir, x_2 faktorunu bir vahid artırdıqda isə, 2,1 qədər dəyişir;

- b) x_1 faktorunu 1% dəyişdikdə \hat{y}_x kəmiyyəti 4,35% dəyişir, x_2 faktorunu 1% dəyişdikdə isə, \hat{y}_x kəmiyyəti 2,1% dəyişir;
 c) parametrlər interpretasiya olunmur;
 d) parametrlərinin hər birini bir vahid artırıqda \hat{y}_x nəticəsi 6,45 qədər artır.

Çalışmalar

Məsələ 3.1. y, x_1, x_2 faktorları arasında korrelyasiya matrisi verilmişdir.

	y	x_1	x_2
y	1		
x_1	0,35	1	
x_2	0,56	0,86	1

faktorlar arasında xətti kollienarlığın mövcudluğunu yoxlayın.

Cavab: x_2 və x_3 kollinearidir.

Məsələ 3.2. $\hat{y}_x = 20 + 4x_1 + 2,5x_2$ rəgressiya tənliyinə əsasən $\bar{x}_1 = 5$, $\bar{x}_2 = 20$, $\bar{y} = 100$ olduqda xüsusi elastiklik əmsallarını tapın.
 Cavab: (0,2; 0,5).

Məsələ 3.3. $n = 25$ müşahidələrin sayı olduqda $\hat{y}_x = 21,5 + 4,35x_1 + 2,1x_2$ rəgressiya tənliyi üçün məcmu korrelyasiya əmsali 0,56 olduqda $\alpha = 0,05$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində onun əhəmiyyətliliyini yoxlayın.
 Cavab: Əhəmiyyətlidir.

Məsələ 3.4. Müəyyən servis müəssisəsinin 12 il ərzində y_1 (min p.v.) xidmət həcmi, burada çalışan işçilərin x_1 (yüzlərlə) sayı və əsas istehsal vasitələrinin (min p.v.) x_2 həcmi cədvəldə göstərilmişdir.

İllər	y	x_1	x_2
1	11	2,1	11
2	13	2,2	11
3	16	2,3	12
4	24	2,4	13
5	24	2,5	15
6	26	2,5	17
7	27	2,6	17
8	28	2,7	18
9	29	2,6	18
10	33	2,7	19
11	33	2,7	19
12	36	2,7	22

y, x_1, x_2 faktorları arasında xətti rəgressiyanın olduğunu fərz dərək, onun analitik ifadəsini tapın.

Cavab: $\hat{y}_x = -42,23 + 20,27x_1 + 1,04x_2$.

Məsələ 3.5. Məsələ 3.4-ün şərtləri daxilində qurulmuş modelin dispersiyasını, rəgressiyanın və rəgressiya əmsallarının standart səhvlərini tapın. Modelin dispersiyasının 90% -lik inam intervalını qurun.

Cavab: $\hat{\sigma}^2 = 3,52$; $1,87 < \sigma^2 < 9,51$, kovariasiya matrisinin qiymətləndirilmiş forması

$$\begin{pmatrix} 170,23 & -100,93 & 5,15 \\ -100,93 & 62,30 & -3,42 \\ 5,15 & -3,42 & 0,21 \end{pmatrix}, \text{ rəgressiya əmsallarının standart səhvləri } s_{\alpha_0} \approx 13,05; s_{\alpha_1} \approx 7,89; s_{\alpha_2} \approx 0,46.$$

Məsələ 3.6. Məsələ 3.4-ün şərtləri daxilində qurulmuş modelin 0,05 əhəmiyyətlilik səviyyəsində rəgressiya əmsalının əhəmiyyətliliyini yoxlayın

Cavab: α_0 parametrinin əhəmiyyətliliyi haqda hipotez qəbul olunur;

α_1 parametrinin əhəmiyyətliliyi haqda hipotez qəbul olunur; α_2 parametri əhəmiyyətsizdir.

Məsələ 3.7. Məsələ 3.4-ün şərtləri daxilində qurulmuş modelə əsasən xüsusi elastiklik əmsallarını və regressiyasının standartlaşdırılmış əmsallarını tapın.

Cavab: xüsusi elastiklik əmsalları: 2,03; 0,67 standartlaşdırılmış regressiya əmsalları təqribi olaraq 0,53 və 0,46-dir.

Məsələ 3.8. y nəticə faktoru və x_1, x_2, x_3 səbəbiyyət faktorlarının 30 sayda müşahidə qiymətləri cədvəldə verilmişdir.

y	x_1	x_2	x_3	y	x_1	x_2	x_3
113	10	38	163	120	16	38	160
124	5	37	165	125	10	37	167
124	10	38	163	118	12	37	163
122	13	36	163	122	8	38	162
128	9	37	152	133	29	39	184
140	14	39	176	136	9	39	167
117	12	36	155	136	91	37	166
113	15	36	164	138	14	39	166
122	13	38	175	124	12	38	176
139	27	38	194	123	11	38	156
126	8	39	167	149	8	39	194
125	17	38	164	126	11	38	182
124	7	37	175	109	8	37	164
121	15	37	162	120	20	38	170
123	24	38	168	115	16	37	165

- a) korrelyasiya matrisini qurun və multikollinearlığı yoxlayın;
 b) xətti çoxdəyişənli regressiya tənliyini qurun.

Cavab: a) faktorlar arasındada multikollinearlıq mövcud deyil;
 b) $y = -99,816 + 0,154x_1 + 4,459x_2 + 0,324x_3 + \varepsilon$.

Məsələ 3.9. Məsələ 3.8-in verilənlərinə əsasən qurulmuş modeldə

a) məcmu korrelyasiya və determinasiya əmsallarının qiymətlərini hesablayın;

b) regressiya tənliyinin və regressiya əmsallarının əhəmiyyətliliyini yoxlayın.

Cavab: a) 0,748; 0,560; b) qurulan tənlik $\alpha = 0,05$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində əhəmiyyətlidir, bu səviyyədə α_0 , α_2 , α_3 parametrlərinin qiymətləndirilmələri əhəmiyyətli, α_1 parametrinin qiymətləndirilməsi isə, əhəmiyyətsizdir.

Məsələ 3.10. Məsələ 3.8-in verilənləri əsasında qurulmuş modelə və məsələ 3.9-un həllinə əsasən, ancaq əhəmiyyətli faktorlarla regressiya tənliyini qurun və $\alpha = 0,05$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində qalıq sıranın homoskedastikliyi haqda hipotezi yoxlayın.

Cavab: $y = -89,520 + 4,082x_2 + 0,361x_3$; x_2 və x_3 dəyişənlərinə nəzərən qalıqların dispersiyası sabitdir, yəni qalıqlar homoskedastikdir.

Məsələ 3.11. Tutaq ki, $y_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_i + \varepsilon_i$, $i = \overline{1,12}$ modelində $\alpha_0 = 2,5$; $\alpha_1 = 0,3$; $x_i = i$, $i = \overline{1,12}$ və qalıqlar $\{-1,0; 2,0; -0,5; 0,5; -2,0; -1,1; 3,0; 1,0; 2,5; 1,0; -3,0; 2,0\}$ ardıcılılığı ilə verilib. Avtokorrelyasiya əmsalını hesablayın və DW (Darbin-Uotson) statistikası ilə 0,05 əhəmiyyətlilik səviyyəsində qalıqların avtokorrelyasiyası haqda hipotezi yoxlayın.

Cavab: -0,16; 1-ci tərtib avtokorrelyasiyanın olmaması haqda hipotez qəbul olunur.

FƏSİL IV

QEYRİ-XƏTTİ REQRESSİYA MODELLƏRİ

İkinci və üçüncü fəsillərdə asılı olmayan dəyişənlərə və parametrlərə nəzərən xətti regressiya modellərini araşdırıq. Lakin sosial-iqtisadi təzahürlərin və proseslərin qarşılıqlı əlaqələrini, iqtisadi göstəricilər arasındakı asılılıq münasibətlərini həmişə xətti regressiya asılılıqları kimi tədqiq etmək olmur. Çoxlu sayıda iqtisadi asılılıqlar məzmunlarına nəzərən xətti asılı deyil. Ona görə də bu asılılıqların modelləşdirilməsi qeyri-xətti regressiya modellərinə əsaslanır. Asılılığın riyazi formasının seçilməsi tədqiq olunan obyektin iqtisadi məzmununun təhlili-nə əsaslanır. Məsələn, məhsul buraxılışı həcmi ilə əsas istehsal faktorları (əmək və kapital faktorları) arasında əlaqə (Kobb-Duqlas istehsal funksiyası), mala və ya xidmətə tələbat ilə qiymət və ailənin adambaşına gəliri (tələbat funksiyası) arasındakı əlaqə qeyri-xəttidir.

Qeyri-xətti modellərin parametrlərinin qiymətləndirilməsində iki yanaşmadan istifadə olunur. Birinci yanaşma modelin xəttiləşdirilməsinə əsaslanır və mahiyyəti ondan ibarətdir ki, uyğun çevirmələrlə ilkin dəyişənlər arasındakı asılılıq yeni dəyişənlər arasındakı xətti asılılığa gətirilir. Əgər 1-ci yanaşmanın tətbiqi yeni xətti regressiyaya gətirmirsə, onda ilkin dəyişənlər əsasında qeyri-xətti optimallaşdırma üsullarından istifadə olunur.

§4.1. Qeyri-xətti regressiya modellərinin xəttiləşdirilməsi

Qeyri-xətti regressiya modellərinin xəttiləşdirilməsi prosesi həm asılılıq dəyişənlərinə, həm də parametrlərə nəzərən qeyri-xətti modellərə tətbiq edilə bilər. Bu proses dəyişənlərin əvəz olunması, tənliyin hər iki tərəfindən loqarifm alınması, kombinasiyalı yanaşmalara əsasalanır.

§4.1.1. Dəyişənlərin əvəz olunması üsulu

Bu üsulun tətbiqində qeyri - xətti modelin izahedici dəyişənlərini əvəz etmə ilə yeni model almaq olar ki, onun izahedici dəyişənləri xətti olur. Polinomial

$$y = \alpha_0 + \alpha_1 x + \alpha_2 x^2 + \dots + \alpha_k x^k + \varepsilon \quad (4.1)$$

modelini $x^j = x_j$, $j = \overline{1, k}$ əvəzləməsi ilə

$$y = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_k x_k + \varepsilon \quad (4.2)$$

çoxdəyişənli xətti regressiya modelinə gətirmək olar. Bu modellərdən ən çox istifadə olunanları kvadratik və kubik parabolalar modelləridir. Polinomların dərəcələri attrdiqca regressiya əyrilərinin əyilmə nöqtələri çoxalır və bunun nəticəsində endogen faktorun qiymətləri dəstinin bircinsliyi azalır.

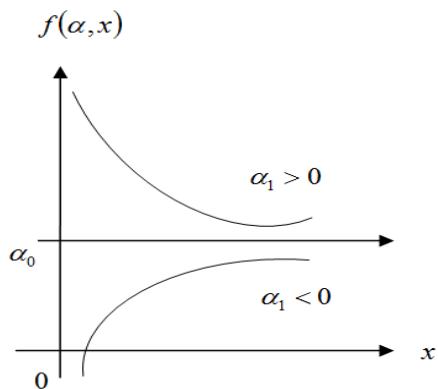
$$f(\alpha, x) = \alpha_0 + \alpha_1 \frac{1}{x} + \varepsilon \quad (4.3)$$

hiperbolik tipli regressiya əyrisi iki asimptotla xarakterizə olunur:

$$\tilde{x} = \frac{1}{x} \quad \text{əvəzləməsi ilə}$$

(4.3) -lə ifadə olunan model

$y = \alpha_0 + \alpha_1 \tilde{x} + \varepsilon$ yeni modelinə çevrilir. Uyğun olaraq ƏKKÜ ilə α_0, α_1 parametrlərinin qiymətləndirilməsində



X matrisinin ikinci sütunu $\frac{1}{x_1}, \frac{1}{x_2}, \dots, \frac{1}{x_n}$ ədədlərindən formalaşır. Bu model asılı olmayan dəyişənin qiyməti qeyri-məhdud artdıqda nəticə faktorunun qiymətlərinin sonlu limitə yaxınlaşması hallarında tətbiq olunur. $\alpha_1 > 0$ olduqda eks asılılıq olur ki, $x \rightarrow \infty$ olduqda asılılıq aşağı asimptotla (y -in minimal limit qiyməti ilə) xarakterizə olunur. $\alpha_1 < 0$ olduqda isə, $x \rightarrow \infty$ olduqda y maksimal limit həddinə yaxınlaşır. Model, məsələn, materiallar və enerjinin nisbi sərfi ilə məhsul buraxılışı həcmi arasındaki asılılığı təsvir edə bilər (loqistikada anbarlarda mal dövriyyəsi məsələsi [37, səh. 64-66] təsvir olunmuşdur).

Bərabər tərəfli hiperbolaya nümunə olaraq klassik Filips əyrisini qeyd etmək olar ki, bu əyri işsizlik norması ilə əmək haqqının artımı (faizlərlə) arasındaki qeyri-xətti asılılığı təsvir edə bilər.

Əgər x, y dəyişənləri və təsadüfi rəgressiya qalıqları arasındaki statistik asılılıq

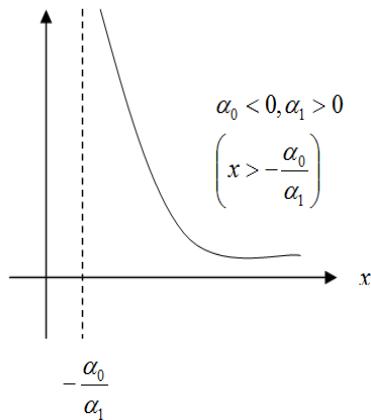
$$y = \frac{1}{\alpha_0 + \alpha_1 x + \varepsilon}, \quad \left\{ -\frac{\alpha_0}{\alpha_1} < x < \infty \right\} \quad (4.4)$$

formasındadırsa, onda $y' = \frac{1}{y}$ əvəz etməklə yeni

$y' = \alpha_0 + \alpha_1 x + \varepsilon$ xətti modeli alınır ki, onun α_0, α_1 parametrlərinin ƏKKÜ -ilə qiymətləndirilməsində asılı dəyişənin qiymətləri olaraq $y' = \left(\frac{1}{y_1}, \frac{1}{y_2}, \dots, \frac{1}{y_n} \right)$ vektorundan istifadə etmək lazımdır.

$f(\alpha, x)$

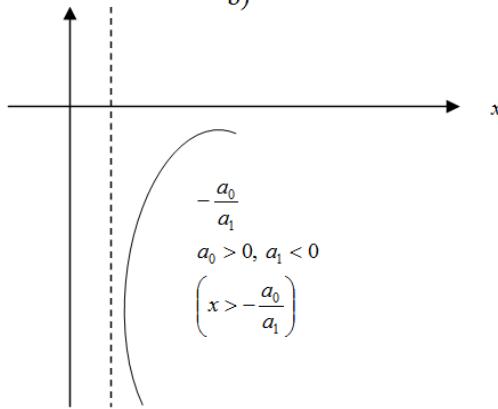
a)



$$-\frac{\alpha_0}{\alpha_1}$$

 $f(a, x)$

b)



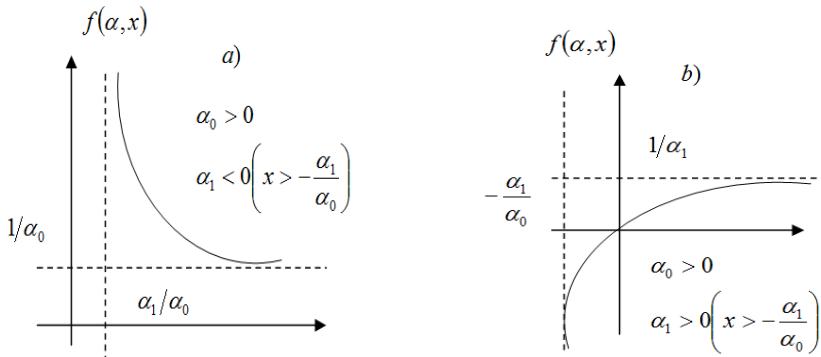
$$-\frac{\alpha_0}{\alpha_1}$$

Əgər rəgressiya modelinin forması

$$y = \frac{1}{\alpha_0 x + \alpha_1 + \varepsilon x}, \quad \left\{ -\frac{\alpha_0}{\alpha_1} < x < \infty \right\} \quad (4.5)$$

kimi təsvir olunursa, onda $y' = \frac{1}{y}$, $x' = \frac{1}{x}$ əvəzləməsi ilə yeni

$y' = \alpha_0 + \alpha_1 x' + \varepsilon$ modeli alınır α_0, α_1 qiymətləndirilməsinin



hesablanmasıda $x'_i = \frac{1}{x_i}$ $y'_i = \frac{1}{y_i}, i = \overline{1, n}$ qiymətlərindən istifadə olunur.

Qeyd edək ki, (4.3) rəgressiya modeli $\alpha_1 < 0$ olduqda və (4.5) modeli isə, $\alpha_0 > 0, \alpha_1 > 0 \left(x > -\frac{\alpha_0}{\alpha_1} \right)$ olduqda müəyyən hallarda Engel əyrisinin (bax. [4, səh.44-47]) qurulmasında tətbiq oluna bilər ki, bu əyri müəyyən mala və ya xidmət növünə olan tələbatla istehlakçının gəlirləri arasında asılılığı təsvir edir.

$$y = \frac{\alpha_0 x}{x + \alpha_1} \quad \text{funksiyası} \quad \text{da} \quad y' = \frac{1}{y}, \quad x' = \frac{1}{x},$$

$\frac{1}{\alpha_0} = \alpha'_0, \frac{\alpha_1}{\alpha_0} = \alpha'_1$ əvəzləmələri ilə $y' = \alpha'_0 + \alpha'_1 x'$ xətti halına gətirilə bilər.

§4.1.2. Yarımloqarifmik modellər

Bu modellər əsasən

$$\ln y = \alpha_0 + \alpha_1 x + \varepsilon \quad \text{və} \quad y = \alpha_0 + \alpha_1 \ln x + \varepsilon \quad (4.6)$$

formasında verilir. Onlar hər hansı iqtisadi göstəricinin artım tempini və ya nisbi artım tempinin müəyyənləşdirilməsində tətbiq edilir. Məsələn, banka qoyulmuş vəsaitlərin ilkin qoyuluşlara və faiz dərəcələrinə nəzərən təhlilində, istehsal həcmimin nisbi artımı ilə istehsal resuraslarının nisbi artımı arasında əlaqənin təhlilində, büdcə kəsirinin ÜDM-in nisbi artımının asılılığının təhlilində, infilyasiyanın artım tempinin pul kütləsinin həcmindən asılılığının tədqiqində bu modellərdən istifadə oluna bilər. (4.6)-da 1-ci model $y' = \ln y$ əvəzləməsi ilə xətti model halına salınır. Modeldə α_1 əmsalı y dəyişəninin x dəyişəninə nəzərən nisbi artım tempini göstərir. Çünkü

$$\frac{1}{y} \frac{dy}{dx} = \alpha_1 \Rightarrow \alpha_1 = \frac{dy}{y} \Big/ \frac{dx}{x} \quad (4.7)$$

(4.6) -da 2-ci model əsasən asılı olmayan faktorun nisbi dəyişməsinin asılı dəyişənin qiymətinin mütləq dəyişməsinə necə təsir etməsini tədqiq olunmasında istifadə olunur. Məsələn, $y = \text{ÜMM}$ (ümummilli məhsul), $x = M$ (pul kütləsi) arasındaki asılılıq $y' = \alpha_0 + \alpha_1 \ln M + \varepsilon$ modeli ilə verilə bilər. Buradan alınır ki, pul kütləsinin 1% artımı ÜMM-in orta qiymətinin $0,01\alpha_1$ qədər artımına səbəb olur. Model $x' = \ln x$ əvəzləməsi ilə xətti hala qətirilir. Yeni alınmış modellərin ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsi [4, səh.23]-də verilmişdir.

§4.1.3. Multiplikativ modellər

Ekonometrik tədqiqtlarda $y = \alpha_0 x_1^{\alpha_1} x_2^{\alpha_2} \dots x_k^{\alpha_k} \cdot \varepsilon$ formalı modellər geniş istifadə olunur. Bərabərliyin hər iki tərəfini loqarifmləyib, $y' = \ln y$, $x'_j = \ln x_j$, $\varepsilon' = \ln \varepsilon$ ($j = 1, k$) $\alpha'_0 = \ln \alpha_0$ işarə etməklə y' , x'_j və ε' nəzərən $y' = \alpha'_0 + \alpha'_1 x'_1 + \dots + \alpha'_k x'_k + \varepsilon'$ modelini almaq olar. $\alpha'_0, \alpha'_1, \dots, \alpha'_k$ parametrlərinin ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsində y' - sütun vektoru və X' matrisi ilkin $(x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{ik}, y_i)$, $i = \overline{1, n}$ verilənləri vasitəsilə $y' = (\ln y_1, \ln y_2, \dots, \ln y_n)'$ kimi, X' matrisinin j -cu sütunu isə, $(\ln x_{1j}, \ln x_{2j}, \dots, \ln x_{nj})'$, $j = \overline{1, k}$ (X' - matrisinin 1-ci sütunu vahidlərdir) ilə təyin olunur.

Əgər üstlü funksiya istehsal həcminin istehsal faktorlarından asılılığını ifadə edirsə, onda bu asılılığı

$$Y = AK^\alpha L^\beta \varepsilon \quad (4.8)$$

düsturu ilə təsvir etmək olar. Burada A - elmi texniki tərəqqini ifadə edən sabit, K -kapital faktorunu, L -əmək resursları faktorunu göstərir α və β əmsalları uyğun olaraq K və L -ə nəzərən xüsusi elastiklik əmsallarıdır. (4.8)-i

$\frac{Y}{L} = \frac{AK^\alpha}{L^\alpha} \varepsilon$, $\beta = 1 - \alpha$ kimi göstərməklə $\frac{Y}{L}$ əmək məhsuldarlığının $\frac{K}{L}$ kapital silahlandırılmışından asılılığı alınır. Onun hər iki tərəfini loqarifmləməklə

$$\ln\left(\frac{Y}{L}\right)_i = \ln A + \alpha \ln\left(\frac{K}{L}\right)_i + \ln \varepsilon_i, i = \overline{1, n} \quad (4.9)$$

xətti modeli alınır.

§4.1.4. Eksponensial asılılıqlar

Kifayət qədər geniş sinif iqtisadi göstəricilər zamana və ya asılı olmayan dəyişənə nəzərən sabit artım tempi ilə xarakterizə olunur. Belə asılılıqlar

$$y = \alpha_0 e^{\alpha_1 x + \varepsilon} \quad (4.10)$$

modeli ilə təsvir oluna bilər. $\varepsilon = 0$ qəbul etməklə $\frac{dy}{dx} = \alpha_0 \alpha_1 e^{\alpha_1 x} = \alpha_1 y$ düsturundan alınır ki, y -in zaman vahidində nisbi artımı (x - faktorunun vahid miqdarına nəzərən) $\frac{dy}{y} = \alpha_1$ ifadəsi ilə müəyyən olur. $y' = \ln y$ əvəzləməsi ilə $y' = \alpha'_0 + \alpha_1 x + \varepsilon$ (burada $\alpha'_0 = \ln \alpha_0$) xətti modelini almaq olar. $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ müşahidələrindən $(\ln y_1, \ln y_2, \dots, \ln y_n)' = y'$ vektor-sütununun formalasdırmaqla ƏKKÜ-ilə $\hat{\alpha}'_0, \hat{\alpha}'_1$ qiymətləndirməsini və nəticədə $\alpha_0 = e^{\alpha'_0}$ qiymətləndirilməsi ilə ilkin tənliyin α_0 parametrini qiymətləndirmək olar.

§4.1.5. Kombinasiyalı üsul

Tutaq ki, statistik asılılıq

$$y = \alpha_0 e^{\frac{\alpha_1}{x} + \varepsilon} \quad (4.11)$$

modeli ilə təsvir olunur. $y' = \ln y$, $x' = \frac{1}{x}$ əvəzləməsi ilə yeni xətti model alınır: $y' = \alpha'_0 + \alpha'_1 x' + \varepsilon$ ($\alpha'_0 = \ln \alpha_0$) Yeni modelin parametrlərinin qiymətləndirilməsində ilkin (x_i, y_i) , $i = \overline{1, n}$ verilənləri ilə ifadə olunan matrislərindən istifadə olunur.

$$y' = (\ln y_1, \ln y_2, \dots, \ln y_n)', \quad X' = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 \\ 1/x_1 & \dots & 1/x_n \end{pmatrix}'$$

§4.1.6. Loqistik əyri

İqtisadi artım əyriləri sinfinə aid olan loqistik əyrilərin analitik ifadələri [4, səh 47-52]-də verilmişdir. Bu sinifdən olan xüsusi şəkilli regressiya funksiyası üçün aşağıdakı ekonometrik modelə baxaq:

$$y = \frac{1}{\alpha_0 + \alpha_1 e^{-x} + \varepsilon}, \quad (-\infty < x < +\infty) \quad (4.12)$$

$$f(x, \alpha) = \frac{1}{\alpha_0 + \alpha_1 e^{-x}} \text{ loqistik əyri} \quad y = 0 \quad \text{və} \quad y = \frac{1}{\alpha_0}$$

$$\text{horizontal asimptotuna və } x_0 = \ln\left(\frac{\alpha_1}{\alpha_0}\right), \quad y_0 = \frac{1}{2\alpha_0} \text{ əyilmə}$$

nöqtəsinə malikdir. Bu asılılığın xəttiləşdirilməsi $y' = \frac{1}{y}$ və

$x' = e^{-x}$ əvəzləməsi ilə olur. ƏKKÜ-da istifadə olunan Y' sütun vektoru və X' matrisi ilkin (x_i, y_i) , $i = \overline{1, n}$ verilənləri ilə

$$Y' = \left(\frac{1}{y_1}, \frac{1}{y_2}, \dots, \frac{1}{y_n} \right)', \quad X' = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 \\ e^{-x_1} & \dots & e^{-x_n} \end{pmatrix}' \text{ kimi ifadə olunur.}$$

§4.1.7. Loqxətti model

$y_t = y_0(1+r)^t \varepsilon$ formalı modellər maliyyə və bank analizində geniş istifadə olunur. Burada y_0 y dəyişəninin başlanğıc qiyməti (Məsələn, banka ilkin əmanət qoyuluşu); y_t y kəmiyyətinin t anındakı qiyməti; r y kəmiyyətinin mürəkkəb artım tempidir (faiz dərəcəsi). Bu model $\ln y_t = \ln y_0 + t \ln(1+r) + \ln \varepsilon_t$ loqarifmləməsindən sonra $\ln y_0 = \alpha_0$, $\ln(1+r) = \alpha_1$ və $\ln \varepsilon_t = \varepsilon_{0t}$ əvəzləməsi ilə $\ln y_t = \alpha_0 + \alpha_1 t + \varepsilon_{0t}$ yarımloqorifmik halına gətirilir.

Qeyri - xəttilik regressiya parametrlərinə nəzərən olduqda onların qiymətləndirilməsində ƏKKÜ-nun tətbiqi bir sıra cətinliklər yaradır. Bu tip modellərə

$$y_i = \alpha_0 x_{i1}^{\alpha_1} x_{i2}^{\alpha_2} \varepsilon_i, \quad i = \overline{1, n}, \quad (4.13)$$

$$y_i = e^{\alpha_0 + \alpha_1 x_{i1} + \alpha_2 x_{i2}} \varepsilon_i, \quad i = \overline{1, n} \quad (4.14)$$

və digər modelləri nümunə göstərmək olar. Bir sıra hallarda modellər xətti hala salınır. (4.13), (4.14) modelləri loqarifmləmə ilə xətti hala gətirilə bilər. Məsələn, (4.13) üçün yeni alınmış model

$$\ln y_i = \ln \alpha_0 + \alpha_1 \ln x_{i1} + \alpha_2 \ln x_{i2} + \ln \varepsilon_i, \quad i = \overline{1, n}. \quad (4.15)$$

Bu modelə xətti regressiyanın adı üsulları tətbiq oluna bilər. Lakin normal regressiya üçün tətbiq olunan əhəmiyyətlilik meyarları və parametrlərin interval qiymətləndirmələri üçün $\ln \varepsilon \sim N(0, \sigma^2 E_n)$ olmalıdır. Burada $0 - n$ ölçülü sıfır vektor, E_n -isə n -ölçülü vahid matrisdir.

Əgər $y_i = \alpha_0 x_{i1}^{\alpha_1} x_{i2}^{\alpha_2} + \varepsilon_i, \quad i = \overline{1, n}$ model formasındaırsa, onu xətti hala salmaq olmur.

§4.2. Qeyri-xətti regressiya modellərinin parametrlərinin qeyri-xətti optimallaşdırma metodları ilə qiymətləndirilməsi

Tutaq ki, (1.1) regressiya modelində $f(\alpha, x)$ regressiya funksiyası qeyri-xətti funksiyadır. Bu halda $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_k)$ parametrlərinin qiymətləndirilməsi üçün

$$Q(\alpha) = \sum_{i=1}^n (f(\alpha, x_i) - y_i)^2 \quad (4.16)$$

funksionalına baxılır.

Q funksionalının ədədi minimallaşdırılmasında Nyuton-Rafson üsulundan (bax. [20]) istifadə etmək olar. Üsulan mahiyyətinə görə $\alpha^0 = (\alpha_1^0, \dots, \alpha_k^0)$ başlangıç yaxınlaşması seçilir və aşağıdakı iterasiya prosesi qurulur:

$$\alpha^{t+1} = \alpha^t + h_t(Q^H(\alpha^t)^{-1} \nabla Q(\alpha^t)), \quad (4.17)$$

burada $\nabla Q(\alpha^t)$ - Q funksionalının α^t nöqtəsində qradiyenti, $Q^H(\alpha^t)$ hessian (törəmələrdən ibarət matris), h_t - addımların sayıdır (sadə halda addımlar vahidə bərabər qəbul olunur).

Qradiyentin komponentləri

$$\frac{\partial Q(\alpha)}{\partial \alpha_j} = 2 \sum_{i=1}^n (f(\alpha, x_i) - y_i) \frac{\partial f}{\partial \alpha_j}(\alpha, x_i) \quad (4.18)$$

dusturu ilə, hessianın komponentlər isə,

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 Q(\alpha)}{\partial \alpha_j \partial \alpha_\ell} &= 2 \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial \alpha_j}(\alpha, x_i) \frac{\partial f}{\partial \alpha_\ell}(\alpha, x_i) - \\ &2 \sum_{i=1}^n (f(\alpha, x_i) - y_i) \frac{\partial^2 f}{\partial \alpha_j \partial \alpha_\ell}(\alpha, x_i), \quad j = \overline{1, k}; \ell = \overline{1, k} \end{aligned} \quad (4.19)$$

düsturu ilə hesablanır. Xəttiləşdirmə prosesində (4.19)-un sağ tərəfində 2-ci hədd sıfıra bərabər qəbul olunur.

$f(x, \alpha)$ funksiyası verildiyindən, qradiyent və hessian ədədi olaraq asan hesablanır. Əgər bu funksiya kifayət qədər hamardırsa (məsələn, 2-ci tərtib kəsilməz differensialırsa), onda onu α^t vektorunun cari qiyməti ətrafında xəttiləşdirmək olar:

$$f(\alpha, x_i) = f(\alpha^t, x_i) + \sum_{j=1}^n \frac{\partial f(\alpha_j, x_i)}{\partial \alpha_j} (\alpha_j - \alpha^t) \quad (4.20)$$

Hessiyanda f -i onun xəttiləşdirilmiş forması ilə əvəz edək. Bu o deməkdir ki, hessianda 2-ci hədd sıfır hesab edilir. Onda $\frac{\partial^2 f}{\partial \alpha_j \partial \alpha_\ell}(\alpha, x_i)$ ikinci tərtib törəmələrinin hesablanmasına ehtiyac qalmır. Belə yanaşma Nyuton - Qauss yanaşmasıdır.

$F_t = \left(\frac{\partial f}{\partial \alpha_j}(\alpha^t, x_i) \right)_{i=1, n}^{j=1, k}$ matris işarələməsini qəbul edək. Bu

matris t -ci iterasiyada birinci tərtib törəmələrdən ibarət $n \times k$ tərtibli matrisidir. Həm də, $f_t = (f(\alpha^t, x_i))_{i=1, n}$ -ilə t -ci iterasiyada approksimasiya edən funksiyanın qiymətini işaret edək. Onda Nyuton-Qauss üsulunun matris yazılışında t -ci iterasiya düsturu aşağıdakı formada verilir:

$$\alpha^{t+1} = \alpha^t - h_t \underbrace{(F_t' F_t)^{-1} F_t}_{\delta} (f^t - y). \quad (4.21)$$

Sağ tərəfdəki 2-ci hədd standart çoxönlülü regressiya tənliyində qiymətləndirmədir. Bu qiymətləndirmə

$\|F_t \delta - (f^t - y)\|^2 \rightarrow \min$ məqsəd funksiyasının minimallaşdırıl-

ması ilə olur. Beləliklə, Nyuton -Qauss üsulu ilə qeyri-xətti regressiya xətti regressiya məsələləri ardıcılılığına götirilir.

Yuxarıda qeyd olunan alqoritmin reallaşmasına aşağıdakı nümunədə baxaq.

$Y = AK^\alpha L^\beta$, $\alpha + \beta = 1$, Cobb-Duqlas istehsal funksiyası üçün $\frac{Y}{L} = U$; $\frac{K}{L} = W$ işarə etməklə $U = AW^\alpha$ və ümumi halda $Y = AK^\alpha L^\beta$ istehsal funksiyasına baxaq. 1-ci hal üçün (4.16) düsturu

$$Q_1 = \sum_{i=1}^n (U_i - AW_i^\alpha)^2 \rightarrow \min$$

2-ci hal üçün isə

$$Q_2 = \sum_{i=1}^n (U_i - AK_i^\alpha L_i^\beta)^2 \rightarrow \min$$

minimallaşdırma məsələsi olur. Alqoritmin əsas elementləri uyğun Q_1, Q_2 funksiyaları üçün qədratiyent funksiyaları, Hesse matrisidir. Tutaq ki, $q_i = (U_i - AW_i^\alpha)$. Onda $Q_i = \sum_{i=1}^n q_i^2$. Onun

qədratiyent funksiyası $\nabla Q_1 = \left(\frac{\partial Q_1}{\partial A}, \frac{\partial Q_1}{\partial \alpha} \right)'$ (burada

$\frac{\partial Q_1}{\partial A} = -2 \sum_{i=1}^n q_i W_i^\alpha$, $\frac{\partial Q_1}{\partial \alpha} = -2 \sum_{i=1}^n q_i A W_i^\alpha \ln W$), Hesse matrisi isə

$$H(Q_1) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 Q_1}{\partial A^2} & \frac{\partial^2 Q_1}{\partial A \partial \alpha} \\ \frac{\partial^2 Q_1}{\partial A \partial \alpha} & \frac{\partial^2 Q_1}{\partial \alpha^2} \end{pmatrix},$$

burada

$$\frac{\partial^2 Q_1}{\partial A^2} = 2 \sum_{i=1}^n W_i^{2\alpha}, \quad \frac{\partial^2 Q_1}{\partial A \partial \alpha} = 2 \left(A^2 \sum_{i=1}^n W_i^{2\alpha} \ln W_i - \sum_{i=1}^n q_i W_i^\alpha \ln W_i \right),$$

$$\frac{\partial^2 Q_1}{\partial \alpha^2} = 2A \left(A \sum_{i=1}^n (\ln W_i)^2 W_i^{2\alpha} - \sum_{i=1}^n (\ln W_i)^2 q_i W_i \right).$$

2-ci hal üçün $Y_i - AK_i^\alpha L_i^\beta = g_i$ işaret etməklə

$Q_2 = \sum_{i=1}^n g_i^2 \rightarrow \min$ minimalladırma məsələsinə baxılır. Bu

zaman qradiyent şərti $\nabla Q_2 = \left(\frac{\partial Q_2}{\partial A}, \frac{\partial Q_2}{\partial \alpha}, \frac{\partial Q_2}{\partial \beta} \right)'$, onun komponentləri isə,

$$\frac{\partial Q_2}{\partial A} = -2 \sum_{i=1}^n q_i \Omega_i, \quad (\Omega_i = K_i^\alpha L_i^\beta), \quad \frac{\partial Q_2}{\partial \alpha} = -2 \sum_{i=1}^n q_i A \Omega_i \ln K_i,$$

$$\frac{\partial Q_2}{\partial \beta} = -2 \sum_{i=1}^n q_i A \Omega_i \ln L_i$$

ifadələridir.

$$\text{Hesse matrisi } H(Q_2) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 Q_2}{\partial A^2} & \frac{\partial^2 Q_2}{\partial A \partial \alpha} & \frac{\partial^2 Q_2}{\partial A \partial \beta} \\ \frac{\partial^2 Q_2}{\partial \alpha \partial A} & \frac{\partial^2 Q_2}{\partial \alpha^2} & \frac{\partial^2 Q_2}{\partial \alpha \partial \beta} \\ \frac{\partial^2 Q_2}{\partial A \partial \beta} & \frac{\partial^2 Q_2}{\partial \alpha \partial \beta} & \frac{\partial^2 Q_2}{\partial \beta^2} \end{pmatrix}, \quad \text{onun}$$

elementləri

$$\frac{\partial^2 Q_2}{\partial A^2} = 2 \sum_{i=1}^n \Omega_i^2,$$

$$\begin{aligned}\frac{\partial^2 Q_2}{\partial A \partial \alpha} &= 2 \left(A \sum_{i=1}^n \Omega_i^2 \ln K_i - \sum_{i=1}^n g_i \Omega_i \ln K_i \right), \\ \frac{\partial^2 Q_2}{\partial A \partial \beta} &= 2 \left(A \sum_{i=1}^n \Omega_i^2 \ln L_i - \sum_{i=1}^n g_i \Omega_i \ln L_i \right) \\ \frac{\partial^2 Q_2}{\partial \alpha^2} &= 2A \left(A \sum_{i=1}^n \Omega_i^2 (\ln K_i)^2 - \sum_{i=1}^n g_i \Omega_i^2 (\ln K_i)^2 \right), \\ \frac{\partial^2 Q_2}{\partial \alpha \partial \beta} &= 2A \left(A \sum_{i=1}^n \Omega_i^2 \ln L_i \ln K_i - \sum_{i=1}^n g_i \Omega_i \ln K_i \ln L_i \right), \\ \frac{\partial^2 Q_2}{\partial \beta^2} &= 2A \left(A \sum_{i=1}^n \Omega_i^2 (\ln L_i)^2 - \sum_{i=1}^n g_i \Omega_i^2 (\ln L_i)^2 \right).\end{aligned}$$

Qeyd edək ki, qeyri-xətti optimallaşdırma üsulları ilə qeyri - xətti rəqressiya modellərinin parametrlərinin qiymətləndirilməsində üsulların keyfiyyətini $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)$ meyletmələrinin mütləq qiymətinin orta kəmiyyətinə və ya $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{y_i - \hat{y}_i}{\hat{y}_i}$ meyletmənin nisbi qiymətinin orta kəmiyyətinə nəzərən müəyyənləşdirmək olar. Burada y_i - y dəyişəninin i -ci müşahidədə aldığı qiymət, \hat{y}_i - onun rəqressiya tənliyinə nəzərən alınmış qiymətləndirilməsidir.

Yuxarıdakı ədədi hesablama əməliyyatları və qiymətləndirmələrinin keyfiyyətinin yoxlanılması müasir proqram paketlərindən istifadə etməklə reallaşdırılır (Stat, Statistika, Statqrafics, EXCEL, Eviews və s.).

Dördüncü fəslə dair suallar, testlər, çalışmalar.

Suallar

- 4.1. Hansı qeyri-xətti modelləri bilirsiniz?
- 4.2. Dəyişənlərə və parametrlərə nəzərən qeyri-xətti modellərə dair nümunələr göstərin.
- 4.3. Qeyri-xətti modelləri xəttləşdirmək üçün hansı çevirmələrdən istifadə olunur?
- 4.4. Faktorların əlaqə istiqamətində dəyişiklik müşahidə olunmadıqda, 2-ci dərəcəli parabola hansı qeyri-xətti funksiya ilə əvəz oluna bilər?
- 4.5. ƏKKÜ-nun dəyişənlərə və parametrlərə nəzərən qeyri-xətti modellərə tətbiqində fərq nədən ibarətdir?
- 4.6. Müxtəlif növ rəgressiya modelləri üçün elastiklik əmsalları necə müəyyənləşdirilir?
- 4.7. Loqaritmik və üstlü rəgressiya modellərinin istifadəsinə dair iqtisadi nümunələr göstərin. Belə modellərdə rəgressiya əmsallarının iqtisadi mənalarını xarakterizə edin.
- 4.8. Tərs, loqistik modellərin istifadəsinə dair nümunələr göstərin və parametrlərin iqtisadi interpretasiyasını verin.
- 4.9. İqtisadi artım modellərinə dair nümunələr göstərin və parametrlərin iqtisadi interpretasiyasını verin.
- 4.10. İstehsal funksiyalarında rəgressiya əmsallarının cəmi hansı iqtisadi mənanı xarakterizə edir. Burada rəgressiya əmsallarının cəminin vahiddən böyük olması necə iqtisadi interpretasiya olunur?

Testlər

- 4.1. İzahedici dəyişənlərə nəzərən qeyri-xətti, parametrlərə nəzərən isə, xətti modelləri göstərin

a) $y = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x^2 + \varepsilon$; b) $y = \alpha_0 x_1^{\alpha_1} \cdot \varepsilon$;

c) $y = \alpha_0 + \frac{\alpha_1}{x} + \varepsilon$; d) $y = \alpha_0 a_1^x \varepsilon$.

4.2. $y = \alpha_0 + \frac{\alpha_1}{x} + \varepsilon$ modeli

- a) əvəzətmə ilə çoxdəyişənli rəgressiya modelinə gətirilir;
 b) əvəzləmə ilə cüt xətti rəgressiya modelinə gətirilir;
 c) xətti modellər sinfinə aiddir;
 d) xətti modellərə gətirilir.

4.3. $\hat{y} = 9,32 \left(\frac{x_2}{x_1} \right)^{-0,488}$ modelində izahedici faktor 1% dəyişdikdə \hat{y}

ortalama

- a) 0, 488% artır; b) 0, 488% öz azalır; c) öz ölçü vahidində 0,488 artır; d) öz ölçü vahidində 0,488 vahid azalır.

4.4. Qurulmuş $\hat{y} = -1,2x_1^{6,57}x_2^{-0,21}x_3^{7,8}$ rəgressiya modeli göstərir ki,

- a) x_1 faktorunun ölçü vahidində 1 vahid artım y faktorunun ölçü vahidində 6,57 vahid artıma səbəb olur;
 b) x_1 faktorunun ölçü vahidində 1 vahid artım y faktorunun ölçü vahidində 6,57 vahid azalmaya səbəb olur;
 c) x_1 faktorunun ölçü vahidində 1% artım y faktorunun ölçü vahidində 6,57% artıma səbəb olur;
 d) x_1 faktorunun ölçü vahidində 1% artım faktorunun ölçü vahidində 6,57% azalmaya səbəb olur.

4.5. $y_i = \alpha \exp(-\beta x_i) + \varepsilon_i$, $i = \overline{1, n}$ modeli cəbri çevirmələrlə parametrlə nəzərən hansı xətti rəgressiya modelinə gətirilə bilər:

- a) cüt xətti rəgressiya modelinə;
 b) ikidəyişənli xətti rəgressiya modelinə;
 c) xətti rəgressiyaya gətirilə bilməz;
 d) loqarifmik xətti rəgressiya modelinə.

4.6. $y_i = \frac{1}{\alpha_0 + \alpha_1 e^{x_i} + \varepsilon}$, $i = \overline{1, n}$ modeli hansı modellər sinfinə aiddir?

- a) loqistik; b) loq xətti; c) multiplikativ; d) loqarifmik.

4.7. $Y_i = AK^\alpha L^\beta \varepsilon_i$, $i = \overline{1, n}$ istehsal funksiyası modeli hansı modellər sinfinə aiddir?

- a) loqistik; b) multiplikativ; c) üstlü; d) loqarifmik.

4.8. Tutaq ki, $y_x = \alpha_0 x^{\alpha_1}$ regressiya funksiyasında y dəyişəni illik hər hansı məhsula olan istehlak xərclərini, x dəyişəni isə, illik gəlirləri göstərirə və empirik regressiya funksiyası $y_x = 5,11x^{0,2}$ düsturu ilə ifadə olunursa, onda 0,2 əmsalı necə interpretasiya olunur?

- a) illik gəlirlərin 1% artması, həmin məhsula olan xərclərin ortalama 0,42% artımına səbəb olur;
b) illik gəlirlər 1 ölçü vahidi artarsa, həmin məhsula olan xərclərin ortalama artımı 0,2 qədər olur;
c) illik gəlirlər 1 ölçü vahidi artarsa, həmin məhsula olan xərclər 0,42% artar;
d) illik gəlirlər 1% artarsa, həmin məhsula olan xərclər 0,42 vahid artır.

4.9. Tutaq ki, empirik verilənlər əsasında hər hansı məhsula olan tələbatın həcmi ilə zaman anları arasında asılılıq $\hat{y}_t = 3,5e^{0,012t}$ regressiya funksiyası ilə verilir. Əmsallar necə interpretasiya olunur?

- a) $t = 0$ anında məhsula tələbatın həcmi 3,5 (şərti vahid) olmuş, seçimi period ərzində məhsula tələbat hər bir diskret zamanında orta hesabla 1,2% artmışdır;
b) $t = 0$ anında məhsula tələbatın həcmi 3,5 (şərti vahid) olmuş, seçimi period ərzində məhsula tələbat hər bir diskret zamanında orta hesabla 0,012 şərti vahid qədər artmışdır;
c) $t = 0$ anında məhsula tələbatın həcmi 3,5 (şərti vahid) olmuş, seçimi period ərzində məhsula tələbat hər bir diskret zamanında $e^{0,012}$ şərti vahid qədər azalmışdır;
d) $t = 0$ anında məhsula tələbatın həcmi 3,5 (şərti vahid) olmuş, seçimi period ərzində məhsula tələbat hər bir diskret zamanında $e^{0,012}$ şərti vahid qədər artmışdır.

4.10. $y_i = \frac{1}{\alpha_0 + \alpha_1 x_i + \varepsilon_i}$, $i = \overline{1, n}$ repressiya modelində y faktorunun x faktoruna nəzərən elastiklik əmsalı hansı düsturla hesablanır?

- a) $E_x(y) = \frac{-\alpha_1 x}{\alpha_0 + \alpha_1 x};$
- b) $E_x(y) = x \ln \alpha_1;$
- c) $E_x(y) = \frac{\alpha_1 x}{\alpha_0 + \alpha_1 x + \varepsilon};$
- d) $E_x(y) = \frac{\alpha_0 + \alpha_1}{x}.$

Çalışmalar

Məsələ 4.1. Tutaq ki, x və y faktorlarının qiymətləri belə cədvəldə verilib

x	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
y	2	7	9	12	10	12		11	13	12

Bu asılılığın $y_i = \alpha_0 x_i^{\alpha_1} + \varepsilon_i$, $i = \overline{1, n}$ repressiya asılılığı ilə ifadə olunduğunu fərz etməklə, α_0, α_1 parametrlərini və y -lə \hat{y}_x arasındaki korrelyasiya əmsalını tapın.

Cavab: $\hat{y}_x = 5,11x^{0,42}$, $\hat{\sigma} = 1,67$; $r(y, \hat{y}) = 0,88$.

Məsələ 4.2. $y = \frac{1}{\alpha_0 + \alpha_1 e^{-x}}$ funksiyasını hansı əvəzləmələrlə $y' = \alpha'_0 + \alpha'_1 x'$ xətti halına gətirmək olar?

Cavab: $y' = \frac{1}{y}$; $x' = e^{-x}$; $\alpha'_0 = \alpha_0$; $\alpha'_1 = \alpha_1$.

Məsələ 4.3. $y = \frac{\alpha_0 x}{\alpha_1 + x}$ funksiyasını hansı əvəzləmələrlə

$y' = \alpha'_0 + \alpha'_1 x'$ xətti halına gətirmək olar?

Cavab: $y' = \frac{1}{y}; x' = \frac{1}{x}; \alpha'_0 = \frac{\alpha_0}{\alpha_1}; \alpha'_1 = \frac{1}{\alpha'_0}.$

Məsələ 4.4. $y_i = \alpha_0 \alpha_1^x \alpha_2 x^2$ regressiya funksiyası üçün ƏKKÜ-nu tətbiq etməklə normal tənliklər sistemini yazın.

$$\text{Cavab: } \begin{cases} n \lg \alpha_0 + \lg \alpha_1 \sum_{i=1}^n x_i + \lg \alpha_2 \sum_{i=1}^n x_i^2 = \sum_{i=1}^n \lg y_i \\ \lg \alpha_0 \sum_{i=1}^n x_i + \lg \alpha_1 \sum_{i=1}^n x_i^2 + \lg \alpha_2 \sum_{i=1}^n x_i^4 = \sum_{i=1}^n x_i \lg y_i \\ \lg \alpha_0 \sum_{i=1}^n x_i^2 + \lg \alpha_1 \sum_{i=1}^n x_i^3 + \lg \alpha_2 \sum_{i=1}^n x_i^4 = \sum_{i=1}^n x_i^2 \lg y_i \end{cases}$$

Məsələ 4.5. Tutaq ki, müəyyən məhsula olan tələbat modeli əvəzedici məhsulların qiyməti nəzərə alınmaqla

$$y = 11,080 x_1^{-0,630} x_2^{0,345} x_3^{0,455}$$

formasındadır. Buarada x_1 məhsulun qiyməti, x_2 və x_3 uyğun olaraq onun əvəzedicilərinin qiymətidir. Modelin parametrlərinin interpretasiyasını verin.

Məsələ 4.6. Tutaq ki, x və y faktorlarının 11 müşahidədə aldıqları qiymətlər belə cədvəldə verilib

x_i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
y_i	0,95	1,8	2,1	2,9	4,2	6	6,7	6,5	6,8	6,75	6,9

Faktorlar arasında əlaqənin regressiya funksiyasının $y_x = \alpha_0 + \alpha_1 \ln x$ olduğunu fərz etməklə, modelin əmsallarının qiymətləndirmələrini tapın.

Cavab: $\hat{\alpha}_0 = -0,057$; $\hat{\alpha}_1 = 2,9839$.

Məsələ 4.7. 4.6-cı məsələdəki cədvəl verilənləri üçün faktorlar arasında əlaqənin regressiya funksiyasının $y = \alpha_0 x^{\alpha_1}$ olduğunu fərz etməklə, modelin əmsallarının qiymətləndirilməsini tapın.

Cavab: $y = 0,9353x^{0,9049}$.

Məsələ 4.8. Tuatq ki, x və y faktorlarının 7 müşahidədə aldıqları qiymətlər belə cədvəldə verilib:

x_i	45,1	59,0	57,2	61,8	58,8	47,2	55,2
y_i	68,8	61,2	59,9	56,7	55,0	54,3	49,3

Faktorlar arasındaki asılılığın regressiya funksiyasını $y = \alpha_0 \alpha_1^x$ qəbul etməklə, modelin əmsallarını qiymətləndirin və korrelyasiya indeksini hesablayın.

Cavab: $y = 77,1(0,9947)^x$; $\rho_{xy} = 0,3589$ yəni faktorlar arasındada əlaqə zəifdir.

Məsələ 4.9. Tutaq ki, müəyyən ərzaq məhsuluna tələbatın ekonometrik modeli

$$\lg y = -1,25 - 0,858 \lg x_1 + 1,126 \lg x_2 + \varepsilon$$

formasındadır. Burada y adambaşına düşən ərzağın həcmi (kq), x_1 -onun qiyməti (p.v.), x_2 -adambaşına düşən gəlirdir (min p.v.). Tənliyin iqtisadi interpretasiyasını verin.

Məsələ 4.10. $y_i = \alpha_0 x_i^{\alpha_1} \varepsilon_i$, $i = \overline{1, n}$, modelini loqarifmləməklə xətti hala gətirib ƏKKÜ-nu tətbiq etmək üçün ε_i -lər hansı qanunla paylanmalıdır.

Cavab: ε_i -lər riyazi gözləməsi $M(\varepsilon_i) = e^{\sigma^2/2}$, dispersiyası

$D(\varepsilon_i) = e^{\sigma^2} \left(e^{\sigma^2} - 1 \right)$ olan loqnormal qanunla paylanmalıdır.

Məsələ 4.11.

x	2	3	5	5	7	8
y	5	3	3	2	2	1

cədvəl verilənlərinə nəzərən $y = \alpha_0 + \frac{\alpha_1}{x} + \varepsilon$ düsturundan α_0, α_1

əmsallarını qiymətləndirin.

Cavab: $\hat{\alpha}_0 = 0,43$; $\hat{\alpha}_1 = 8,94$.

Məsələ 4.12. Məsələ 4.11-in verilənlərinə əsasən $y = \alpha_0 + \alpha_1 x + \alpha_2 x^2 + \varepsilon$ düsturundan $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2$ əmsallarını qiymətləndirin.

Cavab: $\alpha_0 = 6,54$; $\alpha_1 = -1,11$; $\alpha_2 = 0,06$.

Məsələ 4.13.

x	1	2	2	3	4
y	1,61	1,78	1,92	1,90	2,06

cədvəl verilənlərinə əsasən

$$y_i = \frac{1}{\alpha_0 + \alpha_1 e^{-x_i} + \varepsilon}$$

loistik modelində α_0, α_1 əmsallarını qiymətləndirin.

Cavab: $\hat{\alpha}_0 = 0,49$; $\hat{\alpha}_1 = 0,35$.

Məsələ 4.14.

K	2	3	5	5	7	9
L	4	6	7	7	9	4
y	34	53	81	81	113	97

cədvəl verilənlərinə əsasən $Y_i = AK^\alpha L^\beta (1 + \varepsilon)$ Cobb-Duqlas istehsal funksiyası modelində A, α, β əmsallarını qiymətləndirin.

Cavab: $\hat{A} = 12$; $\hat{\alpha} = 0,69$; $\hat{\beta} = 0,41$.

Məsələ 4.15.

x	1	2	3
y	2	9	47

cədvəl verilənlərinə əsasən $y = \alpha_0 e^{\alpha_1 x} + \varepsilon$ modelində α_0, α_1 parametrlərini qiymətləndirin.

Cavab: $\hat{\alpha}_0 = 0,341$; $\hat{\alpha}_1 = 1,642$.

FƏSİL V

DƏYİŞƏN STRUKTURLU REQRESSİYA MODELLƏRİ. FIKTİV DƏYİŞƏNLƏR

Əvvəlki fəsillərdə baxdığımız regressiya modellərində izahedici faktorlar olaraq kəmiyyət dəyişənləri (əmək mahsuldarlığı, məhsulun maya dəyəri, gəlir və s.) xarakterizə olunurdu. Lakin praktiki məsələlərdə iki və daha çox qradasiyalı keyfiyyət faktorlarının nəticə faktorlarına təsirinin tədqiqinə zərurət yaranır. Bu faktorlara, məsələn, cins (kişi, qadın), təhsil (ibtidai, orta, ali), mövsümü (qış, yaz, yay, payız) və s. faktorlarını nümunə göstərmək olar.

Keyfiyyət faktorları dəyişənlər arasında xətti və ya qeyri -xətti asılılığın strukturuna ciddi təsir göstərə bilər. Nəticədə regressiya modelinin parametrlərinin sıçrayışlı dəyişmələri baş verə bilər. Bu zaman dəyişən strukturlu regressiya modeli və ya qeyri-bircins verilənlərə nəzərən regressiya modeli qurularaq təhlil olunmalıdır.

Məsələn, y əmək haqqının həcminin x_1, x_2, \dots, x_n kəmiyyət faktorlarından asılılığı ilə bərabər z_i keyfiyyət faktorlarından (məsələn, işçinin cinsi) asılılığı öyrənildikdə hər bir keyfiyyət faktoru üçün ayrılıqda $y_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_{i1} + \dots + \alpha_k x_{ik} + \varepsilon_i, i = \overline{1, n}$ regressiya modelinin parametrlərinin qiymətləndirilməsini almaq olar, sonra isə nəticələrin müqayisəsi edilə bilər.

Lakin, xüsusi yanaşma ilə kəmiyyət faktorları ilə keyfiyyət faktorlarının nəticəyə təsirini eyni regressiya modeli ilə vermək olar. Bu yanaşma modelə fiktiv dəyişənin daxil edilməsi ilə bağlıdır. Fiktiv dəyişənlər olaraq binar (bul) dəyişənləri daxil edilir ki, onun qiyməti ya "0", ya da "1" qəbul olunur (məsələn, bu dəyişənin kişi cinsi üçün qiyməti $z_i = 1$, qadın cinsi üçün isə, $z_i = 0$). Bu halda regressiya modelini

asağıdakı kimi yazmaq olar:

$$y_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_{i1} + \dots + \alpha_k x_{ik} + \alpha_{11} z_{i1} + \varepsilon_i, \quad i = \overline{1, n}, \quad (5.1)$$

burada $z_{i1} = 1$ əgər i -ci işçi kişidir; $z_{i1} = 0$ əgər i -ci işçi qadindirsa.

(5.1) modelini qəbul etməklə nəzərdə tutulur ki, kişiler üçün orta əmək haqqı modelin digər parametrlərinin qiymətləri dəyişməz qaldıqda qadınların əmək haqqından $\alpha_{11} \cdot 1 = \alpha_{11}$ qədər çoxalır. $H_0: \alpha_{11} = 0$ hipotezini yoxlamaqla əmək haqqının həcmində cins faktorunun təsirinin mühüm olması müəyyənləşdirilir.

§5.1. Fiktiv sürüşkən dəyişənli regressiya modelləri

Regressiya tənliyinin forması xətti funksiya qəbul edilən modelə baxaq. Faktorlar olaraq bir kəmiyyət dəyişən və bir fiktiv dəyişən götürək:

$$y = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \alpha_{11} z_{11} + \varepsilon. \quad (5.2)$$

Bu tənlikdən alınır ki, $z_{11} = 1$ olduqda y nəticə dəyişəni

$$y = (\alpha_0 + \alpha_{11}) + \alpha_1 x_1 + \varepsilon, \quad (5.3)$$

$z_{11} = 0$ olduqda isə,

$$y = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \varepsilon. \quad (5.4)$$

(5.3) və (5.4) tənliklərinin müqayisəsi göstərir ki, burada ancaq sərbəst həddlər fərqlidir. Qrafiki olaraq belə vəziyyət iki paralel düz xəttlə təsvir olunur. Kəmiyyət dəyişəni x_1 -in əmsali dəyişmədiyindən, bu faktorun qiymətinin dəyişkənliyi keyfiyyət dəyişənin müxtəlif qiymətlərində nəticə faktoruna eyni təsirə malikdir. (5.2) tənliyində fiktiv dəyişənin qiyməti

dəyişdikdə nəticə faktorunun qiyməti müəyyən orta qiymətlə dəyişir və bu dəyişkənlik kəmiyyət faktorunun qiymətindən asılı deyil. Belə dəyişənə həm də fiktiv sürüşkən dəyişən də deyilir. Onun qiymətinin dəyişməsi yeni paralel xəttə keçid deməkdir.

(5.2) tənliyinin çoxölçülü analoqu aşağıdakı modeldir:

$$\begin{aligned} y = & \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_k x_k + \alpha_{11} z_{11} + \alpha_{12} z_{12} + \dots + \\ & + \alpha_{21} z_{21} + \alpha_{22} z_{22} + \dots + \alpha_{j1} z_{j1} + \alpha_{j2} z_{j2} + \dots, \end{aligned} \quad (5.5)$$

burada α_0 sərbəst hədd; $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ əmsalları x_1, x_2, \dots, x_k kəmiyyət faktorlarının yüksəkliyi, $\alpha_{11}, \alpha_{12}, \dots$, əmsalları z_{11}, z_{12}, \dots 1-ci növ keyfiyyət faktorunun əmsalları, ..., α_{j1}, α_{j2} əmsalları isə j -cu keyfiyyət faktorunun yüksəkliridir.

§5.2. Fiktiv maili dəyişənli rəqressiya modelləri

Tutaq ki, rəqressiya modelində kəmiyyət dəyişəninin əmsalı fiktiv dəyişənin qiymətindən asılıdır. Onda aşağıdakı bərabərlikləri yazmaq olar:

$$\hat{y} = \alpha_0 + \alpha_{11} x_1, \text{ əgər } z = 0 \text{ olarsa;} \quad (5.6)$$

$$\hat{y} = \alpha_0 + \alpha_{12} x_1, \text{ əgər } z = 1 \text{ olarsa;} \quad (5.7)$$

$$\alpha_{11} \neq \alpha_{12}. \quad (5.8)$$

Bu halda tədqiq olunan asılılıqda struktur dəyişikliyi baş verir. Rəqressiya tənliyində onların nəzərə alınması üçün fiktiv dəyişəni kəmiyyət dəyişəninin əmsalına vuruq kimi daxil etmək lazımdır:

$$\hat{y} = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \alpha_{111} x_1 z_{11}. \quad (5.9)$$

Burada α_{111} parametri həm x_1 həm də z_{11} dəyişənlərini

birləşdirdiyindən üç indekslidir. Bu tənliyi $z_{11} = 1$ və $z_{11} = 0$ qiymətləri üçün yazaq:

$$\begin{aligned} z_{11} = 0, \hat{y} &= \alpha_0 + \alpha_1 x_1, \\ z_{11} = 1, \hat{y} &= \alpha_0 + (\alpha_1 + \alpha_{111})x_1. \end{aligned}$$

Deməli, (5.7) modelində α_{12} əmsalı $(\alpha_1 + \alpha_{111})$ -ə bərabərdir. Qrafiki olaraq (5.9) modeli müxtəlif bucaq əmsalları iki düz xətti əks etdirir ki, bu təsvir nəticənin kəmiyyət faktorundan asılılığını fiktiv dəyişənin müxtəlif qiymətlərində xarakterizə edir. Burada fiktiv dəyişən xarakterizə olunduğundan, onun modelə daxil olması düz xəttin bucaq əmsalını dəyişməyə imkan verir. Ona görə də belə fiktiv dəyişənlər fiktiv maili dəyişənlər kimi qəbul olunur. Uygun olaraq α_1 parametri kəmiyyət faktorunun bir qiymətində ($z_{11} = 0$ olduğu halda) təsir gücü kimi, α_{111} parametri isə keyfiyyət dəyişənin bir qiymətindən digər qiymətinə keçdiqdə ($z_{11} = 0$ -dan $z_{11} = 1$ qiymətinə keçdiqdə) kəmiyyət faktorunun təsir gücünün ortalama dəyişməsi kimi interpretasiya olunur.

(5.9) modelinə ƏKKÜ-nun tətbiqi nəticəsində (3.7)-yə uyğun olaraq aşağıdakı normal tənliklər sistemi alınır:

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^n y_i = n\alpha_0 + \alpha_1 \sum_{i=1}^n x_{1i} + \alpha_{111} \sum_{i=1}^n x_{1i} z_{11i}, \\ \sum_{i=1}^n y_i x_{1i} = \alpha_0 \sum_{i=1}^n x_{1i} + \alpha_1 \sum_{i=1}^n x_{1i}^2 + \alpha_{111} \sum_{i=1}^n x_{1i}^2 z_{11i}, \\ \sum_{i=1}^n y_i x_{1i} z_{11i} = \alpha_0 \sum_{i=1}^n x_{1i} z_{11i} + \alpha_1 \sum_{i=1}^n x_{1i}^2 z_{11i} + \alpha_{111} \sum_{i=1}^n x_{1i}^2 z_{11i}^2. \end{cases} \quad (5.10)$$

(5.10) sisteminin tənliyinin $\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_{111}$ həlləri uyğun parametrlərin qiymətləndirmələri ola bilər. Onların statistik

əhəmiyyətliliyi çoxdəyişənli regressiya modellərində olduğu kimi, uyğun statistik meyarlarla yoxlanılır.

(5.9) modelinin çoxölçülü yazılışı (5.5) -ə uyğun formadadır:

$$\begin{aligned}\hat{y} = & \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_k x_k + \alpha_{111} x_1 z_{11} + \alpha_{112} x_1 z_{12} + \dots + \\& + \alpha_{1j1} x_1 z_{j1} + \alpha_{1j2} x_1 z_{j2} + \dots + \alpha_{211} x_2 z_{11} + \alpha_{212} x_2 z_{12} + \dots + \\& + \alpha_{2j1} x_2 z_{j1} + \alpha_{2j2} x_2 z_{j2} + \dots + \alpha_{k11} x_k z_{11} + \alpha_{k12} x_k z_{12} + \dots + \\& + \alpha_{kj1} x_k z_{j1} + \alpha_{kj2} x_k z_{j2} + \dots,\end{aligned}\quad (5.11)$$

Xüsusi haldə, (5.11) modelində ancaq fiktiv dəyişənləri ola bilər. Məsələn,

$$\hat{y} = \alpha_0 + \alpha_{11} z_{11} \quad (5.12)$$

sürüşkən fiktiv dəyişənli formadır (daha ətraflı, bax. [55, səh. 91-104]).

§5.3. Struktur dəyişənlərinin Q.Çou testi ilə müəyyənləşdirilməsi

Bir sıra praktiki məsələlərdə asılı dəyişənlə izahedici dəyişənlərdən ibarət (x_i, y_i) cütlükleri iki seçimi verilənlərlə xarakterizə olunur. Məsələn, dəyişənlərin seçimi qiymətləri bir halda n_1 həcmli verilənlər, digər halda n_2 həcmli verilənlər ola bilər və hər iki seçim müxtəlif şərtlərlə verilə bilər. Bu zaman regressiya mənada seçimlərin bircins olması məsələsinin aydınlaşdırılması zərurəti yaranır. Başqa sözlə, iki müxtəlif həcmli seçimləri birləşdirib y -in x -ə nəzərən vahid regressiya modelinə baxılması məsələsi ortaya çıxır. Kifayət qədər böyük həcmli seçimlər üçün hər iki regressiya parametrlərinin interval qiymətləndirməsini qurmaq olar və uyğun inam intervallarının üst-üstə düşməsi halında vahid regressiya modelinə baxmaq

olar. Əgər bu seçimlərdən heç olmazsa birinin həcmi kifayət qədər kiçikdirse, onda bu yanaşmanın imkanları kiçilir. Çünkü bu halda hər hansı etibarlı qiymətləndirmə qurmaq olmur. Q.Çou testindən istifadə etməklə bu çətinliklər ciddi olaraq aradan qaldırılır. Hər bir seçimə nəzərən xətti regressiya modelləri qurulur:

$$\begin{aligned} y_i &= \alpha'_0 + \sum_{j=1}^k \alpha'_j x_{ij} + \varepsilon'_i, \quad i = \overline{1, n_1}; \\ y_i &= \alpha''_0 + \sum_{j=1}^k \alpha''_j x_{ij} + \varepsilon''_i, \quad i = n_1 + 1, \dots, n_1 + n_2. \end{aligned} \quad (5.13)$$

Yoxlanılan sıfırinci hipotezin forması belədir:
 $H_0: \alpha'_j = \alpha''_j, \quad j = \overline{0, k}; \quad D(\varepsilon') = D(\varepsilon'') = \sigma^2$, burada α'_j, α''_j iki modelin parametrləri, $\varepsilon', \varepsilon''$ -isə onların təsadüfi tərkibləridir.

Əgər H_0 -cı hipotez doğrudursa, onda hər iki modeli birləşdirib $n = n_1 + n_2$ həcmli vahid regressiya modelinə baxmaq olar:

$$y_i = \alpha_0 + \sum_{j=1}^k \alpha_j x_{ij} + \varepsilon_i, \quad i = \overline{1, n} \quad (5.14)$$

α -əhəmiyyətlilik səviyyəsində

$$F = \frac{\left(\sum_{i=1}^n e_i^2 - \sum_{i=1}^{n_1} e_i^2 - \sum_{i=1}^{n_2} e_i^2 \right) (n - 2k - 2)}{\left(\sum_{i=1}^{n_1} e_i^2 + \sum_{i=1}^{n_2} e_i^2 \right) (k + 1)} > F_{\alpha, k+1, n-2k-2} \quad (5.15)$$

olarsa, onda H_0 hipotezi qəbul olunmur. Burada

$\sum_{i=1}^n e_i^2, \sum_{i=1}^{n_1} e_i^2, \sum_{i=1}^{n_2} e_i^2$ uyğun olaraq birləşdirilmiş, 1-ci və 2-ci seçimlər üçün qalıqların kvadratları cəmidir.

Q.Çou testi keyfiyyət faktorlarının təsiri də nəzərə alınmaqla modellərin qurulmasında da istifadə oluna bilər. Belə ki, əgər bu faktorun təsiri dərəcəsinə nəzərən müşahidələri gruplara ayırmaq mümkünündürsə və tələb olunursa ki, vahid regressiya modelindən istifadə olunsun, onda bu testi tətbiq etmək olar. Regressiyanın qiymətləndirilməsində fiktiv dəyişənlərdən istifadə olunması daha informativ xarakterlidir. O mənada ki, bütün fiktiv dəyişənlərin asılı dəyişənə təsirinin ciddi olmasının qiymətləndirilməsi üçün t -kriterini tətbiq etmək olar.

§5.4. Parametrlərə nəzərən məhdudiyyətli ekonometrik modellər

Əvvəlki mövzularda öyrənilən regressiya modellərində parametrlərin ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsində onlar üzərinə heç bir şərt qoyulmurdu. Lakin real sosial - iqtisadi prosesləri təsvir edən bir sıra modellərdə parametrlər müəyyən məhdudiyyətlər çərçivəsində verilir. Məsələn, əksər hallarda müsbət qiymətlər alan parametrlə modellərə baxıla bilər. Belə hallar, məsələn, məhsul buraxılışının investisiya qoyuluşundan asılılığının öyrənilməsində ortaya çıxa bilər. Modellərin qurulmasında fərz oluna bilər ki, əvvəlki zaman anlarındakı kapital qoyuluşları cari andakı məhsul buraxılışının həcmində ancaq müsbət təsir göstərir. Bu halda parametrlərin qiymətləndirilməsində nəzərə almaq lazımdır ki, regressiya parametrləri ancaq müsbət qiymətlər almalıdır.

Bir sıra modellərdə ilkin məhdudiyyətlər olaraq parametrlərin müəyyən xətti bərabərlikləri ödəməsi şərti qoyula bilər. Məsələn, $Y = AK^{\alpha_1}L^{\alpha_2}$ Cobb-Duqlas modelində faktorların genişlənməsində sabit məhsul artımı nəzərdə

tutulursa, yəni $\alpha_1 + \alpha_2 = 1$, $\alpha_i > 0$, $i = \overline{1, 2}$ şərtlə modelin α_1, α_2 parametrlərinin qiymətləndirilməsinə baxılırsa, onda ƏKKÜ-nun tətbiqində bu şərt nəzərə alınmalıdır. Xüsusi hallarda, parametrlər üzərinə qoyulan şərtləri reqressiya modelində struktur dəyişikliyi edərkən nəzərə almaq olar. Məsələn, tutaq ki, 3 parametrli $y_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_{1i} + \alpha_2 x_{2i} + \alpha_3 x_{3i} + \varepsilon_i$, $i = \overline{1, n}$ modelində $\alpha_1 + \alpha_3 = 1$ şərti ödənilməlidir. $\alpha_1 = 1 - \alpha_3$ yazmaqla $y = \alpha_0 + (1 - \alpha_3)x_1 + \alpha_2 x_2 + \alpha_3 x_3 + \varepsilon$ münasibətindən $y - x_1 = \alpha_0 + \alpha_2 x_2 + \alpha_3(x_3 - x_1) + \varepsilon$ bərabərliyi alınır. $y - x_1 = y_1$, $x_3 - x_1 = x_4$ əvəz etməklə $y_1 = \alpha_0 + \alpha_2 x_2 + \alpha_3 x_4 + \varepsilon$ reqressiya modelinə ƏKKÜ-nu tətbiq etməklə $\alpha_0, \alpha_2, \alpha_3$ qiymətləndirilmələrini y_1, x_2, x_4 -lə ifadə etmək olar. $\alpha_1 = 1 - \alpha_3$ qiymətləndirilməsinin ifadəsi də müəyyənlenədir. Ümumi halda həmin şərtləri

$$R\alpha = r \quad (5.16)$$

kimi yazmaq olar. Burada r - məlum ℓ elementli sütun vektor ($\ell < k + 1$), R - isə məlum $\ell \times (k + 1)$ tərtibli matrisdir. Onun elementləri (3.2) modelinin parametrləri arasındaki qarşılıqlı xətti asılılığın forması ilə müəyyən edilir. Məsələn, (3.2) modelində fərz edilirsə ki, $\alpha_1 + \alpha_2 = 2\alpha_3 + 1$ və $\alpha_2 + 3\alpha_3 + 2\alpha_4 = 4$ onda r vektoru və R matrisi belə olur:

$$r = \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix}; \quad R = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 3 & 2 \end{pmatrix}.$$

Ümumi halda (5.16) məhdudiyyət şərtləri ilə verilmiş modelin parametrlərinin qiymətləndirilməsində (3.5) kvadratik funksiyasının minimallaşdırılması məsələsinə

$$R\alpha = r, \quad A \leq \alpha_i \leq B, \quad i = \overline{0, k} \quad (5.17)$$

şərtləri ilə baxmaq olar. Burada A və B uyğun olaraq α_i

parametrlərinin qiymətlər çoxluğunun aşağı və yuxarı sərhədləridir. (3.5), (5.17) məsələsində parametrlərin qiymətləndirmələri xətti məhdudiyyətli kvadratik məqsəd funksiyanın minimallaşdırmaqla müəyyənləşdirilir. Burada iterativ xarakterli hesablama prosedurlarından da istifadə etmək olar. Bununla belə, parametrlər üzərinə yalnız (5.16) şərti qoyulursa, ekonometrik modelin parametrlərinin qiymətləndirmələri analitik formada alına bilər. Belə həllin ƏKKÜ-ilə alınması alqoritminə ([45, səh.100-105]) baxaq. (3.4) modelinin (5.17) şərtləri ilə (3.5) məqsəd funksiyasını minimallaşdırıran $\hat{\alpha} = (\hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_k)'$ qiymətləndirmələrinin analitik ifadələrini riyazi analiz kursundan məlum Laqranj vuruqları üsulundan istifadə etməklə almaq olar. Bu halda Laqranj funksiyasını aşağıdakı kimi yazmaq olar:

$$L(\hat{\alpha}, \lambda) = (Y - X\hat{\alpha})(Y - X\hat{\alpha})' - \lambda'(R\hat{\alpha} - r). \quad (5.18)$$

Burada λ k sayda elementi olan Laqranj vuruqlarının sütun vektorudur və k məhdudiyyətlərin sayını göstərir.

$L(\hat{\alpha}, \lambda)$ funksiyasının $\hat{\alpha}$ -ya nəzərən minimallaşdırılması şərti

$$\frac{\partial L(\hat{\alpha}, \lambda)}{\partial \hat{\alpha}} = -2XY + 2(X'X)\hat{\alpha} - R'\lambda = 0 \quad (5.19)$$

şərtidir. Buradan alırıq ki, $2(X'X)\hat{\alpha} = 2XY + R'\lambda$. Bu bərabərliyin hər iki tərəfini soldan $R(X'X)^{-1}$ -ə vursaq alarıq:

$$2R\hat{\alpha} = 2R(X'X)^{-1}XY + R(X'X)^{-1}R'\lambda. \quad (5.20)$$

$(X'X)^{-1}XY = \tilde{\alpha}$ qiymətləndirməsi (3.2) modelinin parametrlərinin şərtsiz (3.8) qiymətləndirməsi olduğundan,

$$\lambda = 2 \left(R(X'X)^{-1} R' \right)^{-1} (r - R\tilde{\alpha}). \quad (5.21)$$

(5.21) -i (5.19)-da nəzərə alsaq

$$\hat{\alpha} = \tilde{\alpha} + (X'X)^{-1} R' \left(R(X'X)^{-1} R' \right)^{-1} (r - R\tilde{\alpha}) \quad (5.22)$$

qiymətləndirməsini alarıq. Bu düstur göstərir ki, $R\alpha = r$ bərabərliyi $\tilde{\alpha}$ nöqtəsində nə qədər pozulursa, $\hat{\alpha}$ və $\tilde{\alpha}$ bir o qədər ciddi fərqlənirlər.

Şərtli modelin

$$\hat{e} = Y - X\hat{\alpha} \quad (5.23)$$

qiymətləndirilməsini müəyyənləşdirmək üçün onu belə yazaq:

$$\hat{e} = Y - X\tilde{\alpha} - X(\hat{\alpha} - \tilde{\alpha}) = e - X(\hat{\alpha} - \tilde{\alpha}). \quad (5.24)$$

Bu ifadə şərtli və şərtsiz modellərin qalıqlarının əlaqəsini verir. $X'e = e'X = 0$ olduğundan buradan alınır ki, şərtli modelin qalıqlarının kvadratları cəmi

$$\begin{aligned} \hat{e}'\hat{e} &= ((e - X)(\hat{\alpha} - \tilde{\alpha}))' (e - X(\hat{\alpha} - \tilde{\alpha})) = \\ &= e'e + (\hat{\alpha} - \tilde{\alpha})X'X(\hat{\alpha} - \tilde{\alpha}). \end{aligned} \quad (5.25)$$

(5.22)-də $\tilde{\alpha}$ vektoru əvəzinə $(X'X)^{-1} X'(X\tilde{\alpha} + e)$ istifadəsini yazmaqla $\hat{\alpha}$ parametrinin qiymətləndirməsi üçün alıraq:

$$\hat{\alpha} = \tilde{\alpha} + P(X'X)^{-1} X'e. \quad (5.26)$$

Burada P matriisi aşağıdakı ifadə ilə təyin olunur:

$$P = E - (X'X)^{-1} R' \left(R(X'X)^{-1} R' \right)^{-1} R. \quad (5.27)$$

Beləliklə,

$$\Delta\hat{\alpha} = \hat{\alpha} - \tilde{\alpha} = P(X'X)^{-1} X'e \quad (5.28)$$

şərtli və şərtsiz modellərin parametrlərinin qiymətləndirmələri arasındakı xətanı verir.

$$M[P(X\bar{X})^{-1}X'e] = P(X\bar{X})^{-1}XM(e) = 0 \quad \text{olduğundan}$$

$$M(\hat{\alpha}) = \tilde{\alpha} \quad \text{və}$$

$$\begin{aligned} \text{cov}(\hat{\alpha}) &= M[(\hat{\alpha} - \tilde{\alpha})(\hat{\alpha} - \tilde{\alpha})'] = \\ &= M[P(X\bar{X})^{-1}X'ee'X(X\bar{X})^{-1}P'] = \sigma^2 P(X\bar{X})^{-1}P'. \end{aligned} \quad (5.29)$$

$$P(X\bar{X})^{-1}P' = P(X\bar{X})^{-1} \quad \text{olduğundan}$$

$$\text{cov}(\hat{\alpha}) = \sigma^2 P(X\bar{X})^{-1}. \quad (5.30)$$

Tətbiqi tədqiqatlarda ideal modelin σ_{ϵ}^2 dispersiyası onun σ_{ϵ}^2 qiymətləndirməsi ilə əvəz olunur. Onun hesablanması düsturu belədir:

$$\sigma_{\epsilon}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n \tilde{e}_i^2}{n-k-1}. \quad (5.31)$$

(5.22) və (5.27) münasibətləri göstərir ki, (5.16) məhdudiyyət şərtləri məhdudiyyətsiz regressiya parametrlərinin qiymətləndirmələrində nə qədər ciddi pozulursa, həmin şərtlər bir o qədər əhəmiyyətli hesab olunur.

Əgər (5.16) şərti ödənirsə, onda

$$F = \frac{(\hat{e}'\hat{e} - \tilde{e}'\tilde{e})/e}{\tilde{e}'\tilde{e}/(n-(k+1))} \sim F_{\ell, n-k-1}. \quad (5.32)$$

Əgər $F > F_{1-\alpha, \ell, n-k-1}$ olarsa, onda α -əhəmiyyətlilik səviyyəsində regressiya əmsallarının sıfıra bərabər olması haqda (sərbəst hədd α_0 -dan başqa) H_0 hipotezi inkar olunur, $F < F_{1-\alpha, \ell, n-k-1}$ olduqda isə, H_0 hipotezi qəbul olunur. Sərbəstlik dərəcələri ilə korrektə olunmuş və şərtsiz regressiya ilə müqayisədə şərtlə regressiyanın qalıqlarının kvadratları

cəminin nisbi artımına bərabər olan (5.32) Fişer statistikası onu göstərir ki, $\hat{e}'\hat{e}$ qalığı $\tilde{e}'\tilde{e}$ qalığından nə qədər çox olarsa, bir o qədər (5.16) məhdudiyyətləri qiymətləndirmədə əhəmiyyətlidir.

Beşinci fəslə dair suallar, testlər, çalışmalar.

Suallar

- 5.1. Hansı statistik verilənlərə qeyri bircins verilənlər deyilir?
- 5.2. Fiktiv dəyişənlər hansı xarakteristikallı dəyişənlərdir?
- 5.3. Fiktiv dəyişənlər hansı hallarda tətbiq olunur?
- 5.4. Fiktiv dəyişənlərin üstünlüyü nədədir?
- 5.5. Fiktiv sürüşkən dəyişənli regressiya modellərinin mahiyyətini izah edin.
- 5.6. Fiktiv maili dəyişənli regressiya modellərinin mahiyyətini izah edin.
- 5.7. Dəyişkən strukturlu modellərin fərqli xüsusiyyətləri necədir?
- 5.8. Çou testinin ideyası nədən ibarətdir?
- 5.9. Çou testi ilə hansı göstəricilər müqayisə olunur və bu halda hansı statistik meyardan istifadə olunur?
- 5.10. Sürüskən və maili dəyişənli modellərdə fiktiv dəyişənin regressiya əmsalı necə interpretasiya olunur?
- 5.11. Əgər 2 keyfiyyət faktorları vardırsa və onlardan biri üç mümkün qiymətləri, digəri 2 qiymət alırsa, onda neçə fiktiv dəyişən modelə daxil olunmalıdır?
- 5.12. Bir kəmiyyət və bir fiktiv dəyişənli regressiya modeli ümumi halda necə yazılır?
- 5.13. Çou testinin tətbiq olunma oblastı necədir?

Testlər.

- 5.1. Çoxdəyişənli regressiya tənliyində fiktiv dəyişənlər hansılardır?
 - a) kəmiyyət dəyişənlərinə çevrilmiş keyfiyyət dəyişənləri;
 - b) modelin adekvatlılığını artırın faktorların kombinasiyası;
 - c) modelə daxil olan dəyişənlərin müəyyən funksiyaları;
 - d) modelin keyfiyyətini artırın əlavə kəmiyyət dəyişənləri.

5.2. m sayda vəziyyəti xarakterizə edən keyfiyyət dəyişənini modeldə təsvir etmək üçün modelə adətən neçə fiktiv dəyişən daxil edilir?

- a) $m+1$; b) $(m+1)^2$; c) $m-1$; d) $(m-1)^2$.

5.3. Dəyişən strukturlu regressiya modelində

- a) asılı kəmiyyət dəyişənin qeyri-bircinsliyi keyfiyyət faktoru (fiktiv dəyişənin) ilə nəzərə alınır;
b) asılı olmayan kəmiyyət dəyişənin qeyri-bircinsliyi fiktiv dəyişənlə nəzərə alınır;
c) asılı kəmiyyət dəyişənin qiymətlərinə fiktiv dəyişənin qiyməti əlavə olunur;
d) asılı olmayan dəyişənin qiymətinə fiktiv dəyişənin qiyməti əlavə olunur;

5.4. Tutaq ki, keyfiyyət faktoru ilin fəsilləridir, fiktiv dəyişənlər hansılardır?

- a) Əgər qış olarsa $z_1 = 1$, digər hallarda $z_1 = 0$;
b) Əgər qış olarsa, $z_1 = 1$, yaz olarsa $z_1 = 2$, yay olarsa, $z_1 = 3$, payız olarsa, $z_1 = 4$;
c) Əgər qış olarsa, $z_1 = 1$, digər hallarda $z_1 = 0$, əgər yaz olarsa, $z_2 = 1$ digər hallarda $z_2 = 0$;
d) bütün fəsillər üçün z_1, z_2, z_3, z_4 -un qiyməti vahid götürülür.

5.5. Tutaq ki, eyni istehsal sahəsindəki müəssisələrdən seçim etmək üçün $y = \alpha_0 K^\alpha L^\beta$ Cobb-Duqlas istehsal funksiyası qiymətləndirilir. Belə hipotez vardır ki, eyni əmək və eyni kapital sərfi nəticəsində xüsusi müəssisələrdə istehsal həcmi dövlət müəssisələrindəki istehsal həcmindən yüksəkdir. Xüsusi müəssisələr üçün $z_1 = 1$, dövlət müəssisəsi üçün $z_1 = 0$ qiymətli fiktiv dəyişəni daxil etməklə hansı regressiya tənliyini almaq mümkündür?

- a) $\ln y_i - \ln L_i = \alpha_0 + \alpha D_i + \beta (\ln K_i - \ln L_i)$;

- b) $y = \alpha_0 D_i K^\alpha L^\beta$;
- c) $y_i = \alpha_0 K^{\alpha+D_i} L^{\beta+D_i}$;
- d) $y = (\alpha_0 + D_i)(K + D_i)^\alpha (L + D_i)^\beta$.

5.6. Fiktiv sürüşkən dəyişənli rəgressiya modelində fiktiv dəyişənin əmsalı necə xarakterizə olunur?

- a) $z = 1$ olduqda sərbəst α_0 həddinin, $z = 0$ olduqda sərbəst α_0 həddindən nə qədər fərqli olduğunu göstərir;
- b) interpretasiya olunmur;
- c) rəgressiya əyrisinin bucaq əmsalını xarakterizə edir;
- d) modelin efektivlik əmsalını xarakterizə edir.

5.7. Fiktiv z_1 və z_2 dəyişənləri arasında ciddi xətti asılılıq olduqda

- a) rəgressiya tənliyinin əmsalları birqiyəmətli təyin olunmur;
- b) rəgressiya tənliyinin əmsalları birqiyəmətli təyin olunur;
- c) rəgressiya tənliyinin əmsalları təyin olunmur;
- d) bu vəziyyət kollienarlıq vəziyyətidir.

5.8. Fiktiv dəyişənin rəgressiya əmsalı necə interpretasiya olunur?

- a) Digər faktorların qiymətləri dəyişmədikdə keyfiyyət faktorunun bir vəziyyətindən digər vəziyyətinə keçdiğkdə asılı faktorun ortalama dəyişməsini göstərir;
- b) Digər faktorların qiymətləri dəyişdiğkdə keyfiyyət faktorunun qiyməti vahid olduqda nəticə faktorunun dəyişməsini göstərir;
- c) interpretasiya olunmur;
- d) fiktiv dəyişənə uyğun elastiklik əmsalıdır.

5.9. Çou testindən

- a) vahid rəgressiya modeli qurulmasında istifadə olunur;
- b) eyni rəgressiya modelindən bir neçə modelin alınmasında istifadə olunur;
- c) modelin adekvatlığının yoxlanılmasında istifadə olunur;
- d) multikollienarlığın yoxlanılmasında istifadə olunur.

5.10. Tutaq ki, tələbatın bir neçə faktordan asılılığı modeli qurulur.

Bu çoxdəyişənli modeldə istehlakçının hansı verilənləri fiktiv dəyişən deyil?

- a) təhsil səviyyəsi; b) ailə vəziyyəti; c) gəliri; d) cinsi.

Çalışmalar

Məsələ 5.1. Tutaq ki, fərdi qayda da saathesabı əmək haqqı y (p.v.) dəyişəni ilə yekun testin x (ölçü vahidi baldır) nəticəsindən və işçinin cinsindən (fiktiv dəyişəndir və kişi olduqda 1, qadın olduqda isə, 0 qiymətlər alır) asılılığının qiymətləndirilməsi nəticəsində $\hat{y} = 2 + 37x + 2,4z$ modeli alınmışdır. Bütün əmsallar 1%-lik əhəmiyyətlilik səviyyəsində əhəmiyyətlidir. Test nəticələri eyni olduqda, kişi və qadınların saathesabı əmək haqqı necə fərqlənir.
Cavab: Testin nəticələri eyni olduqda kişilərin əmək haqqı qadınların əmək haqqından 2,4 p.v. çoxdur.

Məsələ 5.2. Tutaq ki, müşahidələr nəticəsində y ərzaq məhsullarına olan xərclərlə x gəlirləri arasında regressiya funksiyası $\hat{y} = 2 + 0,6x + 0,07zx$ kimidir. Buarad z -fiktiv dəyişəndir və şəhər əhalisi üçün 1, kənd əhalisi üçün isə, 0-dır. Xətti asılılıqda kənd əhalisi üçün bucaq əmsalını tapın.

Cavab: 0,6.

Məsələ 5.3. 20 kişi və 60 qadın arasında müşahidələrlə qiymətləndirilmişdir ki, personal kompyüterlərə olan tələbatın y həcmi ilə ailənin hər nəfərinə düşən gəlirliliyi x arasında regressiya asılılığı belədir: $\hat{y}_x = 5,4 + 1,5x$. ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmədə qalıq həddlərinin kvadratları cəmi 98-dir. Ancaq qadınlar və ancaq kişilər arasındaki asılılıqları tapın.

Cavab: $\hat{y}_x = 2,8 + 0,9x$ (qalıq həddlərinin kvadratları cəmi 29-dur);
 $\hat{y}_x = 7,3 + 2,5x$ (qalıq həddlərinin kvadratları cəmi 53-dür).

Məsələ 5.4. Məsələ 5.3-ün verilənlərinə əsasən Çou testinin köməyilos 0,05 əhəmiyyətlilik səviyyəsində kompyüterlərə tələbat asılılığında cinslər arasında struktur sürüşkənliliyini müəyyənləşdirin.
Cavab: Struktur sürüməsi mövcuddur.

Məsələ 5.5. Cədvəldə verilmiş

x_1	2	3	3	4	5
x_2	3	4	6	1	7
y	3	5	5	6	7

x_1	4	6	6	7
x_2	7	8	9	9
y	9	9	10	12

iki seçimin $\alpha = 0,1$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində birləşdirilməsi mümkünüyünü Çou testi ilə aydınlaşdırın
Cavab: mümkündür.

Məsələ 5.6. Məsələ 5.5-in verilənlərinə nəzərən iki seçimi birləşdirilməsini fiktiv dəyişən daxil etməklə yoxlayın.

Göstəriş z , zx_1 , zx_2 dəyişənlərini daxil edib,

x_1	2	3	3	4	5	4	6	6	7
x_2	3	4	6	1	7	7	8	9	9
z	0	0	0	0	0	1	1	1	1
$z x_1$	0	0	0	0	0	4	6	6	7
$z x_2$	0	0	0	0	0	7	8	9	9
y	3	5	5	6	7	9	9	10	12

cədvəlindən

$$y = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \alpha_{10} z + \alpha_{11} z x_1 + \alpha_{12} z x_2$$

modelinin əmsallarını qiymətləndirib, onların əhəmiyyətliliyini yoxlamaq lazımdır.

Məsələ 5.7. Tutaq ki, müəyyən içki məhsuluna tələbatın onun qiymətindən asılılığı kişilər və qadınlar arasında ayrıca öyrənilir və uyğun modellər

$$y_1 = 120 - 1,8x + \varepsilon_1 \text{ (kişilər)}$$

$$y_2 = 125 - 1,7x + \varepsilon_2 \text{ (qadınlar)}$$

kimidir. Kişiər üçün $z=1$, qadınlar üçün isə, $z=0$ qəbul etməklə, fərz edək ki, birləşdirilmiş regressiya tənliyi

$$y = 126 - 1,75x - 7z + \varepsilon$$

formasındadır. Hər üç modelin əmsallarının interpretasiyasını verin.

Məsələ 5.8. Tutaq ki, x faktorunun nəticə faktoruna təsiri fiktiv dəyişənin fərqli qiymətləri üçün eyni deyil və bu halda $y = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \alpha_{10} z + \alpha_{11} zx + \varepsilon$ modeli qurulmuşdur. α_{11} əmsalının interpretasiyasını verin və modeli $y = \alpha_0 + \alpha_1 x + \alpha_{10} z + \varepsilon$ ilə müqayisə edib, faktorların təsir güclərini müqayisə edin.

Məsələ 5.9. Tutaq ki, müəyyən məhsula olan tələbatın ailənin bir üzvünə düşən gəlirdən asılılığı $y = 111 + 2x + 10z - 6xz + \varepsilon$ regressiya tənliyi ilə xarakterizə olunur. Burada, ailə başçısı büdcə sferasında (təhsil sistemində) işlədikdə $z=1$, ailə başçısı maliyyə sferasında (məsələn, bankda) işlədikdə isə, $z=0$ qəbul olunur. Fiktiv dəyişənin qiymətlərinən istifadə etməklə bu əlaqəni xarakterizə edib qrafiki təsvirlərlə izah edin.

Məsələ 5.10. Tutaq ki, x_t dəyişəni müəyyən istehsal şirkətinin t periodunda sərf olunan istehsal resurslarının həcmini, y_t -isə, bu periodda istehsal olunmuş məhsulun həcmini göstərir (həcmələr p.v. ilə ifadə olunur). Həm də, qəbul edək ki, istənilən zaman anında bu dəyişənlər arasında asılılıq xəttidir, lakin məlum t_0 anında regressiya tənliyinin strukturu dəyişir. Formal olaraq belə asılılıq

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_t + \alpha_2 (x_t - x_{t_0}) z_t + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots, n$$

formasında təsvir oluna bilər. Burada $t \leq t_0$ olduqda $z_t = 0$, $t > t_0$ olduqda isə, $z_t = 1$ qiymətləri ilə, z_t fiktiv dəyişən kimi daxil olunur. $t = 1, 2, \dots, 5$ olduqda şərti götürülmüş (x_t, y_t) verilənləri üçün $t \leq t_0$ və $t > t_0$ olduqda bu hissə-hissə xətti regressiya modelinin bucaq əmsallarını qiymətləndirin və struktur dəyişmələrinin mövcudluğu haqda hipotezi yoxlayın.

Cavab: $t \leq t_0$ olduqda $z_t = 0$; $t > t_0$ olduqda $z_t = 1$. $t \leq t_0$ olduqda xətti regressiya funksiyasının bucaq əmsalı α_1 , $t > t_0$ olduqda isə, onun bucaq əmsalı $\alpha_1 + \alpha_2$ olur. $\alpha_2 = 0$ hipotezinin yoxlanılması regressiya funksiyasının zamana nəzərən dəyişməzliyinin yoxlanılması ilə ekvivalent olduğundan, bu hipotezin yoxlanılması struktur dəyişmələrinin olmasını göstərir.

FƏSİL VI

STOXASTIK REQRESSORLAR VƏ INSTRUMENTAL DƏYİŞƏNLƏR

§ 6.1. Stoxastik regressorlar

Cüt və çoxdəyişənli xətti regressiya modellərinin parametrlərin qiymətləndirilməsində (§2.2, §3.3) Qauss-Markov teoreminin şərtlərində fərz edilirdi ki, asılı olmayan dəyişənlər təsadüfi kəmiyyətlər deyil. Burada regressorlar stoxastik olduğu halı nəzərdən keçirəcəyik. Belə ki, əksər iqtisadi proseslərin öyrənilməsində asılı olmayan dəyişənlərin təsadüfi olması halına baxılması zərurəti yaranır. Bu dəyişənlərin qiymətlərinin ölçülməsində müəyyən təsadüfi xətalar ola bilər. Belə dəyişənlərə misal olaraq orta adambaşına düşən gəlir, orta adambaşına düşən tələbatı və s. göstərmək olar. Onların qiymətləri əhalinin baş məcmusundan müəyyən seçimlərlə təyin olunur. Analoji vəziyyətlər modelin ilkin verilənləri qismində baş məcmudan təsadüfi seçilmiş elementlər ola bilər. Məsələn, pərakəndə ticarətlə məşğul olan kiçik müəssələr toplusundan seçimlər formalaşdıqda seçilmiş müəsissələrin xarakteristikalarına (gəlir, əmək haqqı, satış həcmi və s.) modelin asılı olmayan dəyişənlərinin qiymətləri kimi baxmaq olar. Belə hallarda asılı olmayan dəyişənlərin qiymətlərini müəyyən paylanma qanunlarına tabe olan təsadüfi kəmiyyətlərlə interpretasiya etmək olar. Bundan başqa, zaman sıralarının analizində t anında öyrənilən kəmiyyətin qiyməti onun əvvəlki zaman anlarındakı qiymətlərin-dən asılı ola bilər. Yəni, öyrənilən iqtisadi sistemin müəyyən tənliklərində bu qiymətlər asılı olmayan qiymətlər kimi, digər hallarda asılı dəvişənlər kimi (laq dəyişənli modellər) göstərilə bilər. Ona görə də stoxastik regressorlu modellərə baxılması zərurəti yaranır.

Əvvəlcə stoxastik regressorlu (2.9) ehtimal modelinə

baxaq. Burada Y , X , ε təsadüfi kəmiyyətlərdir. Belə ki, Y və X müşahidə olunan, ε -isə müşahidə olunmayan stoxastik kəmiyyətlərdir. §2.2-də olduğu kimi, ε -təsadüfi kəmiyyəti modelə daxil edilməyən faktorların təsirini xarakterizə edir. Fərz edək ki, aşağıdakı şərtlər ödənilir:

- 1) $M(\varepsilon/X) = 0$;
- 2) $M(\varepsilon^2/X) = \sigma^2$;
- 3) $\varepsilon/X \sim N(0, \sigma^2)$.

(Burada $M(\varepsilon/X)$ -lə X təsadüfi kəmiyyətinin qeyd edilmiş mümkün qiymətlərində ε təsadüfi kəmiyyətinin şərti riyazi gözləməsi (bax [5, səh. 170]) \sim -işarəsi ilə onun şərti paylanması işarə olunmuşdur).

Lemma 6.1. *Əgər 1) və 2) şərtləri ödənilirsə, onda*

- a) $D(\varepsilon/X) = \sigma^2$;
- b) $M\varepsilon = 0$ və $D(\varepsilon) = \sigma^2$;
- c) $\text{cov}(X, \varepsilon) = 0$.

İsbati. Şərti dispersiyanın tərifinə əsasən (bax [5, səh. 170])

$$D(\varepsilon/X) = M(\varepsilon^2/X) - (M(\varepsilon/X))^2 = \sigma^2.$$

Şərti riyazi gözləmənin xassəsinə əsasən (bax [5, səh. 170])

$$\begin{aligned} M\varepsilon &= M_x(M(\varepsilon/X)) = 0, & D(\varepsilon) &= M_x(D(\varepsilon/X)) = \sigma^2, \\ M(X\varepsilon/X) &= XM(\varepsilon/X) = 0 \end{aligned}$$

olduğundan

$$M(X\varepsilon) = M_x(M(X\varepsilon/X)) = 0 \text{ və deməli,}$$

$$\text{cov}(X, \varepsilon) = M(X\varepsilon) - M\varepsilon - MX = 0.$$

Lemma 6.2. (2.9) regressiya modelində 1) və 2) şərtləri ödənərsə, onda

$$\alpha_0 = MY - \alpha_1 MX, \quad \alpha_1 = \frac{\text{cov}(Y, X)}{D(X)} \quad (D(X) \neq 0).$$

İsbati. $M\varepsilon = 0$ olduğundan,

$$\begin{aligned} MY &= M(\alpha_0 + \alpha_1 X + \varepsilon) = \alpha_0 + \alpha_1 MX + M\varepsilon = \alpha_0 + \alpha_1 MX. \\ \text{cov}(Y, X) &= \text{cov}(\alpha_0 + \alpha_1 X + \varepsilon, X) = \\ &= \alpha_1 \text{cov}(X, X) + \text{cov}(X, \varepsilon) = \alpha_1 D(X). \end{aligned}$$

Teorem 6.1. (Qauss-Markov). Tutaq ki, stoxastik regressorlu (2.9) modelində 1) və 2) şərtləri ödənilir və (x_i, y_i) -təsadüfi seçimdir. Onda α_0 və α_1 parametrlərinin $\mathcal{OKKÜ}$ -ilə $\hat{\alpha}_0$ və $\hat{\alpha}_1$ qiymətləndirmələri ən kiçik şərti dispersiyalı xətti meylsiz, tutarlı qiymətləndirmədir.

İsbati. 1. Qiymətləndirmənin meylsizliyini göstərək:

$$\begin{aligned} \hat{\alpha}_1 &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) y_i}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(\alpha_0 + \alpha_1 x_i + \varepsilon_i)}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \\ &= \frac{\alpha_0 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) + \alpha_1 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) x_i + \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \varepsilon_i}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \\ &= \alpha_1 + \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \varepsilon_i}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}, \end{aligned}$$

onda

$$M(\hat{\alpha}_1/x_1, \dots, x_n) = \alpha_1 + \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) M(\varepsilon_i/x_1, \dots, x_n)}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \alpha_1.$$

Deməli,

$$M(\hat{\alpha}_1) = M(M(\hat{\alpha}_1/x_1, \dots, x_n)) = \alpha_1,$$

$\hat{\alpha}_0 = \bar{y} - \hat{\alpha}_1 \bar{x}$ olduğundan

$$M(\hat{\alpha}_0/x_1, \dots, x_n) = M(\bar{y}/x_1, \dots, x_n) - \bar{x} M(\hat{\alpha}_1/x_1, \dots, x_n) =$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n M(y_i/x_1, \dots, x_n) - \alpha_1 \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\alpha_0 + \alpha_1 x_i) - \alpha_1 \bar{x} =$$

$$= \alpha_0 + \alpha_1 \bar{x} - \alpha_1 \bar{x} = \alpha_0$$

və $M(\hat{\alpha}_0) = M(M(\hat{\alpha}_0/x_1, \dots, x_n)) = \alpha_0$.

2. Regressorlar determinik olduğu hala analoji olaraq stoxastik regressorlar halında da asanlıqla göstərilir ki, Y -ə nəzərən xətti qiymətləndirmələrdən \hat{Y} -ilə alınmış qiymətləndirmə minimal dispersiyaya malikdir:

$$D(\hat{\alpha}_0/x_1, \dots, x_n) = \frac{\sigma^2 \bar{x}}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2},$$

$$D(\hat{\alpha}_1/x_1, \dots, x_n) = \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}.$$

3. \hat{Y} -ilə qiymətləndirmənin tutarlığını göstərək:

$$\hat{\alpha}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \frac{\hat{\text{cov}}(X, Y)}{\hat{D}(X)}.$$

$\hat{\text{cov}}(X, Y) \xrightarrow{P} \text{cov}(X, Y)$ (seçimi kovariasiya məcmunun kovariasiyasının tutarlı qiymətləndirilməsidir) olduğundan və $n \rightarrow \infty$ olduqda $\hat{D}(X) \xrightarrow{P} D(X)$ ehtimal mənada yığıldığından, Slutski teoreminə əsasən (bax, [5, səh. 229-230])

$$\hat{\alpha}_1 = \frac{\hat{\text{cov}}(X, Y)}{\hat{D}(X)} \xrightarrow{P} \frac{\text{cov}(X, Y)}{D(X)} = \alpha_1.$$

$\bar{Y} \xrightarrow{P} MY, \bar{X} \xrightarrow{P} MX$ ($n \rightarrow \infty$) olduğunu nəzərə alsaq, Slutski teoremini tətbiq etməklə alırıq ki,

$$\hat{\alpha}_0 = \bar{y} - \hat{\alpha}_1 \bar{x} \xrightarrow{P} MY - \alpha_1 MX = \alpha_0. \text{ Teorem isbat edildi.}$$

1), 2) və 3) şərtləri ödənilidikdə ƏKKÜ-ilə regressiya parametrlərinin qiymətləndirmələri və deterministik əmsalı üçün deterministik hala xas olan bütün statisik xassələr öz gücündə qalır. Burada statistik xassələri şərti paylanmalar mənada (məsələn, $t_1/x_1, \dots, x_n \sim t_{n-2}$) xarakterizə etmək lazımdır.

İndi çoxdəyişənli (3.4) modelində regressorların stoxastik hallarına baxaq. Tutaq ki, bu modeldə ε səhvləri üçün aşağıdakı şərtlər ödənilir:

- 1) $M(\varepsilon/x_1, \dots, x_k) = 0$ (martis halında $M(\varepsilon/X) = 0_n$);
- 2) $M(\varepsilon^2/x_1, \dots, x_k) = \sigma^2$ (martis halında $M(\varepsilon^2/X) = \sigma^2 E_n$);
- 3) $\varepsilon/x_1, \dots, x_k \sim N(0, \sigma^2)$ (martis halında $\varepsilon/X \sim N(0, \sigma^2)$).

1) və 2) şərtləri ödənilidikdə

a) $D(\varepsilon/x_1, \dots, x_k) = \sigma^2;$

b) $M\varepsilon = 0$ və $D(\varepsilon) = \sigma^2;$

c) $\text{cov}(x_j, \varepsilon) = 0, j = \overline{1, k}.$

1) və 2) şərtləri ödənilidikdə (3.4) modelindən alınır ki,

$$MY = M(\alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_k x_k + \varepsilon) = \alpha_0 + \alpha_1 Mx_1 + \dots + \alpha_k Mx_k,$$

$$\begin{aligned}\text{cov}(Y, x_j) &= \text{cov}(\alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_k x_k + \varepsilon_j x_j) = \\ &= \alpha_1 \text{cov}(x_1, x_j) + \alpha_2 \text{cov}(x_2, x_j) + \dots + \alpha_k \text{cov}(x_k, x_j), \quad j = \overline{1, k}.\end{aligned}$$

Əgər $\det(\text{cov}(x_i, x_j)_{i,j=1}^k) = 0$ olarsa, onda regressorlar multikolinear hesab edilir. Bu halda regressorlardan biri digərlərinin xətti kombinasiyası şəklində göstərilir və regressiya əmsalları birqiyəmətli təyin olunur.

Teorem 6.2. (Gauss-Markov). Tutaq ki, stoxastik regressorlu (3.4) modelində 1), 2) şərtləri ödənilir, $\det(\text{cov}(x_i, x_j)_{i,j=1}^k) \neq 0$

və $\{y_i, x_{i1}, \dots, x_{ik}\}_{i=1}^n$ - faktorların təsadüfi seçimləridir. Onda $\alpha_0, \dots, \alpha_k$ parametrlərinin ƏKKÜ-ilə alınmış $\hat{\alpha}_0, \dots, \hat{\alpha}_k$ qiymətləndirilməsi minimal şərti dispersiyalı xətti meylsiz qiymətləndirmələrdir və bu qiymətləndirmələr tutarlıdır, yəni $n \rightarrow +\infty$ olduqda

$$\hat{\alpha}_j \xrightarrow{P} \alpha_j, \quad j = \overline{0, k}.$$

İsbati. Determinik regressorlar halına uyğun olaraq alınır ki,

$$M(\hat{\alpha}_j / x_1, \dots, x_k) = \alpha_j, \quad j = \overline{0, k}.$$

$$M(\hat{\alpha}_j / x_1, \dots, x_k) = M(M(\hat{\alpha}_j / x_1, \dots, x_k)) = \alpha_j.$$

Buradan həm də alınır ki, Y -ə nəzərən xətti qiymətləndirmələrdən ƏKKÜ-ilə alınmış qiymətləndirmə minimal şərti dispaersiyaya malikdir.

Bu qiymətləndirmənin tutarlığını göstərək. $n \rightarrow +\infty$ olduqda

$$\hat{\text{cov}}(Y, x_j) \xrightarrow{P} \text{cov}(Y, x_j) \quad \hat{D}(x_j) \xrightarrow{P} D(x_j) \quad (j = \overline{1, k})$$

olduğundan, $\left(\hat{\text{cov}}(x_i, x_j)_{i,j=1}^k \right) \xrightarrow{P} \left(\text{cov}(x_i, x_j)_{i,j=1}^k \right)$. Buradan

Slutski teoreminə görə

$$\hat{\alpha} = \left(\hat{\text{cov}}(x_i, x_j)_{i,j=1}^k \right)^{-1} \begin{pmatrix} \hat{\text{cov}}(Y, x_1) \\ \hat{\text{cov}}(Y, x_2) \\ \dots \\ \hat{\text{cov}}(Y, x_n) \end{pmatrix} \xrightarrow{P}$$

$$\xrightarrow{P} \left(\text{cov}(x_i, x_j)_{i,j=1}^k \right)^{-1} \begin{pmatrix} \text{cov}(Y, x_1) \\ \text{cov}(Y, x_2) \\ \dots \\ \text{cov}(Y, x_n) \end{pmatrix} = \alpha .$$

$\bar{Y} \xrightarrow{P} MY$, $\bar{x}_j \xrightarrow{P} Mx_j$ olduğundan, Slutski teoremini tətbiq etməklə,

$$\hat{\alpha}_0 = \bar{y} - \hat{\alpha}_1 \bar{x}_1 - \dots - \hat{\alpha}_k \bar{x}_k \xrightarrow{P} MY - \alpha_1 Mx_1 - \dots - \alpha_k Mx_k = \alpha_0.$$

Indi tutaq ki, (3.4) çoxdəyişənli rəqressiya modelində $\alpha_0 = 0$, X matrisi $n \times k$ tərtibli matrisdir və onun elementləri təsadüfi kəmiyyətlərdir. Fərz edək ki, aşağıdakı şərtlər ödənilir:

1) $M(\varepsilon/X) = 0$;

2) $\text{cov}(\varepsilon/X) = \sigma^2 E_n$;

3) Sanki bütün realizasiyalar üçün (yəni, vahid ehtimalla) X matrisinin ranqı k -dir.

Burada $M(\varepsilon/X)$ -lə qeyd edilmiş X matrisi üçün ε - təsadüfi vektorunun şərti riyazi gözləməsi $\text{cov}(\varepsilon/X) = M(\varepsilon\varepsilon'/X)$ - ilə şərti kovariyasiya matrisi işarə olunmuşdur. Qeyd edək ki, 1),

2) şərtləri bu şərtlərlə ekvivalentdir:

- 1') $M(Y/X) = X\alpha;$
- 2') $\text{cov}(Y/X) = \sigma^2 E_n;$

Tutaq ki, $\hat{\alpha} = (X'X)^{-1} X'Y$ qiymətləndirməsi ƏKKÜ-ilə alınmış α vektorunun qiymətləndirməsidir. Bu qiymətləndirmə 3) şərtinə görə X -in istənilən realizasiyası üçün mövcuddur. Regressiya qalıqları vektoru

$$\begin{aligned} e &= Y - \hat{Y} = Y - X\hat{\alpha} = Y - X(X'X)^{-1} X'Y = \\ &= (E_n - X(X'X)^{-1} X')Y = (E_n - N)Y = BY, \end{aligned}$$

burada

$$B = E_n - N = E_n - X(X'X)^{-1} X'.$$

$\hat{\sigma}^2 = \frac{e'e}{n-k}$ ilə dispersiyanın qiymətləndirilməsini,

$\text{cov}(\hat{\alpha}) = \hat{\sigma}^2 (X'X)^{-1}$ ilə $\hat{\alpha}$ kovariasiya matrisinin qiymətləndirilməsini işaretə edək. Onda

$$\begin{aligned} M(\hat{\alpha}/X) &= M(\alpha + (X'X)^{-1} X'\varepsilon/X) = \alpha + M((X'X)^{-1} X'\varepsilon/X) = \\ &= \alpha + ((X'X)^{-1} X'M(\varepsilon)/X) = \alpha; \\ \text{cov}(\hat{\alpha}/X) &= \text{cov}((X'X)^{-1} X'Y/X) = \\ &= (X'X)^{-1} X' \text{cov}(Y/X) X(X'X)^{-1} = \sigma^2 (X'X)^{-1}; \\ M(e/X) &= M(BY/X) = BM(Y/X) = BX\alpha = 0; \\ \text{cov}(e/X) &= \text{cov}(BY/X) = B \text{cov}(Y/X) B' = \sigma^2 B. \end{aligned}$$

Buradan alınır ki,

$$M(e'e/X) = \sigma^2 \text{tr}(B);$$

$$M(\hat{\sigma}^2/X) = \sigma^2;$$

$$M(\text{cov}(\hat{\alpha})/X) = M(\hat{\sigma}^2 (X'X)^{-1}/X) = M(\hat{\sigma}^2/X)(X'X)^{-1} = \sigma^2 (X'X)^{-1}.$$

Beləliklə, $\hat{\alpha}$, $\hat{\sigma}^2$ və $\text{cov}(\hat{\alpha})$ qiymətləndirmələri X -ə nəzərən şərti meylsizdir. Təkrar riyazi gözləmələri tətbiq etməklə bu

qiymətləndirmələrin aşağıdakı şərtsiz meylsiz qiymətləndirmə olmalarını almaq olar:

$$\begin{aligned} M(\hat{\alpha}) &= M(M(\hat{\alpha}/X)) = M(\alpha) = \alpha; \\ M(\hat{\sigma}^2) &= M(M(\hat{\sigma}^2/X)) = \sigma^2; \\ M(\text{cov}(\hat{\alpha})) &= M(M(\text{cov}(\hat{\alpha})/X)) = \sigma^2 M((XX)^{-1}) = \text{cov}(\hat{\alpha}). \end{aligned} \quad (6.1)$$

Burada Qauss-Markov teoreminin analogi variantı belə ifadə olunur ki, α vektorunun bütün şərti xətti meylsiz qiymətləndirmələrindən ƏKKÜ-ilə alınmış qiymətləndirməsi ən kiçik şərti kovariasiya matrisinə malikdir. Deməli, 1), 2), 3) şərtləri ödənilidikdə stoxastik regressorlu modelin ƏKKÜ-ilə qiymətləndirməsi klassik modellərin ƏKKÜ-ilə qiymətləndirməsindəki xassələrə uyğun xarakterlidir.

Qeyd edək ki, 1), 2) şərtləri X və ε matris - vektorlarının birgə paylanmasına xarakterikdir. Xüsusi halda, 1) şərtlərindən X və ε -un korrelə olunmaması alınır. Çünkü, $M(\varepsilon) = M(M(\varepsilon/X)) = 0$ olduğundan, $\text{cov}(x_{ij}, \varepsilon_m) = M(x_{ij}\varepsilon_m) = M(M(x_{ij}\varepsilon_m/X)) = M(x_{ij}M(\varepsilon_m/X)) = 0$. Bunun tərsi isə ümumiyyətlə doğru deyil. Lakin, X və ε asılı olmadıqda və $M(\varepsilon) = 0$, $M(\varepsilon) = M(\varepsilon'\varepsilon) = \sigma^2 I_n$ olduqda, 1), 2) şərtləri ödənilir.

İndi isə, stoxastik regressorlar halında ƏKKÜ qiymətləndirməsində tutarlılıq məsələsinə baxaq. Yəni $\lim_{P} \hat{\alpha} \rightarrow \alpha$ ($n \rightarrow \infty$) ehtimal yiğilmasını təmin edən şərtləri tapaq. Aşağıdakı elementar çevirməni yerinə yetirək

$$\hat{\alpha} = (XX)^{-1}XY = \alpha + (XX)^{-1}X'\varepsilon = \alpha + \left(\frac{1}{n} XX \right)^{-1} \left(\frac{1}{n} X'\varepsilon \right) \quad (6.2)$$

və fərz edək ki, aşağıdakı şərtlər də ödənilir:

4) $\left(\frac{1}{n}X'X\right)^P \rightarrow A$ ($n \rightarrow \infty$) (burada yiğılma ehtimal mənada başa düşülür) mövcuddur və A matrisi müsbət müəyyəndir.

5) $\frac{1}{n}X'\varepsilon \xrightarrow{P} 0$ ($n \rightarrow \infty$).

Onda Slutski teoremindən ([5, səh. 229-230]) alınır ki,
 $\hat{\alpha} \xrightarrow{P} \alpha$ ($n \rightarrow \infty$), yəni $\hat{\alpha}$ tutarlı qiymətləndirmədir.

(6.2) ayrılışından alınır ki, X və ε arasında korrelyasiya mövcud olduqda ƏKKÜ qiymətləndirməsi ümumiyyətlə meyyli və tutarsız qiymətləndirmədir.

1), 2), 3) şərtləri daxilində ƏKKÜ qiymətləndirməsinin tutarlı olması üçün 4) şərtinin ödənilməsi kifayətdir, çünki

$$\text{cov}(\hat{\alpha}) = \sigma^2 M \left((X'X)^{-1} \right) = \frac{1}{n} \sigma^2 M \left(\left(\frac{1}{n} X'X \right)^{-1} \right) \xrightarrow{P} \alpha \quad (n \rightarrow \infty)$$

və deməli $\hat{\alpha} \xrightarrow{P} \alpha$ ($n \rightarrow \infty$). 4), 5) şərtləri ödənilidikdə ƏKKÜ qiymətləndirməsinin tutarlığını göstərmək üçün $Y = X\alpha + \varepsilon$ modeli və ƏKKÜ qiymətləndirməsinin aşkar ifadəsi tələb olunur, 1), 2), 3) şərtləri isə aşkar şəkildə istifadə olunur. Əgər repressorlar və səhvlər korrelə olunarsa, onda ƏKKÜ qiymətləndirməsi ümumi halda meyilli və tutarsız olur ([31, səh.134-137]).

§6.2. Instrumental dəyişənlər

Əvvəlki mövzuda qeyd etdik ki, stoxastik repressorlu modellərin tədqiqində asılı olmayan dəyişənlərlə təsadüfi qalıqlar arasında korrelyasiya asılılığı mövcud olduqda ƏKKÜ ilə parametrlərin qiymətləndirilməsi ümumi halda meyilli və tutarsız olur. Bu çətinliyin aradan qaldırılmasında yanaşma

olaraq digər asılı olmayan dəyişənlərdən istifadə olunmasıdır ki, bu dəyişənlər instrumental dəyişənlər hesab olunur. Belə dəyişənlərin modelə daxil edilməsinin mahiyyətini başa düşmək üçün əvvəlcə Keynsin aşağıdakı istehlak modelinə (bax. [29, səh. 240] baxaq:

$$C_t = \alpha_0 + \alpha_1 Y_t + \varepsilon_t, \quad t = \overline{1, n}, \quad (6.3)$$

burada C_t - adambaşına düşən real tələbat, Y_t - adambaşına düşən real gəlir və α_1 - parametri tələbata meyllilik (tələbat norması) kimi interpretasiya olunur. Dövlət xərclərini nəzərə almamaqla qapalı iqtisadiyyat modeli ilə kifayətləndikdə, (6.3) modelinə əlavə olaraq

$$Y_t = C_t + I_t, \quad t = \overline{1, n}$$

münasibətlərini də daxil etmək lazımdır. Burada I_t - adambaşına düşən real investisiyalardır. Onda aşağıdakı tənliklər sistemi alınır:

$$\begin{cases} C_t = \alpha_0 + \alpha_1 Y_t + \varepsilon_t, & t = \overline{1, n} \\ Y_t = C_t + I_t, & t = \overline{1, n} \end{cases} \quad (6.4)$$

(6.4) sisteminə modelin struktur forması deyilir.

Sistemdə C_t və Y_t -ni I_t ilə ifadə etsək, modelin çevrilmiş formasını alarıq:

$$\begin{cases} C_t = \frac{\alpha_0}{1-\alpha_1} + \frac{\alpha_1}{1-\alpha_1} I_t + \frac{1}{1-\alpha_1} \varepsilon_t, \\ Y_t = \frac{\alpha_0}{1-\alpha_1} + \frac{1}{1-\alpha_1} I_t + \frac{1}{1-\alpha_1} \varepsilon_t, \end{cases} \quad t = \overline{1, n}. \quad (6.5)$$

Fərz edək ki, ε_t -lər normal qanunla paylanmış təsadüfi kəmiyyətlərdir: $M(\varepsilon_t) = 0$, $D(\varepsilon_t) = \sigma^2 > 0$ və hər bir t üçün I_t

və ε_t kəmiyyətləri asılı deyil. Onda (6.5) sisteminin 2-ci tənliyindən alırıq:

$$\text{cov}(y_t, \varepsilon_t) = \frac{1}{1-\alpha_1} \text{cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_t) = \frac{\sigma^2}{1-\alpha_1} \neq 0,$$

yəni C_t üçün ilkin tənlikdə y_t izahedici dəyişən təsadüfi faktorla korrelə olunur. Bu halda ilkin tənliyin α_1 əmsalının ƏKKÜ- ilə $\hat{\alpha}_1$ qiymətləndirilməsi üçün

$$\hat{\alpha}_1 \xrightarrow{P} \left(\alpha_1 + \frac{\text{cov}(y_t, \varepsilon_t)}{D(y_t)} \right) \quad (n \rightarrow \infty)$$

ehtimal mənada yığılma münasibəti doğru olur ki, burada

$$D(y_t) = \frac{1}{(1-\alpha_1)^2} (D(I_t) + \sigma^2)$$

və

$$\hat{\alpha}_1 \xrightarrow{P} \left(\alpha_1 + (1-\alpha_1) \frac{\sigma^2}{D(I_t) + \sigma^2} \right) \quad (n \rightarrow \infty). \quad (6.6)$$

$\sigma^2 > 0$ olduğundan və Keyns modelində $0 < \alpha_1 < 1$ bərabərsizliyi ödənildiyindən, $\hat{\alpha}_1$ qiymətləndirilməsi tələbat normasının qiymətinin həddindən artıq qiymətləndirilməsidir.

(6.5) sisteminin 1-ci tənliyini belə yazmaq olar:

$$C_t = \tilde{\alpha}_0 + \tilde{\alpha}_1 I_t + \tilde{\varepsilon}_t$$

burada $\tilde{\alpha}_0 = \frac{\alpha_0}{1-\alpha_1}$, $\tilde{\alpha}_1 = \frac{\alpha_1}{1-\alpha_1}$, $\tilde{\varepsilon}_t = \frac{\varepsilon_t}{1-\alpha_1}$, $M(\tilde{\varepsilon}_t) = 0$,

$$D(\tilde{\varepsilon}_t) = \sigma_{\tilde{\varepsilon}}^2 = \frac{\sigma^2}{(1-\alpha_1)^2}$$

ƏKKÜ-nu (6.7) tənliyinə tətbiq etməklə $\tilde{\alpha}_0, \tilde{\alpha}_1$ və $\sigma_{\tilde{\varepsilon}}^2$ qiymətləndirmələrini aldıqdan sonra,

$$\alpha_0 = \frac{\tilde{\alpha}_0}{(1 + \tilde{\alpha}_1)}, \alpha_1 = \frac{\tilde{\alpha}_1}{(1 + \tilde{\alpha}_1)}, \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{(1 + \tilde{\alpha}_1)^2}$$

münasibətlərindən istifadə etməklə ilkin tənliyin parametrlərinin qiymətləndirilmələrini tapmaq olar.

İndi isə, instrumental dəyişənlər üsulunu təsvir etməzdən əvvəl ƏKKÜ-nun adı (2.10) cüt regressiya modelinə tətbiqinə baxaq. Burada $\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$, $t = \overline{1, n}$. Bu halda α_1 əmsalının ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsi aşağıdakı normal tənliklər sistemini ödəyir:

$$\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\alpha}_0 - \hat{\alpha}_1 x_i) = 0, \quad \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\alpha}_0 - \hat{\alpha}_1 x_i) x_i = 0. \quad (6.8)$$

Bu sistem $e = (e_1, \dots, e_n)^T$ qalıq vektorunun (burada $e_i = y_i - \hat{\alpha}_0 - \hat{\alpha}_1 x_i$ i -ci müşahidənin qalığıdır) $1 = (1, \dots, 1)^T$ və $x = (x_1, \dots, x_n)^T$ vektorlarına ortoqonallığını ifadə edir. Ortoqonallıq şərtlərini belə ekvivalent formada yazmaq olar:

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n e_i 1 = 0, \quad \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n e_i x_i = 0. \quad (6.9)$$

(6.9) münasibətləri

$$\text{cov}(\varepsilon_i, 1) = 0, \quad \text{cov}(\varepsilon_i, x_i) = 0, \quad i = \overline{1, n}$$

nəzəri bərabərliklərinin seçimi analoqlarıdır. $M(\varepsilon_i) = 0$ olduğundan, sonuncu münasibətlərdən 1-cisi ödənilir, 2-ni isə, $M(\varepsilon_i x_i) = 0$ kimi yazmaq olar.

Əgər $\text{cov}(\varepsilon_i, x_i) \neq 0$ olarsa, onda $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n e_i x_i \xrightarrow{P} 0$, ($n \rightarrow \infty$)

münasibəti doğru olmur və $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n e_i x_i = 0$ nəzəri münasibətin

empirik analoqu hesab edilmir. Ona görə də, digər elə bir z_i dəyişəni tapmaq lazımdır ki, $\text{cov}(\varepsilon_i, z_i) = M(\varepsilon_i z_i) = 0$ olsun və normal sistemin 2-ci tənliyinin sonuncu münasibətin seçimi

analоqu ilə əvəzlənməsi təmin edilsin, yəni $\sum_{i=1}^n (y_i - \alpha_0 - \alpha_1 x_i) z_i = 0$ bərabərliyi ödənilsin. Əlbəttə, yeni sistemin həlli ilkin sistemin həllindən fərqlənir və biz əmsalların alınmış qiymətləndirilmələrini α_0^* və α_1^* -lə işarə etsem, onlar

$$\sum_{i=1}^n (y_i - \alpha_0^* - \alpha_1^* x_i) = 0, \quad \sum_{i=1}^n (y_i - \alpha_0^* - \alpha_1^* x_i) z_i = 0 \quad (6.10)$$

münasibətlərini ödəyir. Buradan da, α_1^* - üçün

$$\alpha_1^* = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})(z_i - \bar{z})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(z_i - \bar{z})}$$

aşkar ifadəsi alınır ki, onu belə yazmaq olar:

$$\begin{aligned} \alpha_1^* &= \frac{\sum_{i=1}^n (\alpha_1 x_i - \alpha_1 \bar{x} + \varepsilon_i - \bar{\varepsilon})(z_i - \bar{z})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(z_i - \bar{z})} = \\ &= \alpha_1 + \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})(z_i - \bar{z})}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(z_i - \bar{z})}. \end{aligned} \quad (6.11)$$

Burada

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\varepsilon_i - \bar{\varepsilon})(z_i - \bar{z}) = \text{cov}(\varepsilon_i, z_i) = 0, \quad (6.12)$$

$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(z_i - \bar{z}) = \text{cov}(x_i, z_i) = 0$ ($\lim_{n \rightarrow \infty}$ -işarəsi ehtimala görə yiğilmadır). Beləliklə, $\lim_{n \rightarrow \infty} \alpha_1^* = \alpha_1$, olması üçün $\text{cov}(x_i, z_i) \neq 0$ şərtinin də ödənilməsi zəruridır.

Tərif 6.2. Stoxastik regressorlu (2.10) cüt regressiya modelində regressorlarla təsadüfi faktorlar arasında korrelasiya asılılığı olduqda modelə daxil olunmuş yeni

z_i , $i = \overline{1, n}$ dəyişəni üçün

$$\text{cov}(\varepsilon_i, z_i) = 0, \quad \text{cov}(x_i, z_i) \neq 0, \quad i = \overline{1, n}$$

şərtləri ödənirsə, onda belə z_i dəyişəninə instrumental dəyişən deyilir.

x_i stoxastik regressorları ilə ε_i təsadüfi faktorları arasında korreyasiya asılılığı mövcud olduqda instrumental dəyişənin modelə daxil olunması, x_i dəyişəninin α_1 əmsalının tutarlı qiymətləndirilməsinin alınmasına imkan verir. İnstumental dəyişən ekzogen dəyişən hesab edilir o mənada ki, bu dəyişən $y_i = \alpha_0 + \alpha_1 x_i + \varepsilon_i$ baxılan tənliyindən kənarda müəyyənləşdirilir. Onda x_i dəyişəni baxılan kontekstdə endogen dəyişən hesab olunur. Çünkü, bu tənlikdə o səhvlərlə korrelə olunur və x_i -nin qiymətləri ε_i -lə birgə müəyyənləşdirilir.

Instrumental dəyişənlərindən istifadə etməklə alınan qiymətləndirilmələri $\hat{\alpha}_{0IV}$, $\hat{\alpha}_{1IV}$ (və ya $\hat{\alpha}_0^{IV}$, $\hat{\alpha}_1^{IV}$) işarə edək. Burada IV-indeksi Instrumental Variables (instrumental dəyişənlər) mənasındadır. Belə qiymətləndirmələrin alınması üsuluna instrumental dəyişənlər üsulu deyilir.

Yenidən (6.4) Keyns isteklak sisteminə qayıdaq. Bu model üzərinə yuxarıda qoymuş şərtləri nəzərə alsaq, $\text{cov}(y_i, \varepsilon_i) = \frac{\sigma^2}{1 - \alpha_1} \neq 0$ olduğundan, y_i -dəyişəni endogen dəyişəndir. I_i və ε_i təsadüfi kəmiyyətləri asılı olmadıqından, $\text{cov}(I_i, \varepsilon_i) = 0$, yəni I_i -ekzogen dəyişəndir.

Çevrilmiş formanın 2-ci tənliyindən istifadə etsək alarıq:

$$\begin{aligned} \text{cov}(y_t, I_t) &= \text{cov}\left(\frac{\alpha_0}{1-\alpha_1} + \frac{1}{1-\alpha_1} I_t + \frac{1}{1-\alpha_1} \varepsilon_t, I_t\right) = \\ &= \frac{1}{1-\alpha_1} D(I_t) \neq 0. \end{aligned} \quad (6.13)$$

Deməli, α_1 əmsalının tutarlı qiymətləndirilməsini almaq üçün I_t dəyişənidən instrument kimi istifadə etmək olar. Bu zaman

$$\hat{\alpha}_{IV} = \frac{\sum_{t=1}^n (C_t - \bar{C})(I_t - \bar{I})}{\sum_{t=1}^n (y_t - \bar{y})(I_t - \bar{I})} \quad (6.14)$$

qiymətləndirilməsi alınır. $\hat{\alpha}_1$ əmsalının belə İV qiymətləndirilməsini formal olaraq aşağıdakı kimi də almaq olar:

$$C_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_t + \varepsilon_t$$

struktur tənliyi ilə I_t arasındakı

$$\text{cov}(C_t, y_t) = \text{cov}(\alpha_0, I_t) + \alpha_1 \text{cov}(y_t, I_t) + \text{cov}(\varepsilon_t, I_t)$$

münasibətindən yuxarıdakı şərtlər daxilində alınır ki,
 $\text{cov}(C_t, y_t) = \alpha_1 \text{cov}(y_t, I_t)$, buradan isə $\alpha_1 = \frac{\text{cov}(C_t, I_t)}{\text{cov}(y_t, I_t)}$. Sonra

isə, sağdakı nəzəri kovariyasiyaları onların nəzəri analoqları ilə əvəz etməklə

$$\hat{\alpha}_{IV} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (C_t - \bar{C})(I_t - \bar{I})}{\frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (y_t - \bar{y})(I_t - \bar{I})} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (C_t - \bar{C})(I_t - \bar{I})}{\frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (y_t - \bar{y})(I_t - \bar{I})}, \quad (6.15)$$

İV qiymətləndirilməsi alınır.

İndi isə, stoxastik regressorlu çoxdəyişənlə (3.4) modeli üçün z_1, \dots, z_ℓ instrumental dəyişənlərinin seçilməsi məsələsinə baxaq. Yanaşmanın mahiyyəti ondan ibarətdir ki, elə yeni

z_1, \dots, z_ℓ dəyişənləri seçilməlidir ki, bu dəyişənlər $x_j, j = \overline{1, k}$ dəyişənləri ilə sıx korrelyasiya asılılığında olsunlar və modelin ε qalıqları ilə korrelyasiya asılılığında olmasınlar. $z_i, i = \overline{1, \ell}$ dəyişənlərinin sayı regressorların sayından fərqli ola bilər. Adətən z_i dəyişənlərinin sayı regressorların sayından çox olur.

Coxdəyişənli regressiya halında yuxarıda təhlil etdiyimizə analoji olaraq modelin α parametrlərinin IV qiymətləndirilməsi üçün

$$\hat{\alpha}_{IV} = (Z'X)^{-1} Z'Y = \left(\frac{1}{n} Z'X \right)^{-1} \left(\frac{1}{n} Z'Y \right) \quad (6.16)$$

qiymətləndirilməsini almaq olar. Burada Z, X, Y dəyişənlərin müşahidə olunan qiymətlərindən ibarət matrislərdir.

Tutaq ki, $\frac{1}{n} Z'X$ matrislər ardıcılılığı $n \rightarrow \infty$ olduqda ehtimal mənada müəyyən cırlaşmayan matrisə yığılır. Z -lə ε arasında korrelyasiya olmadığından, $\frac{1}{n} Z'\varepsilon$ həddi ehtimala görə sıfıra yığılır. Onda

$$\begin{aligned} \hat{\alpha}_{IV} &= (Z'X)^{-1} Z'(X\alpha + \varepsilon) = \alpha + (Z'X)^{-1} Z'\varepsilon = \\ &= \alpha + \left(\frac{1}{n} Z'X \right)^{-1} \frac{1}{n} Z'\varepsilon \end{aligned}$$

münasibətiindən çıxır ki, $\hat{\alpha}_{IV}$ qiymətləndirilməsi tutarlıdır. Ümumi halda, $\hat{\alpha}_{IV}$ qiymətləndirilməsi meyllidir və qiymətləndirmədə kovariasiya matrisi minimal olmur, yəni effektiv deyil. İlk X dəyişənləri ilə instrumental Z dəyişəni nə qədər sıx korrelə olunursa, $\hat{\alpha}_{IV}$ qiymətləndirilməsi bir o qədər effektiv olur. Bu zaman $\text{cov}(Z, \varepsilon) = 0$ şərti ödənilməlidir. Buradan belə nəticəyə gəlmək olar ki, $z_j^* = x_j - M_{\varepsilon}(x_j), j = \overline{1, k}$

tipli dəyişənlər optimal instrumental dəyişənlərdir.

Cüt regressiya halında yeganə X dəyişəni yeganə instrumental Z dəyişəni ilə əvəz olunur və (6.16) düsturu aşağıdakı şəklə düşür:

$$\tilde{\alpha}_{IV} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n z_i y_i - \frac{\sum_{i=1}^n z_i}{n} \frac{\sum_{i=1}^n y_i}{n}}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n z_i^2 - \frac{\sum_{i=1}^n z_i}{n} \frac{\sum_{i=1}^n z_i}{n}}. \quad (6.17)$$

Ümumiyyətlə, praktiki məsələlərdə instrumental dəyişənlərin seçimi imkanları o qədər də geniş deyil. Hətta ola bilər ki, müşahidə olunan instrumental dəyişənlər yoxdur.

Altıncı fəslə dair suallar, testlər, çalışmalar.

Suallar

- 6.1. Stoxastik regressor nədir?
- 6.2. Stoxastik regressorlu modellərə ƏKKÜ-nun tətbiqində hansı çətinliklər yaranır?
- 6.3. Slutski teoreminin mahiyyətini izah edin.
- 6.4. Hansı şərtlər ödənilidikdə stoxastik regressorlu modellərin ƏKKÜ- ilə əmsallarının qiymətləndirilməsi tutarlıdır?
- 6.5. Hansı şərtlər ödənilidikdə stoxastik regressorlu modellərin ƏKKÜ- ilə əmsallarının qiymətləndirilməsi həm şərti, həm də şərtsiz meylsizdir?
- 6.6. Əgər regressorlar və qalıqlar korrelə olunursa, onda ƏKKÜ- ilə qiymətləndirmənin nəticəsi necə olur?
- 6.7. İnstural dəyişənlər necə xarakteristikali dəyişənlərdir?
- 6.8. Modelə daxil olan instrumental dəyişənlər hansı şərtləri ödəməlidir.
- 6.9. İnstural dəyişənlər üsulunun mahiyyətini izah edin.
- 6.10. Stoxastik regressorlu çoxdəyişənli modellərin verilənləri hansı şərtləri ödədikdə ƏKKÜ-ilə əmsalların qiymətləndirilməsi tutarlıdır?

Testlər

6.1. Təsadüfi kəmiyyətin korrelə olunmaması nəyi göstərir?

- a) onların arasında xətti əlaqənin olmamasını;
- b) onların arasında istənilən əlaqənin olmamasını;
- c) onların asılı olmamasını;
- d) onların arasında qeyri-xətti əlaqənin olmamasını.

6.2. Rəgressorlu xətti modelin əmsalları hansı üsulla qiymətləndirilir?

- a) ƏKKÜ;
- b) ÜƏKKÜ;
- c) momentlər üsulu;
- d) qradiyentlər üsulu.

6.3. Rəgressorlu modelin qiymərləndirməsi o halda tutarlıdır ki,

- a) digər seçimi qiymətləndirmələrlə müqayisədə ən kiçik dispersiyalı olsun;
- b) kiçik seçimlər üçün dəqiq qiymətləndirməni versin;
- c) onun riyazi gözəlməsi qiymətləndirilən parametrə bərabər olsun;
- d) böyük seçimlərdə dəqiq qiyməti versin.

6.4. Əgər çoxdəyişənli rəgressiya modelində stoxastik x_i

regressorlarının kovariasiya matrisinin determinantı sıfır bərabərdirsə, onda

- a) regressorlardan biri digərlərinin xətti kombinasiyası şəklində göstərilir və rəgressiya əmsalları birqiymətli təyin olunmur?
- b) regressorlar arasında korrelyasiya asılılığı yoxdur;
- c) rəgressiya əmsalları birqiymətli təyin olunmur;
- d) ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmədə normal tənliklər sisteminin həlli yoxdur.

6.5. Əgər çoxdəyişənli rəgressiya modelində stoxastik regressorlar və qalıqlar korrelə olunursa, onda ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmə ümumi halda

- a) meylli və tutarsız olur;
- b) meylli və tutarlı olur;

- c) meylsiz və tutarlı olur;
d) meylsiz və tutarsız olur.

6.6. Stoxastik regressorlu modellərdə instrumental dəyişənlər hansı halda daxil edilir?

- a) regressorların qiymətləri ilə qalıqların qiymətləri arasında korrelyasiya asılılığı olduqda;
b) regressorların özləri arasında multikollinearlıq olduqda;
c) qalıqlar arasında asılılıq olduqda;
d) stoxastik regressorların kovariasiya matrisinin determinantı sıfır bərabər olduqda.

6.7. Modelə daxil olan yeni instrumental dəyişənlər hansı şərtləri ödəməlidir?

- a) ilkin asılı olmayan dəyişənlərlə korrelə olunmalı, qalıqlarla isə, korrelə olunmamalıdır;
b) ilkin asılı olmayan dəyişənlərlə korrelə olunmamalı, qalıqlarla isə, korrelə olunmalıdır;
c)ancaq asılı olmayan dəyişənlərlə korrelə olunmalıdır;
d)ancaq qalıq hədlərli ilə korrelə olunmalıdır.

6.8. Stoxastik regressorlu (2.9) modelinə z instrumental dəyişəninin daxil olması üçün hansı şərtlər ödənilməlidir?

- a) $\text{cov}(x_i, z_i) \neq 0$, $\text{cov}(\varepsilon_i, z_i) = 0$, $i = \overline{1, n}$;
b) $\text{cov}(x_i, z_i) = 0$, $\text{cov}(\varepsilon_i, z_i) = 0$, $i = \overline{1, n}$;
c) $\text{cov}(x_i, z_i) \neq 0$, $\text{cov}(\varepsilon_i, z_i) \neq 0$, $i = \overline{1, n}$;
d) $\text{cov}(x_i, z_i) = 0$, $\text{cov}(\varepsilon_i, z_i) \neq 0$, $i = \overline{1, n}$.

6.9. İnstrumental dəyişənlərin tətbiqində hansı problemlər yarana bilər?

- a) müşahidələrin sayı çox olmadıqda qiymətləndirmənin meylsizliyi təmin olunmur;
b) alınmış qiymətləndirmənin tutarlılığı təmin olunmur;
c) qiymətləndirmənin asimtotik normallığı təmin olunmur;
d) qiymətləndirmədə problemlər ortaya çıxmır.

6.10. Əgər stoxastik regressorlu çoxdəyişənli modeldə izahedici dəyişənlərlə regressiyanın səhvləri korrelə olunmursa, onda ƏKKÜ ilə əmsalların qiymətləndirilməsi

- a) meylsiz və tutarlıdır;
- b) meylli və tutarsızdır;
- c) meylsiz və tutarsızdır;
- d) meylli və tutarlıdır.

Çalışmalar

Məsələ 6.1. Tutaq ki, (3.4) modeli dinamik stoxastik regressorlu modeldir (dinamik dedikdə, i -dəyişəni əvəzinə zaman anları başa düşülür), müəyyən qiymətləri müşahidə olunmayan z dəyişəni vardır ki, $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_t + \beta_1 z_t + \nu_t$, $x_t = \lambda + \delta z_t + \xi_t$ tənliklərində β, γ əmsalları sıfırdan kifayət qədər fərqlidir və x_t eyni paylanmaya malik olan stoxastik regressordur. $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_t + \varepsilon_t$ modeli üçün x_t regressoru ilə ε_t səhvləri arasındaki qarşılıqlı asılılığın kovariasiya əmsalını tapın.
Cavab: $\text{cov}(x, \varepsilon) = \beta_1 \delta \text{cov}(z, z)$.

Məsələ 6.2. Tutaq ki, x_j regressorunun qiymətləndirilməsində təsadüfi u_{ij} xətasına yol verilir və $M(u_{ij}) = 0$. Yəni, modelin qurulması üçün x_{ij} -nin dəqiq müşahidə qiyməti deyil, onun xətalarla $(x_{ij})^* = x_{ij} + u_{ij}$ qiyməti verilir və faktiki olaraq (3.4)-ün analoqu $Y = X\alpha + v$ regressiyasında α qiymətləndirilir. $Y = X\alpha + \varepsilon$ ilkin modeli üçün hansı dəyişənin qeyd olunmuş qiymətləri və hansı təsadüfi tərkib arasında korrelyasiya mövcuddur? Bu asılılığın korrelyasiya əmsalını tapın.

Cavab: x^* -la təsadüfi v tərkibi arasında; $\text{cov}(x^*, v) = -\text{cov}(U, U)\alpha$.

Məsələ 6.3. Tutaq ki, $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_t + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$ regressiya

modelində eyni paylanmaya malik x_t regressoru ε -la cari zaman anında deyil, ondan əvvəlki zaman anlarında korrelə olunur. Göstərin ki, onun α_1 qiymətləndirilməsi tutarlıdır, lakin meylsizdir.

Məsələ 6.4. Tutaq ki, $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_t + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$ regressiya tənliyi instrumental dəyişənlərlə qiymətləndirilir və x_t üçün instrumental olaraq z_t dəyişəni qəbul olunur. ΘKKÜ-ilə qiymətləndirmədə $\hat{\alpha}_{0IV}$, $\hat{\alpha}_{1IV}$ instrumental qiymətləndirmələri hansı tənliklər sisteminin həlli olunmalıdır?

$$\text{Cavab: } \begin{cases} n\hat{\alpha}_{0IV} + \left(\sum_{t=1}^n x_t \right) \hat{\alpha}_{1IV} = \sum_{t=1}^n y_t; \\ \left(\sum_{t=1}^n z_t \right) \hat{\alpha}_{0IV} + \left(\sum_{t=1}^n z_t x_t \right) \hat{\alpha}_{1IV} = \sum_{t=1}^n z_t y_t. \end{cases}$$

Məsələ 6.5. Tutaq ki, y_t^* və x_t^* dəyişnləri $y_t^* = \alpha_0 + \alpha_1 x_t^*$ düsturu ilə asılıdır, lakin dəqiq qiymətlər əvəzinə $y_t = y_t^* + u_t$ və $x_t = x_t^* + v_t$ ölçülümiş qiymətləri müşühidə olunur (burada $v_t \sim N(0, \sigma_v^2)$, $v_t \sim N(0, \sigma_v^2)$, u_t və v_t , istənilən t və s üçün asılı deyil). $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_t + \varepsilon_t$ tənliyinin ΘKKÜ-ilə qiymətləndirilməsində ε_t səhvləri standart xətti modelin şərtini ödəyirmi? $\text{cov}(x_t, \varepsilon_t)$ -ni və $\hat{\alpha}_1$ qiymətləndirməsinin ehtimal mənada limitini tapın.

$$\text{Cavab: } \text{ödəyir; } \text{cov}(x_t, \varepsilon_t) = -\alpha_1 \sigma_v^2 \neq 0; \lim_{P} \hat{\alpha}_1 = \alpha_1 - \frac{\alpha_1 \sigma_v^2}{\sigma_x^2 + \sigma_v^2}$$

(yəni α_1 parametrinin qiymətləndirilməsi asimptotik meylli və tutarsızdır).

Məsələ 6.6. Tapşırıq 6.5-dəki regressiya tənliyinin $\hat{\alpha}_{0IV}$, $\hat{\alpha}_{1IV}$ instrumental qiymətləndirməsini tapın.

Cavab: $\hat{\alpha}_{0IV} = \bar{y} - \hat{\alpha}_{1IV} \bar{x}; \quad \hat{\alpha}_{1IV} = \frac{\sum_{t=1}^n (z_t - \bar{z})(y_t - \bar{y})}{\sum_{t=1}^n (z_t - \bar{z})(x_t - \bar{x})}.$

Məsələ 6.7. Tutaq ki, $y_{ti} = \alpha_0 + \alpha_1 x_{ti} + u_{ti}$. Burada $u_{ti} = \varepsilon_{ti} + \alpha_1 d_{ti}$ və d_{ti} regressorunun qiymətləri məlum deyil. $D(x_{ti}) = D(d_{ti}) = 2$; $D(\varepsilon_{ti}) = 1$, $\text{cov}(x_{ti}, d_{ti}) = -2$, $\text{cov}(\varepsilon_{ti}, d_{ti}) = 0$, $\text{cov}(\varepsilon_{ti}, x_{ti}) = 0$ qəbul edək. ÖKKÜ -üsulu ilə α_1 -in qiymətləndirməsinin tutarlı, meylsiz olub-olmadığını müəyyənləşdirin.

Cavab: ÖKKÜ qiymətləndirməsi tutarsız və meyllidir.

Məsələ 6.8. Tutaq ki, 6.7-ci tapşırıqda olan regressiya tənliyində problemlə x_{ti} regressoru üçün ($\text{cov}(x_{ti}, \varepsilon_{ti}) \neq 0$) z_{ti} instrumental dəyişəni məlumdur ($\text{cov}(z_{ti}, x_{ti}) = 1$, $\text{cov}(z_{ti}, u_{ti}) = 0$). $\hat{\alpha}_{1IV}$ qiymətləndirməsinin tutarlı olub-olmadığını müəyyənləşdirin.

Cavab: tutarlıdır.

Məsələ 6.9. 6.7-ci tapşırıqda olan regressiya modelində $\text{cov}(x_{ti}, \varepsilon_{ti}) \neq 0$ olduqda instrumental z dəyişəni daxil etməklə əmsalların qiymətləndirilməsi mərhələlərini göstərin və müəyyən cədvəl verilənləri üçün onları qiymətləndirin.

Göstəriş. 1-ci mərhələdə x_{ti} dəyişənlərinin hər biri üçün z_{ti} instrumental dəyişəninə nəzərən regressiyani qurub \hat{x}_{ti} tapın. 2-ci mərhələdə x_{ti} -ni \hat{x}_{ti} -lə əvəz edib ilkin modelin $\hat{\alpha}_{0IV}$, $\hat{\alpha}_{1IV}$, $\hat{\alpha}_{2IV}$ qiymətləndirilməsini alın.

FƏSİL VII

EYNİZAMANLI TƏNLİKLƏR SİSTEMİ

§7.1. Modelin struktur və çevrilmiş formaları

İqtisadi proseslər və təzahürlər çoxlu sayıda parametrlı mürəkkəb qarşılıqlı əlaqələrlə xarakterizə olunan mürəkkəb sistemlərdən ibarətdir. İqtisadi proseslərin yalnız bir reqresiya tənliyi vasitəsilə tədqiqi çox sadə hal hesab edilir. Bu zaman əsasən fərz edilir ki, faktorları bir-birindən asılı olmayaraq dəyişdirmək olar və asılı dəyişənin (nöticə faktorunun) dəyişməsi öyrənilən sistemin davranışına təsir etmir. Mürəkkəb iqtisadi sistemlərdə isə, ümumilikdə belə fərziyyə yerinə yetirilə bilməz, çünkü sistemin qarşılıqlı əlaqəli meyarlarından hər hansı birinin dəyişməsi bütün sistemin meyarlarının dəyişməsinə səbəb olur. Belə vəziyyətlərdə ekonometrik modellər ekonometrik tənliliklər sistemi formasında qurulur. Belə yanaşma daha geniş makroiqtisadi tədqiqatlarda, həm də, tələb və təklifin araşdırılmasında tətbiq edilir. Məsələn, bazar iqtisadiyyatında tarazlıq qiyməti tələb və təklifin qarşılıqlı əlaqəsinin nöticəsi kimi qəbul olunur. Bu zaman malın təklifi ciddi dərəcədə malın qiyməti mühitindən, qiymət isə, istehlakçının orta gəlirinin miqdardından və bazarda malın təklif miqdardından asılıdır. Uyğun model aşağıdakı tənliliklər sistemi ilə müəyyənləşdirilir:

$$\begin{cases} Q_t = a_{10} + b_{11}P_t + \varepsilon_{1t}, \\ P_t = a_{20} + b_{21}Q_t + a_{11}I_t + \varepsilon_{2t}, \end{cases} \quad (7.1)$$

burada P_t -malın bir vahidinin orta qiyməti, Q_t -təklif olunan malın miqdarı, I_t -orta gəlir səviyyəsi, t -carı zaman periodu, $a_{10}, a_{20}, b_{11}, b_{21}$ - sabit parametrlər, $\varepsilon_{1t}, \varepsilon_{2t}$ -tənliliklərin səhvvləridir.

Ümumiyyətlə, iqtisadi göstəricilər (asılı dəyişənlər) arasında əlaqələrin tədqiqində eynizamanlı (struktur) tənliklər sisteminə istifadə olunur. Belə modellər çoxlu sayıda faktorlar arasında asılılığı əks etdirilir və deməli, real iqtisadi proseslərə daha tam uyğundur. Əvvəlki fəsildə qeyd edildiyi kimi, regressorların təsadüfi tərkiblərlə korrelə olunmasının bir səbəbi də odur ki, müəyyəf faktorlar ola bilər ki, eyni zamanda həm regressorların özünə, həm də regressorların qeyd olunmuş qiymətlərində izaholunan dəyişənə təsir etsin. Başqa sözlə, baxılan iqtisadi vəziyyətdə izah olunan dəyişənin və regressorun qiymətləri eynizamanda xarici faktorların təsiri ilə formallaşır. Bu o deməkdir ki, baxılan model tam deyil. Onu əlavə tənliklərlə təmamlamaq lazımdır ki, bu tənliklərdə izaholunan dəyişənlər qismində regressorların özü olsun. Ona görə də, eynizamanlı tənliklər sisteminin öyrənilməsinə zərurət yaranır.

Eynizamanlı tənliklər sisteminə dəyişənlər üç hissəyə bölünür:

1) Endogen dəyişənlər. Bu dəyişənlər modelin daxilində (sistemin daxilində) müəyyənləşdirilən bir-birindən asılı dəyişənlərdir. Sistemin i -ci tənliyində olan endogen dəyişən həmin tənliyin təsadüfi tərkibi ilə korrelə olunur.

2) Ekzogen dəyişənlər. Bu dəyişənlər sistemdən kənarda təyin olunur. Ekzogen dəyişənlər bütün zaman anlarında sistemin bütün tənliklərində təsadüfi tərkiblə korrelə olunmur.

3) Əvvəlcədən bilinən dəyişənlər. Əvvəlcədən bilinən dəyişənlər ardıcıl zaman anlarında aparılan müşahidələrin təsvirini ifadə edən sistemlərə aiddir. Endogen dəyişənlərin qiymətləri kimi, əvvəlcədən bilinən dəyişənlərin qiymətləri də, sistemin daxilində müəyyənləşdirilir. Lakin, əvvəlcədən bilinən dəyişənlərin i -ci tənlikdə t zamanında qiyməti həmin tənlikdəki təsadüfi dəyişənin qiyməti ilə $t, t+1, t+2$ anları üçün korrelə olunmamalıdır. Məsələn,

$$\begin{cases} Q_t = a_1 P_t + a_2 Q_{t-1} + \varepsilon_{1t}, \\ P_t = b_1 Q_{t-1} + \varepsilon_{2t}, \end{cases} \quad (7.2)$$

sistemində Q_t və P_t dəyişənləri endogen, Q_{t-1} -dəyişəni isə, əvvəlcədən bilinən dəyişəndir.

n sayda asılı y_i , $i = \overline{1, n}$ dəyişənləri ekonometrik tənliklər sistemi ümumi halda aşağıdakı kimi yazılır:

$$\begin{cases} y_1 = b_{12}y_2 + b_{13}y_3 + \dots + b_{1n}y_n + a_{11}x_1 + \dots + a_{1k}x_k + \varepsilon_1; \\ y_2 = b_{21}y_1 + b_{23}y_3 + \dots + b_{2n}y_n + a_{21}x_1 + \dots + a_{2k}x_k + \varepsilon_2; \\ \dots \dots \dots \\ y_n = b_{n1}y_1 + b_{n2}y_2 + \dots + b_{nn-1}y_{n-1} + a_{n1}x_1 + \dots + a_{nk}x_k + \varepsilon_n \end{cases} \quad (7.3)$$

və ya matris forması

$$BY + AX = \varepsilon, \quad (7.4)$$

burada

$$B = \begin{bmatrix} -1 & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & -1 & \dots & b_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{n2} & b_{n2} & \dots & -1 \end{bmatrix}, \quad A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2k} \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nk} \end{bmatrix},$$

$$Y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{bmatrix}, \quad X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \varepsilon = \begin{bmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \dots \\ \varepsilon_n \end{bmatrix}. \quad (7.5)$$

Tərif 7.1. (7.3) sisteminə eynizamanlı, qarşılıqlı asılı tənliklər sistemi deyilir. Bu sistem modelin bütün dəyişənləri arasındaki qarşılıqlı əlaqəni əks etdirdiyi üçün, ona həm də modelin struktur forması deyilir.

Tərif 7.2. (7.3) sistemində xüsusi halda, y_i asılı dəyişənləri yalnız ekzogen x_i dəyişənlərindən asılı olduqda, sistemə asılı olmayan tənliklər sistemi deyilir.

Asılı olmayan tənliklər sistemi ümumi halda belə yazılırlar:

$$\begin{cases} y_1 = a_{01} + a_{11}x_1 + \dots + a_{1m}x_m + \varepsilon_1; \\ y_2 = a_{02} + a_{21}x_1 + \dots + a_{2m}x_m + \varepsilon_2; \\ \dots\dots\dots\dots\dots\dots\dots\dots\dots \\ y_n = a_{0n} + a_{n1}x_1 + \dots + a_{nm}x_m + \varepsilon_n \end{cases} \quad (7.6)$$

Bu sistemin tənliklərində təsireddi faktorlar dəyişə bilər. Məsələn, 4 nəticə faktorlu sistemdəki asılılıqlar

$$y_1 = f_1(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5);$$

$$y_2 = f_2(x_1, x_3, x_4, x_5);$$

$$y_3 = f_3(x_2, x_3, x_5);$$

$$y_4 = f_4(x_3, x_4, x_5)$$

kimi göstərilə bilər. Bu və ya digər faktorun sistemin müəyyən tənliyində iştirak etməməsinin səbəbləri ola bilər. Bu səbəblərdən: a) nəticə faktoruna onun qeyri-təbii təsiri (bu faktor üçün t -kriterinin və ya xüsusi F -kriterinin əhəmiyyətsiz qiymətləri); b) modelə faktorun daxil olunmasının iqtisadi məqsədə uyğun olmaması. Sistemin hər bir tənliyinə ayrıca baxmaqla, onun parametrlərini qiymətləndirmək üçün ƏKKÜ-nu tətbiq etmək olar. Bu sistemin tənlikləri reqressiya tənlikləridir.

Tərif 7.3. Əgər (7.3) sistemində hər bir asılı y_i dəyişəni yalnız x_i dəyişənlərinin və sistemin əvvəlki tənliklərində olan y_i dəyişənin funksiysidirsə, onda belə sistemə rekursız tənliklər sistemi deyilir.

Rekursiv tənliklər sistemi ümumi halda aşağıdakı kimi yazılır:

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1k}x_k + \varepsilon_1; \\ y_2 = b_{21}y_1 + a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2k}x_k + \varepsilon_2; \\ y_3 = b_{31}y_1 + b_{32}y_2 + a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + \dots + a_{3k}x_k + \varepsilon_3; \\ \dots \\ y_n = b_{n1}y_1 + b_{n2}y_2 + \dots + b_{n,n-1}y_{n-1} + a_{n1}x_1 + \dots + a_{nk}x_k + \varepsilon_n \end{cases} \quad (7.7)$$

Bu sistemdə bir tənlikdə olan y_i asılı dəyişəni digər tənlikdə səbəbiyyət faktoru kimi göstərilir.

Asılı olmayan və rekursiv tənliklər sistemində asılı dəyişənlərin qarşılıqlı təsirləri mövcud olmadığından, rəqressiya analizinin şərtləri pozulmur və ona görə də, a_{ij}, b_{ij} struktur əmsallarının müəyyənləşdirilməsi üçün ƏKKÜ-na tətbiq etmək olar.

(7.3), (7.6), (7.7) modellərində sistemin tənliklərində sərbəst həddin olmaması dəyişənlərin qiymətlərinin əvvəlcədən mərkəzləşdirilməsi (orta səviyyədən meyllərlə ifadə olunurlar) ilə şərtləndirilir.

Qeyd edək ki, modelin struktur forması nəinki parametrləri (sabitlər ki, onları təyin etmək lazımdır) özündə saxlayan tənliklərdən, həm də müəyyən eyniliklərdən ibarət olabilir. Bu eyniliklər parametrlərlə verilmir, ancaq dəyişənlər arasında müəyyən qeyd olunmuş münasibəti ifadə edir.

(7.3) sistemində endogen dəyişənlər arasında qarşılıqlı əlaqə mövcud olduğundan, burada izahedici dəyişənlərlə təsadüfi tərkiblər arasında asılılığın olmaması şərti pozulduğundan, ƏKKÜ-nun tətbiqi parametrlərin tutarsız, meylli qiymətləndirilməsi ilə nəticələnir.

Tərif 7.4. *Əgər müəyyən riyazi çevirmələrlə (7.3) sisteminin sağ tərəfindən asılı dəyişənləri yox etmək mümkünürsə, onda belə çevirmələrlə alınan yeni sistem*

modelin çevrilmiş forması deyilir.

(7.3) struktur sisteminin yeni çevrilmiş formasını aşağıdakı kimi yazmaq olar:

$$\begin{cases} y_1 = \delta_{11}x_1 + \delta_{12}x_2 + \dots + \delta_{1k}x_k + \xi_1; \\ y_2 = \delta_{21}x_1 + \delta_{22}x_2 + \dots + \delta_{2k}x_k + \xi_2; \\ \dots \\ y_n = \delta_{n1}x_1 + \delta_{n2}x_2 + \dots + \delta_{nk}x_k + \xi_n \end{cases} \quad (7.8)$$

burada δ_{ij} parametrləri struktur dəyişənlərdər asılı cəbri funksiyalarıdır və çevrilmiş əmsallar adlanır, ξ_i -lər çevrilmiş modelin səhvvləridir.

Sərbəst hədli üç tənlikli (7.6) sisteminə baxaq. Onun (7.8) çevrilmiş formasının tənlikləri uyğun olaraq A_1, A_2, A_3 sərbəst həddli olur. Bu modellərdə fərq ondan ibarətdir ki, struktur sistemin hər bir tənliyində ekzogen dəyişənlərlə endogen dəyişənlər arasındaki asılılıq müəyyən iqtisadi konsepsiya əsaslanmaqla təbiidir.

Struktur və çevrilmiş modellərin əmsalları müəyyən qeyri-xətti münsibətlərlə əlaqəlidir. Bunu sadə iki tənlikli struktur modeldə göstərək:

$$\begin{cases} y_1 = a_{01} + b_{12}y_2 + a_{11}x_1 + \varepsilon_1 \\ y_2 = a_{01} + b_{21}y_1 + a_{22}x_2 + \varepsilon_2 \end{cases} \quad (7.9)$$

struktur sistemi üçün uyğun çevrilmiş model belə olur:

$$\begin{cases} y_1 = A_1 + \delta_{11}x_1 + \delta_{12}x_2 + \xi_1 \\ y_2 = A_2 + \delta_{21}x_1 + \delta_{22}x_2 + \xi_2 \end{cases} \quad (7.10)$$

(7.9)-sisteminin 1-ci tənliyində y_2 -ni digər həddlərlə ifadə edək:

$$\begin{cases} y_2 = \frac{y_1 - a_{11}x_1 - a_{01} - \varepsilon_1}{b_{12}} \\ y_2 = b_{21}y_1 + a_{22}x_2 + a_{02} + \varepsilon_2. \end{cases} \quad (7.11)$$

(7.11) -in sağ tərəflərini birləşdirməklə alırıq:

$$y_1 = \frac{a_{11}}{1-b_{21}b_{12}}x_1 + \frac{a_{22}b_{12}}{1-b_{21}b_{12}}x_2 + \frac{a_{01} + a_{02}b_{12}}{1-b_{21}b_{12}} + \frac{\varepsilon_1 + \varepsilon_2 b_{12}}{1-b_{21}b_{12}}. \quad (7.12)$$

Onda (7.10) -un uyğun əmsalları belə olur:

$$\begin{aligned} A_1 &= \frac{a_{01} + a_{02}b_{12}}{1-b_{21}b_{12}}, \quad \delta_{11} = \frac{a_{11}}{1-b_{21}b_{12}}, \\ \delta_{12} &= \frac{a_{22}b_{12}}{1-b_{21}b_{12}}, \quad \xi_1 = \frac{\varepsilon_1 + \varepsilon_2 b_{12}}{1-b_{21}b_{12}}. \end{aligned} \quad (7.13)$$

Analoji qayda ilə göstərilir ki, (7.10) sisteminin 2-ci tənliyinin uyğun əmsalları

$$\begin{aligned} A_2 &= \frac{a_{01}b_{21} + a_{02}}{1-b_{21}b_{12}}, \quad \delta_{21} = \frac{a_{11}b_{21}}{1-b_{21}b_{12}}, \\ \delta_{22} &= \frac{a_{22}}{1-b_{21}b_{12}}, \quad \xi_2 = \frac{\varepsilon_1 b_{21} + \varepsilon_2}{1-b_{21}b_{12}}. \end{aligned} \quad (7.14)$$

Cəvrlmiş formalı modellərin tənlikləri asılı olmadıqlarından, sistemin δ_{ij} parametrlərini adı ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmək olar. δ_{ij} parametrlərinin alınmış ədədi qiymətləri endogen dəyişənlərin model qiymətlərinin əvvəlcədən bilinən dəyişənlərlə ifadə olunmasına imkan verir. Bununla modelin qurulması prosesi bitmir, çünki iqtisadi interpretasiya üçün ancaq a_{ij}, b_{ij} struktur əmsallarının qiymətləri olmalıdır. ƏKKÜ-nu tətbiq etməklə, əvvəlcə

çevrilmiş sistemin δ_{ij} əmsallainı qiymətləndirmək olar, sonra isə, endogen dəyişənlərin qiymətlərini ekzogen dəyişənlərlə qiymətləndirmək lazımdır. Çevrilmiş formaya keçməyin mənfi cəhəti ondan ibarətdir ki, endogen dəyişənlər arasında qarşılıqlı əlaqənin əmsalları aşkar şəkildə mövcud olmur.

§7.2. Modelin struktur formasının identifikasiyası

§7.1-də qeyd edildiyi kimi, modelin çevrilmiş formasının parametrlərinin qiymətləndirilməsi ciddi çətinliklər törətmir. Sonrakı mərhələdə struktur formalı modelin əmsallarının çevrilmiş modelin əmsallarının qiymətləndirilmələri ilə ifadə olunmasıdır. Burada identifikasiya problemi ortaya çıxır. Bu problemin mahiyyəti ondan ibarətdir ki, struktur modelin əmsallarını çevrilmiş modelin əmsalları ilə həmisi birqiyəmətli ifadə etmək mümkün olmur. Bu onunla əlaqədardır ki, ümumi halda modelin struktur və çevrilmiş formaları fərqli sayıda parametrləri özündə saxlayır. Bu parametrlərin uyğun olaraq struktur və çevrilmiş formada sayıları $n(n-1)+nk$ və nk -dir. Parametrlərin sayını bərabərləşdirmək üçün modelin müəyyən struktur əmsallarının sıfır çevrilməsi şərtinin qoyulması zəruridir, məsələn $a_{11} + b_{12} = 0$ şərtinin ödənilməsini zəruri şərt hesab etmək olar.

Nümunə kimi, üç endogen və üç ekzogen dəyişənləi aşağıdakı modelə baxaq:

$$\begin{cases} y_1 = b_{12}y_2 + b_{13}y_3 + a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \varepsilon_1; \\ y_2 = b_{21}y_1 + b_{23}y_3 + a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 + \varepsilon_2; \\ y_3 = b_{31}y_1 + b_{32}y_2 + a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 + \varepsilon_3. \end{cases} \quad (7.15)$$

Bu modeldə sadəlik üçün bütün dəyişənlər mərkəzləşdirilmişdir, yəni onlar orta səviyyədən meyllərilə ifadə olunmuşdur və $a_{01}, a_{02}, a_{03} = 0$, belə ki, onlar modelin identifikasiya məsələsinin həllinə təsir etmir. Model 15 struktur

əmsallıdır. Onlardan 6-sı endogen, 9-u ekzogen dəyişənlərin əmsallarıdır. Burada $n = 3, k = 3$ və $3(3-1+3) = 15$. Çevrilmiş model $3 \cdot 3 = 9$ əmsallıdır və bu forma belədir:

$$\begin{cases} y_1 = \delta_{11}x_1 + \delta_{12}x_2 + \delta_{13}x_3 + \xi_1; \\ y_2 = \delta_{21}x_1 + \delta_{22}x_2 + \delta_{23}x_3 + \xi_2; \\ y_3 = \delta_{31}x_1 + \delta_{32}x_2 + \delta_{33}x_3 + \xi_3. \end{cases} \quad (7.16)$$

Buradan alınır ki, (7.16) sisteminin 9 əmsalına əsasən (7.15) struktur modelinin 15 əmsalının tapılması məsələsində həllərin yeganəliyi pozulur. Yeganə həllin tapılması üçün zəruri şərt olaraq meyarlar arasında zəif asılılığın olması kimi, uyğun struktur əmsallar sıfır olmalıdır. (7.15) modelində

$b_{13} = b_{31} = a_{12} = a_{21} = a_{23} = a_{32} = 0$ qəbul etməklə, struktur əmsalların sayını 9-a endirmək olar. Bu zaman yeni struktur modeli üçün çevrilmiş forma (7.16) kimi olur.

İdentifikasiya olunma nöqtəyi nəzərdən struktur modelləri üç hissəyə ayırmak olar:

- İdentifikasiya olunan (eyniləşdirilən) sistemlər. Bu sistemlərdə modelin struktur və çevrilmiş formalarında parametrlərin sayı eynidir və struktur əmsallar çevrilmiş modelin əmsalları vasitəsilə birqiymətli şəkildə qiymətləndirilir;

- İdentifikasiya olunmayan (eyniləşdirilməyən) sistemlər. Bu sistemlərdə struktur parametrlərin sayı çevrilmiş sistemdəki parametrlərin sayından artıq olur və struktur parametrlər çevrilmiş formalı modelin parametrləri vasitəsilə təyin olunmur;

- Həddindən artıq identifikasiya olunan (eyniləşdirilən) sistemlər. Belə sistemlərdə çevrilmiş sistemin parametrlərin sayı struktur parametrlərin sayından çox olar. Bu halda çevrilmiş sistemin parametrlərinin qiymətləndirilməsi vasitəsilə struktur parametrlərin qiymətlərini birqiymətli ifadə etmək olmur.

Struktur modelin identifikasiyası məsələsinin

tədqiqində hər bir tənliyin yoxlanılması zəruridir. Model o zaman identifikasiya olunan hesab edilir ki, sistemin hər bir tənliyi identifikasiya olunsun. Əgər bu tənliklərin heç olmazsa biri idientifikasiya olunmursa, onda model identifikasiya olunan hesab edilmir. Həddindən artıq identifikasiya olunan model, ancaq identifikasiya olunan və həddindən artıq identifikasiya olunan tənliklərdən ibarətdir.

Identifikasiya olunma şərtləri. H -ilə tənlikdə iştirak edən endogen dəyişənlərin sayını, D -ilə isə, baxılan tənlikdə iştirak etməyən, lakin sistemin digər tənliklərində iştirak edən əvvəlcədən bilinən dəyişənlərin sayını işarə edək. Identifikasiya olunmanın zəruri şərtləri aşağıdakılardır
Tənlik identifikasiya olunursa, onda $D+1=H$.

Tənlik identifikasiya olunmursa, onda $D+1 < H$.

Tənlik həddindən artıq identifikasiya olunursa, onda $D+1 > H$.

Aşağıdakı stoxastik modelə baxaq:

$$\begin{cases} y_1 = a_1 + b_{12}y_2 + b_{13}y_3 + a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \varepsilon_1; \\ y_2 = a_2 + b_{21}y_1 + a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 + \varepsilon_2; \\ y_3 = a_3 + b_{31}y_1 + b_{32}y_2 + a_{33}x_3 + a_{34}x_4 + \varepsilon_3. \end{cases} \quad (7.17)$$

Bu sistemdə üç (y_1, y_2, y_3) endogen və dörd (x_1, x_2, x_3, x_4) ekzogen dəyişənləri var. 1-ci tənlikdə 3 endogen dəyişən olduğundan, $H=3$; Burada x_3 və x_4 iştirak etmədiyindən, $D=2$. Onda $D+1=H$ ($2+1=3$). Bu onu göstərir ki, 1-ci tənlik identifikasiya olunandır. 2-ci tənlikdə $H=2$ (y_1 və y_2) $D=1(x_4)$, yəni $D+1=H$; 3-cü tənlikdə isə, $H=3$ (y_1, y_2, y_3) və $D=2$ (x_1 və x_2), yəni, $D+1=H$. Deməli, (7.15) sistemi identifikasiya olunandır.

İndi tutaq ki, (7.15) sistemində $a_{21} = a_{33} = 0$. Alınan yeni sistem üç endogen və 4 ekzogen dəyişəni əhatə etdiyindən, 1-ci tənlik identifikasiya olunur. 2-ci tənlik üçün

$H=2$, $D=2$ və $D+1>H$ olduğundan, bu tənlik həddindən artıq identifikasiya olunur. 3-cü tənlikdə $H=3$, $D=3$ olur və $D+1>H$. Bu tənlik də əvvəlki tənlikdəki xassəlidir.

Əgər (7.15) sisteminin sonuncu tənliyi

$$y_3 = a_{31}y_1 + a_{32}y_2 + a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{34}x_4 + \varepsilon_3$$

şəklindədirse, onda bu tənlik identifikasiya olunmur, çünkü $H=3$, $D=1$ və $D+1<H$. Uyğun olaraq onun parametrlərinin statistik həlləri mövcud olmur.

Qeyd edək ki, yuxarıdakı identifikasiya şərtləri zəruri şərtlərdir. Lakin kafi şərtlər deyil

(7.3) struktur sistemində olan endogen dəyişənlərin sayını M -ilə işarə edək.

Teorem 7.1. Əgər (7.3) eynizamanlı struktur sistemin hər hansı tənliyində iştirak etməyən, lakin digər tənliklərdə iştirak edən dəyişənlərin (endogen və ekzogen) əmsallarından düzəlmış matrisin determinantı sıfırdan fərqlidirsə və onun ranqi $M-1$ -dən kiçik deyilsə, onda həmin tənlik identifikasiya olunandır.

Modelin identifikasiyasının araşdırılmasında teorem 7.1-in şərtindəki matrisin determinantının sıfırdan fərqli olmasının yoxlanılması onunla əlaqədardır ki, elə hal ola bilər ki, sistemin bütün tənlikləri üçün yuxarıdakı zəruri identifikasiyalılıq şərtləri ödənilir, lakin matrisin determinantı sıfır olur. Bu halda zəruri şərtlər ödənilir, kafi şərtlər ödənilmir. Kafi şərtlər ödənilmədikdə isə, tənlik identifikasiya olunmur.

İqtisadi modellərdə parametrlərinin statistik qiymətləndirilməsi nəzərdə tutulan tənliklərdən başqa, eynizamanlı tənliklər sistemində dəyişənlərin əmsalları ± 1 olan balans eynilikləri də, iştirak edə bilər. Bu halda həmin eyniliklər üçün identifikasiyalılığın yoxlanılması lazım deyil.

Nümunə 7.1. Tutaq ki, iqtisadi model aşağıdakı tənliklər sistemi ilə verilir:

$$\begin{cases} y_1 = a_{01} + b_{13}y_3 + b_{14}y_4 + \varepsilon_1; \\ y_2 = a_{02} + b_{23}y_3 + a_{21}x_1 + \varepsilon_2; \\ y_3 = a_{03} + b_{34}y_4 + a_{31}x_1 + \varepsilon_3; \\ y_4 = y_1 + y_2 + x_2. \end{cases} \quad (7.18)$$

Burada 4 endogen dəyişən vardır, belə ki, onlardan y_4 dəyişəni eyniliklə verilmişdir. Ona görə də, statistik həll sistemin ancaq 1-ci üç tənliyi üçün zəruriyidir və bunun üçün onların identifikasiyası lazımdır. Modelin 1-ci tənliyi üçün $H=3$, $D=2$ və $D+1=H$ zəruri şərti ödənilir. Teoremdə qeyd olunan matrisin aşağıdakı cədvələ əsasən ranqı 3-ə, onun determinantı $(-a_{31})$ -ə bərabərdir.

Tənlik	y_2	x_1	x_2
2	-1	a_{21}	0
3	0	a_{31}	0
4	1	0	1

2-ci tənlik də, identifikasiya olunandır. Çünkü, $H=2$, $D=1$ və $D+1=H$ zəruri şərti ödənilir və

Tənlik	y_1	y_4	x_2
1	-1	b_{14}	0
3	0	b_{34}	0
4	1	-1	1

cədvəlinə əsasən teoremdəki matrisin ranqı 3-ə, onun determinantı $(-b_{34})$ -ə barabərdir.

Analoji olaraq alırıq ki, 3-cü tənlik də identifikasiya olunur. Burada $H=2$, $D=1$, $D+1=2$,

Tənlik	y_1	y_2	x_2
1	-1	0	0
2	0	-1	0
4	1	1	1

cədvəlindən teoremdəki matrisin ranqı 3-ə, determinantı 1-ə bərabərdir.

§7.3. Struktur modelin parametrlərinin qiymətləndirilməsi

Eynizamanlı tənliklər sisteminin struktur əmsalları modelin formasından asılı olaraq onun identifikasiyası nöqtəyi nəzərdən müxtəlif üsullarla qiymətləndirilə bilər. Əgər modelin bütün tənlikləri identifikasiya olunursa, onda parametrlərin qiymətləndirilməsi Dolayı Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (DƏKKÜ)-ilə qiymətləndirilə bilər. Həddindən artıq identifikasiya olunan modellərin bütün tənlikləri bu xassəlidirsə, onda adətən aşağıdakı üsullardan istifadə olunur:

- İkiaddımlı Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (İƏKKÜ);
- Üçaddımlı Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (Üçaddımlı ƏKKÜ);
- Maksimal Doğruya Oxşarlıq Üsulu (MDOÜ).

Əgər model həm identifikasiya olunan və həm də, həddindən artıq identifikasiya olunan tənliklərlə verilirsə, onda həmin tənliklərə uyğun olaraq DƏKKÜ və İƏKKÜ (ÜƏKKÜ) üsullarını tətbiq etməklə parametrlərinin ststistik qiymətləndirilməsini almaq olar.

§7.3.1. Dolayı Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (DƏKKÜ)

Bu üsulun mahiyyətini daha aydın şərh etmək üçün iki tənlikli (7.9) sisteminə baxaq. Onun çevrilmiş (7.10) formasında hər bir tənliyə ƏKKÜ-nu tətbiq etmək olar. Hesablamaların sadələşdirilməsi üçün fərz edək ki, y_1 , y_2 dəyişənləri mərkəzləşdirilmişdir, yəni $a_{01} = a_{02} = 0$. Bu halda $\delta_{11}, \delta_{12}, \delta_{21}, \delta_{22}$ parametrlərinin ƏKKÜ-ilə aşağıdakı qiymətləndirmələri alınır:

$$\begin{aligned}
 \hat{\delta}_{11} &= \frac{(x_2, x_2)(x_1, y_1) - (x_1, x_2)(x_2, y_1)}{(x_1, x_1)(x_2, x_2) - (x_1, x_2)^2}; \\
 \hat{\delta}_{12} &= \frac{(x_2, x_1)(x_1, y_1) - (x_1, x_2)(x_1, y_1)}{(x_1, x_1)(x_2, x_2) - (x_1, x_2)^2}; \\
 \hat{\delta}_{21} &= \frac{(x_2, x_2)(x_1, y_2) - (x_1, x_2)(x_2, y_2)}{(x_1, x_1)(x_2, x_2) - (x_1, x_2)^2}; \\
 \hat{\delta}_{22} &= \frac{(x_1, x_1)(x_2, y_2) - (x_1, x_2)(x_1, y_2)}{(x_1, x_1)(x_2, x_2) - (x_1, x_2)^2};
 \end{aligned} \tag{7.19}$$

burada $(x_i, x_j) = \sum_{i=1}^n x_{ii} x_{ij}$, $(y_i, y_j) = \sum_{i=1}^n y_{ii} y_{ij}$, $(x_i, y_j) = \sum_{i=1}^n x_{ii} y_{ij}$, $x_{ii}, x_{ij}, y_{ii}, y_{ij}$ -verilənləri x_i, x_j, y_i, y_j dəyişənlərinin

qiymətləridir. (7.13) və (7.14) münsibətlərindən $a = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{22} \end{pmatrix}$,

$b = \begin{pmatrix} b_{12} \\ b_{21} \end{pmatrix}$ parametrlərini $\hat{\delta}_{11}, \hat{\delta}_{12}, \hat{\delta}_{21}, \hat{\delta}_{22}$ parametrləri ilə ifadə etmək olar:

$$\begin{aligned}
 \hat{a}_{11} &= \frac{\hat{\delta}_{11}\hat{\delta}_{22} - \hat{\delta}_{21}\hat{\delta}_{12}}{\hat{\delta}_{22}}, \quad \hat{a}_{22} = \frac{\hat{\delta}_{11}\hat{\delta}_{22} - \hat{\delta}_{21}\hat{\delta}_{12}}{\hat{\delta}_{11}} \\
 \hat{b}_{12} &= \frac{\hat{\delta}_{22}}{\hat{\delta}_{12}}, \quad \hat{b}_{21} = \frac{\hat{\delta}_{21}}{\hat{\delta}_{11}}.
 \end{aligned} \tag{7.20}$$

(7.20) qiymətləndirmələrinə DƏKKÜ-ilə qiymətləndirmələr deyilir. Bu qiymətləndirmələr tutarlıdır.

DƏKKÜ-nun tətbiqinə nümunə kimi aşağıdakı modelə baxaq.

Nümunə 7.2. Tutaq ki, identifikasiya olunan model iki endogen və iki ekzogen dəyişənlərdən ibarətdir və aşağıdakı asılılıqlarla təsvir olunur:

$$\begin{cases} y_1 = b_{12}y_2 + a_{11}x_1 + \varepsilon_1 \\ y_2 = b_{21}y_1 + a_{22}x_2 + \varepsilon_2. \end{cases}$$

Həm də fərz edək ki, modelin qurulması üçün 5 iqtisadi obyekt üzrə məlumatlar belə cədvəl şəklində verilir:

obyekt	y_1	y_2	x_1	x_2
1	2	5	1	3
2	3	6	2	1
3	4	7	3	2
4	5	8	2	5
5	6	5	4	6

Çevrilmiş modeli aşağıdakı kimi göstərmək olar:

$$\begin{cases} y_1 = \delta_{11}x_1 + \delta_{12}x_2 + \xi_1 \\ y_2 = \delta_{21}x_1 + \delta_{22}x_2 + \xi_2. \end{cases}$$

Bu sistemin hər üç tənliyinə ayrılıqda ƏKKÜ-nu tətbiq etmək olar. Hesablamaları sadələşdirmək üçün $\tilde{y} = y - \bar{y}$, $\tilde{x} = x - \bar{x}$ qəbul edək. Onda çevrilmiş sistemin 1-ci tənliyi üçün normal tənliklər sistemi

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^5 y_{1i}x_{1i} = \delta_{11}\sum_{i=1}^5 x_{1i}^2 + \delta_{12}\sum_{i=1}^5 x_{1i}x_{2i} \\ \sum_{i=1}^5 y_{2i}x_{2i} = \delta_{11}\sum_{i=1}^5 x_{1i}x_{2i} + \delta_{22}\sum_{i=1}^5 x_{2i}^2 \end{cases}$$

kimi olur $\bar{y}_1 = 4$; $\bar{y}_2 = 6,2$; $\bar{x}_1 = 2,4$; $\bar{x}_2 = 3,4$ olduğundan, buradan alırıq ki,

$$\begin{cases} 5,2\delta_{11} + 4,2\delta_{12} = 6, \\ 4,2\delta_{11} + 17,2\delta_{12} = 10. \end{cases}$$

Bu sistemi həll etməklə çevrilmiş sistemin 1-ci tənliyi üçün

$$y_1 = 0,852x_1 + 0,373x_2 + \xi_1.$$

Eyni qayda ilə çevrilmiş sistemin 2-ci tənliyinə ƏKKÜ-nu tətbiq edirik:

$$y_2 = \delta_{21}x_1 + \delta_{22}x_2 + \xi_2.$$

Bu tənlik üçün normal sistem

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^5 y_{2i}x_{1i} = \delta_{21}\sum_{i=1}^5 x_{1i}^2 + \delta_{22}\sum_{i=1}^5 x_{1i}x_{2i}, \\ \sum_{i=1}^5 y_{2i}x_{2i} = \delta_{21}\sum_{i=1}^5 x_{1i}x_{2i} + \delta_{22}\sum_{i=1}^5 x_{2i}^2, \end{cases}$$

olur. Burada çədvəldəki qiymətləri nəzərə alsaq, alarıq:

$$\begin{cases} 5,2\delta_{21} + 4,2\delta_{22} = -0,4, \\ 4,2\delta_{21} + 17,2\delta_{22} = 10. \end{cases}$$

Nəticədə alırıq ki,

$$y_2 = -0,072x_1 - 0,00557x_2 + u_2.$$

Beləliklə, modelin çevrilmiş forması belə olur:

$$\begin{cases} y_1 = 0,852x_1 + 0,373x_2 + u_1, \\ y_2 = -0,072x_1 - 0,00557x_2 + u_2. \end{cases}$$

Bu modeldən struktur modelə keçmək üçün sonuncu sistemin 2-ci tənliyində x_2 -ni digər dəyişənlərlə ifadə edib 1-ci tənlikdə yerinə qoysaq alarıq:

$$x_2 = \frac{-0,072x_1 - y_2}{0,00557}, \quad \hat{y}_1 = 0,852x_1 + 0,373\left(\frac{-0,072x_1 - y_2}{0,00557}\right).$$

Nəticədə, struktur modelin 1-ci tənliyi üçün

$$\hat{y}_1 = -66,966y_2 - 3,970x_1 + \varepsilon_1.$$

modeli alınır.

Uyğun yanaşma ilə çevrilmiş modelin 2-ci tənliyindən alırıq:

$$x_1 = \frac{y_1 - 0,373x_2}{0,852}$$

Buradan

$$\hat{y}_2 = -0,072 \left(\frac{y_1 - 0,373x_2}{0,852} \right) - 0,00557x_2 \Rightarrow \\ \hat{y}_2 = -0,085y_1 - 0,026x_2,$$

Beləliklə, identifikasiya nəticəsində alınan model belə olur:

$$\begin{cases} \hat{y}_1 = -66,966y_2 - 3,970x_1 + \varepsilon_1, \\ \hat{y}_2 = -0,085y_1 - 0,026x_2 + \varepsilon_2. \end{cases}$$

Əgər sistem həddindən artıq identifikasiya olunandırsa, onda DƏKKÜ tətbiq olunmur, çünki struktur əmsallar çevrilmiş modelin əmsalları ilə birqiyəmətli təyin olunmur.

Nümunə 7.3. Misal olaraq

$$\begin{cases} y_{1t} = a_1y_{2t} + b_1x_{1t} + b_2x_{2t} + \varepsilon_{1t}, \\ y_{2t} = a_2y_{1t} + b_3x_{3t} + \varepsilon_{2t}, \end{cases}$$

struktur modelinə baxaq. Onun çevrilmiş forması

$$\begin{cases} y_{1t} = \delta_{11}x_{1t} + \delta_{12}x_{2t} + \delta_{13}x_{3t} + \varepsilon_{1t}, \\ y_{2t} = \delta_{21}x_{1t} + \delta_{22}x_{2t} + \delta_{23}x_{3t} + \varepsilon_{2t}, \end{cases}$$

Tutaq ki, çevrilmiş formanın parametrlərinin qiymətləndirilməsi belədir:

$$\begin{cases} y_{1t} = 2x_{1t} + 3x_{2t} + 3x_{3t}, \\ y_{2t} = 3x_{1t} + 4x_{2t} + 2x_{3t}, \end{cases}$$

Struktur formanın qiymətləndirilməsini alaq:

$$AZ = B,$$
$$\begin{pmatrix} 1 & -a_1 \\ -a_1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 3 & 3 \\ 3 & 4 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 & b_2 & 0 \\ 0 & 0 & b_3 \end{pmatrix}.$$

Altı tənlikdən 3-nün sağ tərəfi sıfırdan fərqlidir. Buradan a_1 , a_2 -nin tapılması üçün 3 tənlik alınır:

$$\begin{cases} -2a_1 + 3 = 0, \\ -2a_2 + 4 = 0, \\ 3 - 2a_1 = 0, \end{cases}$$

burada a_2 iki yanaşma ilə ifadə olunur və bu yanaşmalar bir-birinə əksdir. Bu isə, artıqlaması ilə identifikasiya olunma deməkdir.

§7.3.2. İkiaddımlı On Kiçik Kvadratlar Üsulu (İÖKKÜ)

İÖKKÜ instrumental dəyişənlərin modelə daxil edilməsinə əsaslanır və universal üsuldur. Yuxarıda qeyd edildiyi kimi, eynizamanlı tənliklər sistemində endogen dəyişənlərlə ifadə olunan faktorlarla olan tənliklərdə təsadüfi tərkiblər arasında asılılıq münasibətləri olur. Bu isə, ÖKKÜ-nun birbaşa tətbiqinə imkan vermir. Bu çətinliyi aradan qaldırmaq üçün tənliklərin sağ tərəfindəki endogen y_i dəyişənlərini köməkçi \tilde{y}_i instrumental dəyişənləri ilə əvəz etmək olar. Belə ki, bu dəyişənlər ilkin endogen dəyişənlərlə daha yaxın olmalıdır və onlar tənliyin təsadüfi tərkibləri ilə asılılıq münasibətində olmamalıdır. Belə dəyişənlər qismində (7.8) çevrilmiş sistemin tənlikləri ilə müəyyənləşdirilən dəyişənləri göturmək olar.

İÖKKÜ-nun mahiyyətinə görə, struktur parametrlərin ədədi qiymətləri aşağıdakı ardıcılıqla təyin olunur:

1) İlkin tənliklər sistemi riyazi çevirmələrlə (7.8) sisteminə

götirilir və sonuncunun hər bir tənliyi üçün ayrıraqda ƏKKÜ-nu tətbiq etməklə δ_{ij} parametrlərinin ədədi qiymətləri müəyyənləşdirilir;

2) Çevrilmiş sistemin tənliklərdən hər bir müşahidə üçün endogen dəyişənlərinə uyğun \tilde{y}_i instrumental dəyişənlərinin hesablanmış qiymətləri tapılır;

3) ƏKKÜ-ilə struktur tənliklərinin hər birindən parametrlərin qiymətləri müəyyənləşdirilir. Bunun üçün faktorlar qismində əvvəlcədən bilinən dəyişənlərin faktiki qiymətləri və \tilde{y}_i instrumental dəyişənlərinin alınmış hesablanma qiymətlərdən istifadə olunur.

Əgər identifikasiya olunan tənliyin qiymətləndirməsində instrumental dəyişənlər qismində ekzogen dəyişənlərdən istifadə olunursa, onda alınmış qiymətləndirmə DƏKKÜ-lu qiymətləndirməsi ilə üst-üstə düşür. Burada çıxır ki, DƏKKÜ-u instrumental dəyişənlər üsulunun xüsusi halıdır.

Əgər sistem identifikasiya olunandırsa və x ekzogen dəyişənlərinin sayı y endogen dəyişənlərin sayı ilə eynidirsə, onda İƏKKÜ qiymətləndirməsi DƏKKÜ qiymətləndirməsi ilə eyni olur. Sistem identifikasiya olunmadıqda da, instrumental dəyişənlər üsulu tətbiq edilə bilər. Lakin, onun tətbiqində ekzogen dəyişənlər çatışmadığı halda xarici instrumental dəyişənlərdən istifadə etmək lazımdır.

Nümunə 7.4. İƏKKÜ-nun reallaşdırılmasına misal olaraq aşağıdakı şərti modelə baxaq:

$$\begin{cases} y_t = a_1 + b_1(C + D) + \varepsilon_{1t}, \\ C = a_2 + b_2 y_t + b_3 y_{t-1} + \varepsilon_{2t}, \end{cases}$$

burada y_t cari ildə Ümumi Daxili Məhsul (UDM), y_{t-1} əvvəlki ildə UDM, C - şəxsi istehlak, D - son təlabat (şəxsi tələbatdan əlavə); ε_{1t} , ε_{2t} - təsadüfi tərkiblər; son 9 ildə isə, bütün göstəricilərin nisbi artımı aşağıdakı cədveldə verilmişdir:

İllər	D	y_{t-1}	y_t	C
1	-6,8	46,7	3,1	7,4
2	22,4	3,1	22,8	30,4
3	-17,3	22,8	7,8	1,3
4	12,0	7,8	22,4	8,7
5	5,9	22,4	17,8	25,8
6	44,7	17,8	37,2	8,6
7	23,1	37,2	35,7	30,0
8	52,2	35,7	46,6	31,4
9	32,3	46,6	56,0	39,1
Σ	167,5	239,1	248,4	182,7

Bu sistem üçün çevrilmiş tənliklər sistemi belə olur:

$$\begin{cases} y_t = 8,219 + 0,6688D + 0,2610y_{t-1}, \\ C = 8,636 + 0,3384D + 0,2020y_{t-1}. \end{cases}$$

Burada endogen dəyişənlər y_t və C , dəyişənləri, ekzogen dəyişənləri isə, D və y_{t-1} -dir. 2-ci tənlik identifikasiya olunur, çünki 2 endogen dəyişəni özündə saxlayır və sistemin 1 ekzogen dəyişənini özündə saxlamır. Identifikasiya olunmanın hesablanması qaydasına görə $2=1+1$. Birinci tənlik həddindən artıq identifikasiya olunur. Burada C və D dəyişənlərinin parametrlərinə şərt qoyulur ki, onlar sıfıra bərabər olmalıdır. Bu tənlikdə 1 endogen y_t dəyişəni vardır, C dəyişəninə isə, endogen dəyişən kimi baxılmır, çünki o tənlikdə sərbəst deyil, D -ilə birgə iştirak edir. Bu tənlikdə sistemdə olan ekzogen dəyişənlərdən 1-i iştirak etdiyindən identifikasiyanın hesablanması qaydasına əsasən $1+1=2$, $D+1>H$ (bu bərabərsizlikdə D -ilə baxılan tənlikdə iştirak etməyən, lakin sistemin digər tənliklərində iştirak edən əvvəlcədən bilinən

dəyişənlərin sayı, H -ilə tənlikdə iştirak edən endogen dəyişənlərin sayı işarə olunub və modeldəki D -son tələbatla eyni deyil) və deməli, sistem həddindən artıq identifikasiya olunandır və onun parametrlərinin müəyyənləşdirilməsi üçün İÖKKÜ-dan istifadə olunur:

1-ci addım. Çevrilmiş sistemin dəqiq identifikasiya olunan 2-ci tənliyindən C endogen dəyişənin nəzəri qiyməti müəyyənləşdirilir. Bunun üçün

$$C = 8,636 + 0,3384D + 0,2020y_{t-1}$$

tənliyində D və y_{t-1} qiymətlərinin yerinə məsələnin şərtindəki qiymətləri qoymaqla

$$\hat{C}_1 = 15,8; \hat{C}_2 = 16,8; \hat{C}_3 = 7,4; \hat{C}_4 = 14,3; \hat{C}_5 = 15,0;$$

$$\hat{C}_6 = 27,4; \hat{C}_7 = 24,0; \hat{C}_8 = 33,2; \hat{C}_9 = 29,0.$$

2-ci addım. Modelin struktur formasının həddindən artıq identifikasiya olunan tənliyində C -nin faktiki qiyməti onun nəzəri \hat{C} qiyməti ilə əvəz olunur və yeni $\hat{C} + D$ dəyişəni hesablanır; nəticə belə cədvəllə verilir:

İllər	D	\hat{C}	$\hat{C} + D$
1	-6,8	15,8	9,0
2	22,4	16,8	39,2
3	-17,3	7,4	-9,9
4	12,0	14,3	26,3
5	5,9	15,0	20,9
6	44,7	27,4	72,1
7	23,1	24,0	47,1
8	52,2	33,2	84,4
9	32,3	29,0	61,3
Σ	167,5	182,9	350,4

Sonra isə, həddindən çox identifikasiya olunan tənliyə ƏKKÜ-lu tətbiq edilir. $\hat{C} + D = Z$ yeni dəyişəni daxil edilməklə

$y = a_1 + b_1 Z$ tənliyi həll edilir. Bu zaman

$$\begin{cases} \sum_{t=1}^9 y_t = 9a_1 + b_1 \sum_{t=1}^9 Z_t \\ \sum_{t=1}^9 y_t z_t = a_1 \sum_{t=1}^9 Z_t + b_1 \sum_{t=1}^9 Z_t^2 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 9a_1 + 350,4b_1 = 248,4 \\ 350,4a_1 + 21142,02b_1 = 13508,71 \end{cases}$$

normal tənliklər sistemini həll etməklə $a_1 = 7,678$, $b_1 = 0,512$ alınır və struktur modelin 1-ci tənliyi bu hala düşür:

$$y_t = 7,678 + 0,512(C_t + D_t).$$

§7.3.3. Üçaddımlı Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (Üçaddımlı ƏKKÜ)

Eynizamanlı tənliklər sistemi ilə təsvir olunan ekonometrik modelin müxtəlif tənliklərinin təsadüfi tərkibləri arasında korrelyasiya asılılığının mövcudluğu onların parametrlərinin statistik qiymətləndirmələrinin effektivlik xassələrinin itirilməsinə gətirir. Belə vəziyyətlərdə qiymətləndirmə yanaşması olaraq İƏKKÜ əvəzinə Üçaddımlı ƏKKÜ -dan istifadə olunması məqsədə uyğun hesab edilir. Bu üsul qiymətləndirmədə əlavə bir addımın öyrənilməsi ilə xarakterizə olunur ki, burada Ümumiləşmiş Ən Kiçik Kvadratlar Üsulundan (§3.7) istifadə olunur. Nəticədə Üçaddımlı Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu modellər sisteminin struktur formasının ayrıca tənliklərinə deyil, onun bütün tənliklərinə bütövlükdə tətbiq edilməklə əmsalların statistik qiymətləndirilməsinə nail olunur.

Qarşılıqlı asılı ekonometrik modellər sisteminin struktur formasının Üçaddımlı ƏKKÜ- ilə parametrlərinin qiymətləndirilməsi prosesi aşağıdakı üç ardıcıl addımların yerinə yetirilməsinə əsaslanır:

Addım 1. Bu addımda ƏKKÜ-ilə çevrilmiş formalı sistemindən \hat{y}_i dəyişənlərinin hesablanması qiymətləri tapılır;

Addım 2. İÖKKÜ-da olduğu kimi, bu addımda \hat{y}_i qiymətlərindən istifadə etməklə sistemin hər bir tənliyinin struktur formasının əmsallarının qiymətləndirilməsi müəyyənləşdirilir;

Addım 3. Ümumiləşmiş ƏKKÜ-ilə ilkin sistemin struktur formasının əmsallarının yekun qiymətləndirilməsi müəyyənləşdirilir.

Əgər sistemin tənliklərindəki təsadüfi tərkiblərin arasında korrelyasiya asılılığı yoxdursa, onda Üçaddımlı ƏKKÜ-nun İÖKKÜ-dan üstünlüyü olmur. Üçaddımlı ƏKKÜ-nun tətbiqi zamanı müəyyən əlavə qaydalara riayət olunması zəruridir ki, bu zaman üçaddımlı hesablanma prosedurları ikiaddımlı prosedurlara nəzərən az universal yanaşma hesab edilir. Bu xüsusiyyətlər aşağıdakılardır:

1. Proseduraancaq identifikasiya olunan və artıqlaması ilə identifikasiya olunan sistemin tənliklərinə tətbiq edilir.
2. Prosedurani identifikasiya olunan və artıqlaması ilə identifikasiya olunan tənliklər qrupuna ayrıca tətbiq etmək daha məqsədə uyğundur. Belə ki, əgər uyğun qrupa yalnız bir artıqlaması ilə identifikasiya olunan tənlik daxil olursa, onda həmin qrup üçün üçaddımlı prosedurlar ikiaddımlı prosedurlara çevirilir.

§7.3.4. Struktur modelin qiymətləndirilməsində MDOÜ

Tutaq ki, n sayıda müşahidə üçün ℓ sayıda eynizamanlı tənliklər sistemi aşağıdakı şəkildə verilmişdir:

$$YA = XB + \varepsilon, \quad (7.21)$$

burada

$Y = \begin{pmatrix} y_{11} & \dots & y_{1\ell} \\ \dots & \dots & \dots \\ y_{n1} & \dots & y_{n\ell} \end{pmatrix}$ - matrisi sistemə daxil olan ℓ -sayda endogen dəyişənlərin n sayıda müşahidədəki qiymətlərindən

formalaşan matris, $X = \begin{pmatrix} x_{11} & \dots & x_{1k} \\ \dots & \dots & \dots \\ x_{n1} & \dots & x_{nk} \end{pmatrix}$ - matrisi k -sayda

qiyməti bilinən dəyişənlərin n sayda müşahidədəki

qiymətlərindən düzəldilmiş matris, $\varepsilon = \begin{pmatrix} \varepsilon_{11} & \dots & \varepsilon_{1\ell} \\ \dots & \dots & \dots \\ \varepsilon_{n1} & \dots & \varepsilon_{n\ell} \end{pmatrix}$

sistemin ℓ -sayda struktur tənliklərində təsadüfi tərkiblərin n sayda müşahidədəki qiymətlərindən qurulmuş matris,

$$A = \begin{pmatrix} \alpha_{11} & \dots & \alpha_{1\ell} \\ \dots & \dots & \dots \\ \alpha_{\ell 1} & \dots & \alpha_{\ell\ell} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} \beta_{11} & \dots & \beta_{1\ell} \\ \dots & \dots & \dots \\ \beta_{k1} & \dots & \beta_{k\ell} \end{pmatrix} - \text{əmsallardan}$$

düzəldilmiş matrisdir.

i -ci müşahidədə tənliklərin təsadüfi tərkiblərindən ibarət $\varepsilon_i = (\varepsilon_{i1}, \dots, \varepsilon_{i\ell})$ verilənləri üzərinə aşağıdakı şərtləri qoyaq:

1. $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ vektorları eyni ℓ -ölçülü $N_e(0, \text{cov}(\varepsilon))$ normal qanunla paylanmışdır, onun riyazi gözləməsi $0 = \underbrace{(0, \dots, 0)}_{\ell}$

vektor, $\text{cov}(\varepsilon)$ - isə, müsbət müəyyən kovariasiya matrisdir;

2. $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ vektorları öz aralarında asılı deyil.

Bu şərtlər daxilində $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ təsadüfi vektorlarının birgə paylanması sıklığı (bax. [28, səh. 122-123]) belə olur:

$$\varphi_\varepsilon(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n) = \prod_{i=1}^n \left[\frac{1}{(\sqrt{2\pi})^\ell \sqrt{\det \text{cov}(\varepsilon)}} \cdot \exp \left\{ -\frac{1}{2} \varepsilon_i [\text{cov}(\varepsilon)]^{-1} \varepsilon_i' \right\} \right] \quad (7.22)$$

$\varepsilon_i = y_i A - x_i B$ olduğundan, $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ dəyişənlərindən y_1, \dots, y_n dəyişənlərinə keçsək, y_1, \dots, y_n verilənlərinin birgə paylanması sıklığı üçün alırıq:

$$\varphi_Y(y_1, \dots, y_n) = |J| \left((\sqrt{2\pi})^n \sqrt{\det \text{cov}(\varepsilon)} \right)^{-n} \times \\ \times \exp \left\{ -\frac{1}{2} (y_i A - x_i B) [\text{cov}(\varepsilon)]^{-1} (y_i A - x_i B)' \right\}, \quad (7.23)$$

burada $|J|$ - matrisi $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ dəyişənlərindən y_1, \dots, y_n dəyişənlərinə keçidə Yakobiandır, $|J| = |\det A|^n$. Bu keçidin birqiymətli olması üçün $\det A \neq 0$ olmalıdır.

Bu münasibətdə sağ hissəyə Y və X -in məlum qiymətlərində $A, B, \text{cov}(\varepsilon)$ matrislərinin naməlum parametrlərindən ibarət funksiya kimi baxsaq, aşağıdakı doğruyaoxşarlıq funksiyasını alarıq:

$$L(A, B, \text{cov}(\varepsilon) | Y, X) = |\det A|^n \left((\sqrt{2\pi})^n \sqrt{\det \text{cov}(\varepsilon)} \right)^{-n} \times \\ \times \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (y_i A - x_i B) [\text{cov}(\varepsilon)]^{-1} (y_i A - x_i B)' \right\}. \quad (7.24)$$

Onun loqarifmi isə, belə olur:

$$\ln L(A, B, \text{cov}(\varepsilon) | Y, X) = n \ln |\det A| - \frac{n}{2} \ln (\det \text{cov}(\varepsilon)) - \\ - \frac{n\ell}{2} \ln (2\pi) - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (y_i A - x_i B)' [\text{cov}(\varepsilon)]^{-1} (y_i A - x_i B). \quad (7.25)$$

Sonuncu ifadəni $[\text{cov}(\varepsilon)]^{-1}$ matrisinin elementlərinə nəzərən differensiallayıb, A və B -nin qiymətləndirilməsi şərti ilə alınan törəmələri sıfıra bərabərləşdirməklə aşağıdakı münasibəti almaq olar:

$$\text{cov}(\varepsilon) = \frac{1}{n} (YA - XB)' (YA - XB). \quad (7.26)$$

Qeyd edək ki, struktur formanın əmsallarının MDOÜ-ilə qiymətləndirilməsi tutarlı və asimptotik normaldır.

Struktur formanın MDOÜ-ilə qiymətləndirilməsinin reallaşdırılmasında iterativ prosedurlardan istifadə olunur. Bu

qiymətləndirmənin tutarlı və asimptotik normallığını təmin etmək üçün parametrlərin başlanğıc qiymətləri olaraq onların tutarlı qiymətləndirilmələrindən istifadə etmək zəruridir. Bu qiymətləndirmələri İƏKKÜ-ilə almaq olar. Sistem identifikasiya olunmursa, onda iterasiya prosesi dağlı bilər.

(7.25) mürəkkəb qeyri-xətti funksiyasının maksimumunun tapılması məsələsi S-PLUS, Microsoft Professional Edition ("Generalized Nonlinear Least Squares" programı) program sistemində reallaşdırıla bilər. Bu programa struktur formanın tənliklərini və X , Y ilkin verilənləri daxil etməklə, çıxışda A və B parametrlərinin \hat{A} , \hat{B} nöqtəvi qiymətləndirmələri, onların standart səhvlərini, t -Styudent qiymətini, təsadüfi tərkibli hər bir tənliyin kovariasiya matrisinin qiymətləndirilməsini almaq olar. Program sistemi, həm də balans eynilikləri qəbul edir. Bu halda təsadüfi tərkib sıfr hesab olunur.

7-ci fəslə dair suallar, testlər, çalışmalar.

Suallar

- 7.1. Hansı hallarda ekonometrik model eynizamanlı tənliklər sistemi kimi qurulur?
- 7.2. Asılı olmayan tənliklər, qarşılıqla əlaqəli rekursiv tənliklər sisteminin mahiyyətini izah edin və iqtisadi nümunələr göstərin.
- 7.3. Modelin struktur və çevrilmiş formaları dedikdə nə başa düşürsünüz?
- 7.4. Modelin identifikasiya olunması probleminin mahiyyəti necədir?
- 7.5. Modelin identifikasiya olunma şərtləri necədir?
- 7.6. Modelin identifikasiya oluna bilməsi necə yoxlanılır?
- 7.7. Müxtəlif növ eyni zamanlı tənliklər sisteminin struktur dəyişənlərinin qiymətləndirilməsində hansı üsullardan istifadə olunur?
- 7.8. DƏKKÜ-nun, İƏKKÜ-nun, Üçaddımlı ƏKKÜ-nun mahiyyətini izah edin.

- 7.9. MDOÜ-u struktur modelin qiymətləndirilməsində necə tətbiq olunur?
- 7.10. Klassik Keyns modeli üçün struktur formadan çevrilmiş formaya keçidi və eks çevirmədə identifikasiya məsələsini izah edin.

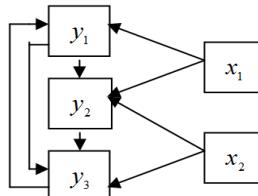
Testlər

- 7.1. Eynizamanlı tənliklər sisteminin identifikasiya olunması şərtlərindən biri
- dəyişənlərin kollienar olması şərtidir;
 - tənliklərin sayı endogen dəyişənlərin sayına bərabər olması şərtidir;
 - dəyişənlərin komplanar olması şərtidir;
 - sistemin tənliklərinin sayının tədqiq olunan endogen dəyişənlərin sayından az olması şərtidir.

- 7.2. DƏKKÜ hansı sistemlərə tətbiq olunur?
- identifikasiya olunmayan tənliklər sistemində;
 - identifikasiya olunmayan rekursiv tənliklər sistemində;
 - istənilən eynizamanlı tənliklər sistemində;
 - identifikasiya olunan eynizamanlı tənliklər sistemində.

- 7.3. Hansı tənliklər sistemi modelin struktur forması adlanır?
- qeyd olunmuş tənliklər sistemi;
 - qarşıılıqlı əlaqəli tənliklər sistemi;
 - asılı olmayan tənliklər sistemi;
 - rekursiv tənliklər sistemi;

- 7.4. Aşağıdakı sxem üzrə qurulmuş modelin struktur formasında



neçə ekzogen dəyişən var:

Cavab:

- 2;
- 4;
- 3;
- 5.

7.5. $\begin{cases} y_1 = b_{12}y_2 + a_{11}x_1 + \varepsilon_1 \\ y_2 = b_{21}y_1 + a_{22}x_2 + \varepsilon_2 \end{cases}$ sisteminin çevrilmiş forması hansıdır?

Cavab:

- a) $\begin{cases} y_1 = \delta_{11}x_1 + \delta_{12}x_2 + \xi_1; \\ y_2 = \delta_{21}x_1 + \delta_{22}x_2 + \xi_2; \end{cases}$ b) $\begin{cases} y_1 = \delta_{11}x_1 + u_1; \\ y_2 = \delta_{21}x_2 + u_2; \end{cases}$ c) $\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + \xi_1; \\ y_2 = a_{21}x_2 + \xi_2; \end{cases}$
d) $\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + \xi_1; \\ y_2 = \delta_{21}x_1 + u_2; \end{cases}$

7.6. Modelin struktur və çevrilmiş formaları arasındaki uyğunluğun yeganəliyinin pozulması eynizamanlı tənliklər sistemində hansı problemi yaradır?

- a) identifikasiya problemini;
b) faktorların multikollinearlığı problemini;
c) qalıqların heteroskedastikliyi problemini;
d) verilənlərin qeyri-bircinsliyi problemini.

7.7. İdentifikasiya olunmayan sistemlərdə

- a) struktur parametrlərin sayı çevrilmiş sistemdəki parametrlərin sayından artıqdır;
b) struktur parametrlərin sayı çevrilmiş sistemdəki parametrlərin sayından aşağıdır;
c) struktur parametrlərin sayı çevrilmiş sistemdəki parametrlərin sayına bərabərdir;
d) sistemdəki tənliklər asılı deyil.

7.8. H -ilə tənlikdə iştirak edən endogen dəyişəninini sayını, D -ilə isə, baxılan tənlikdə iştirak etməyən, lakin sistemin digər tənliklərində iştirak edən qiyməti əvvəlcədən bilinən tənliklərin sayını işaret etsək, onda identifikasiya olunma şərti hansıdır?

- a) $D = H$; b) $D + 1 = H$; c) $D - 1 = H$; d) $D > H$.

7.9. Həddindən artıq identifikasiya olunan sistemlərə İÖKKÜ-nun tətbiqi parametrlərin

- a) yeganə qiymətləndirilməsini təmin edir;
 b) bir neçə qiymətləndirilməsini təmin edir;
 c) qiymətləndirilməsində qeyri-müəyyənliklər əmələ gəlir;
 d) qiymətləndirilmə mümkün olmur.

7.10. Hansı halda Üçölçülü ƏKKÜ tətbiq olunur?

- a) modelin müxtəlif tənliklərinin təsadüfi tərkibləri arasında korrelyasiya asılılığı olduqda;
 b) modelin ekzogen dəyişənləri arasında multikollinearlıq olduqda;
 c) modelin endogen dəyişənləri arasında asılılıq olmadıqda;
 d) rekursiz tənliklər sistemində.

Çalışmalar

Məsələ 7.1. $\begin{cases} C_t = a + b_1 Y_t + b_2 Y_{t-1}, \\ Y_t = C_t + I_t + Q_t, \end{cases}$ (burada a, b_1, b_2 sabitlərdir)

tənliklər sistemində endogen və qiyməti əvvəlcədən bilinən dəyişənləri ayıran.

Cavab: endogen dəyişənlər C_t, Y_t ; qiyməti əvvəlcədən bilinən dəyişənlər I_t, Q_t, Y_{t-1} .

Məsələ 7.2. $\begin{cases} C_t = b_{11} Y_t + \varepsilon_1, \\ I_t = b_{21} Y_t + \varepsilon_2, \\ Y_t = C_t + I_t + Q_t, \end{cases}$

makroiqtisadi modelində Y_t ümumadxili milli gəliri; C_t -şəxsi istehlakı, I_t -investisiyaları, Q_t -dövlət xərclərini, $\varepsilon_1, \varepsilon_2$ -təsadüfi səhvləri göstərir. Onun çevrilmiş formasını qurun.

Cavab: $\begin{cases} C_t = \delta_{11} Q_t, \\ I_t = \delta_{21} Q_t, \\ Y_t = \delta_{31} Q_t. \end{cases}$

$$\text{Məsələ 7.3. } \begin{cases} C_t = b_{11}Y_t + \varepsilon_1, \\ I_t = b_{21}Y_t + \varepsilon_2, \\ Y_t = C_t + I_t + Q_t, \end{cases}$$

modelinin identifikasiya olunmasını yoxlayın.

Cavab: həddindən artıq identifikasiya olunan sistemdir.

$$\text{Məsələ 7.4. } \begin{cases} C_t = a_1 + b_{11}Y_t + \varepsilon_1, \\ I_t = a_2 + b_{21}Y_t + b_{22}Y_{t-1} + \varepsilon_2, \\ Y_t = C_t + I_t + Q_t, \end{cases}$$

(burada dəyişənlər 7.2-ci çalışmadakı dəyişənlərdir) modelini çevrilmiş formaya salın.

$$\text{Cavab: } \begin{cases} C_t = A_1 + \delta_{11}Y_{t-1} + \delta_{12}Q_t, \\ I_t = A_2 + \delta_{21}Y_{t-1} + \delta_{22}Q_t, \\ Y_t = A_3 + \delta_{31}Y_{t-1} + \delta_{32}Q_t. \end{cases}$$

$$\text{Məsələ 7.5. } \begin{cases} C_t = a_1 + b_{11}Y_t + b_{12}C_{t-1} + \xi_1, \\ I_t = a_2 + b_{21}R + b_{22}I_{t-1} + \xi_2, \\ R = a_3 + b_{21}Y_t + b_{22}M_{t-1} + \xi_3, \\ Y_t = C_t + I_t + Q_t, \end{cases}$$

modelinə baxaq. Burada C_t, I_t, Y_t, R endogen dəyişənlər və qiyməti əvvəlcədən bilinən 4 (2 ekzogen M_t və Q_t dəyişənləri, iki laq C_{t-1} və I_{t-1} dəyişənləri) dəyişənlər vardır. Modelin tənliklərinin identifikasiya olunması üçün zəruri şərti yoxlayın.

Cavab: 1,2,3-cü tənliklər üçün zəruri şərt ödənilir və tənliklər həddindən artıq identifikasiya olunur, 4-cü tənlik isə, eynilikdir.

Məsələ 7.6. 7.5-ci tapşırıqdaçı modelin identifikasiya olunması üçün teorem 7.1-dəki kafi şərti yoxlayın.

Cavab:

	C_t	Y_t	C_{t-1}	I_t	R	I_{t-1}	M_t	Q_t
1-ci tənlik	-1	b_{11}	b_{12}	0	0	0	0	0
2-ci tənlik	0	0	0	-1	b_{21}	b_{22}	0	0
3-cü tənlik	0	b_{31}	0	0	-1	0	b_{32}	0
eynilik	1	-1	0	1	0	0	0	1

1,2,3-cü tənliklər üçün uyğun olaraq

$$\begin{pmatrix} -1 & b_{21} & b_{22} & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & b_{32} & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 & b_{11} & b_{12} & 0 & 0 \\ 0 & b_{31} & 0 & b_{32} & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} -1 & b_{12} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & b_{22} & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

matrislərinin ranqı 3-ə bərabərdir və kafi şərt ödənilir, 4-cü tənlik isə, eynilikdir.

Məsələ 7.7. $\begin{cases} Q_t^d = a_0 + a_1 P_t + \varepsilon_t, \\ Q_t^s = b_0 + b_1 P_t + \xi_t, \quad (\text{burada } Q_t^d, Q_t^s \text{ uyğun olaraq } t \\ Q_t^s = Q_t^d, \end{cases}$

anında məcmu tələb və təklifin həcmi, P_t -isə həmin anda qiyməti göstərir) klassik tələb-təklif modelində göstərin ki, ekzogen dəyişən yoxdur və identifikasiya olunmur.

Məsələ 7.8. $\begin{cases} Q_t^d = a_0 + a_1 P_t + a_2 Y_t + \varepsilon_t, \\ Q_t^s = b_0 + b_1 P_t + \xi_t, \quad (\text{burada } Y_t \text{ məcmu gəlirdir,} \\ Q_t^s = Q_t^d = Q_t, \end{cases}$

digər dəyişənlər isə, tapşırıq 7.7-dəki dəyişənlərdir) modelinin

identifikasiya olunmasını araşdırın.

Cavab: tələbatı təsvir edən tənlik identifikasiya olunmur, təklifi təsvir edən tənlik isə, identifikasiya olunur.

Məsələ 7.9. Tutaq ki, 7.8-ci tapşırıqdakı modeldə sərbəst həddlər yoxdur və Y_t ekzogen dəyişəni təsadüfi tərkiblərlə korrelə olunmayıb. $\text{cov}(P_t, \xi_t)$ -ni tapın.

$$\text{Cavab: } \text{cov}(P_t, \xi_t) = \frac{\text{cov}(\varepsilon_t, \xi_t) - \sigma_{\varepsilon_t}^2}{b_1 - a_1}.$$

Məsələ 7.10. Tutaq ki, $\begin{cases} y_{t1} = \alpha_0 + \varepsilon_{t1}, \\ y_{t2} = \alpha_1 x_t + \varepsilon_{t2}, \end{cases}$ modeli verilmişdir və 50 müşahidə nəticəsində hər bir tənlik üçün belə nəticələr alınmışdır.

$$\sum_{t=1}^{50} x_t = 100, \quad \sum_{t=1}^{50} x_t^2 = 600, \quad \sum_{t=1}^{50} x_t y_{t1} = 60, \quad \sum_{t=1}^{50} x_t y_{t2} = 50,$$

$$\sum_{t=1}^{50} y_{t1} = 150, \quad \sum_{t=1}^{50} y_{t1}^2 = 500, \quad \sum_{t=1}^{50} y_{t1} y_{t2} = 150, \quad \sum_{t=1}^{50} y_{t2} = 50,$$

$$\sum_{t=1}^{50} y_{t2}^2 = 90.$$

α_0 və α_1 parametrlərinin ƏKKÜ qiymətləndirilməsini tapın.

Cavab: $\hat{\alpha}_0 = 3; \quad \hat{\alpha}_1 = 0,0833.$

FƏSİL VIII

ZAMAN SIRALARI. ONLARIN XARAKTERİSTİKALARI VƏ XASSƏLƏRİ

§8.1. Zaman sıralarının analizində əsas anlayışlar

İqtisadiyyatın bütün sahələrində çoxlu sayda təzahürlər mövcuddur ki, onların inkişafının öyrənilməsi vacibdir. Bu təzahürlər zamana nəzərən evolyusiya və fluktuasiya olunur. Zaman dəyişdikcə qiymətlər, iqtisadi mühit, istehsal proseslərində müəyyən rejimlər dəyişir. İqtisadi proseslərin analizində informasiya bazası olaraq dinamik və zaman sıraları hesab edilir.

Tərif 8.1. *Müəyyən təzahüriün (göstəricinin) digər təzahüriün (meyarların) nizamlanmış ardıcıl qiymətlərindən asılı olaraq müşahidələri külliyyatına dinamik sira deyilir.*

Tərif 8.2. *Əgər dinamik sıradə nizamlanmış meyar olaraq zamandan istifadə olunursa, onda həmin sıraya zaman sırası deyilir.*

Müəyyən zaman müddəti ərzində valyuta, səhm kursları, malların qiymətləri və s. qeyd edilirsə, onda belə verilənlər zaman sıralarını formalasdırır. Burada həm də müxtəlif mal buraxılışı və xidmətlərə tələbatın aylıq, kvartal, illik verilənlərin də, qeyd etmək olar.

İqtisadiyyat və biznesdə verilənlərin geniş yayılmış zaman sıraları formasında prosesin zamana nəzərən axını və xüsusiyyətləri haqda informasiyalar vardır. Zaman sıralarının ekonometrik analizi bu qanuna uyğunluqların aşkar olunmasına və prosesin gələcəkdə xarakteristikalarının qiymətləndirilməsinə (yəni proqnozlaşdırılmasına) imkan verir.

Tərif 8.3. *Zaman sıraları göstəricinin ardıcıl zaman anlarında aldığı qiymətlərin toplusudur. Müəyyən prosesin hər hansı göstəricisinin bu zaman anlarında aldığı qiymətlərə zaman sırasının səviyyələri deyilir.*

Tərif 8.4. İki ardıcıl zaman anları arasındaki intervala takt (addim, kvant) deyilir.

Zaman sırasının uzunluğu olaraq ona daxil olan səviyyələrin sayı götürürlür.

Əksər hallarda zaman sıralarının səviyyələrini bir neçə komponentin cəmi və ya hasili şəklində ifadə etmək olar.

Tərif 8.5. Əgər modelin zaman sırası trend, mövsümi və təsadüfi komponentlərin cəmi şəklində göstərilirsə, onda model additiv adlanır.

Tərif 8.6. Əgər modelin zaman sırası trend, mövsümi və təsadüfi komponentlərin hasili şəklində göstərilirsə, onda model multiplikativ adlanır.

Zaman sırasının ekonometrik tədqiqində əsas məsələ yuxarıdakı komponentlərin aşkar olunması və onların kəmiyyət xarakteristikalarının öyrənilməsidir ki, bu xarakteristikalar sıranın gələcəkdə qiymətlərinin proqnozlaşdırılmasına və digər zaman sıraları ilə qarşılıqlı əlaqələrin qurulmasına imkan versin.

Klassik statistik tədqiqat üsullarında əsasən fərz edilir ki, zaman sıralarının səviyyələrini inkişafın qanuna uyğunluğunu və təsadüfiliyini eks etdirən bir neçə komponentin cəmi şəklində göstərmək olar. Xüsusi halda, 4 komponentin cəmi şəklində

$$y_t = u_t + v_t + c_t + \varepsilon_t \quad (t=1,2,\dots,n) \quad (8.1)$$

ayrılışını yazmaq olar. Burada u_t -inkişafın trendi (uzunmüddətli tendensiya), v_t -mövsümi tərkib, c_t -tsiklik tərkib, ε_t - qalıq komponentidir.

Zaman sıralarında əsasən deterministik (sistematik) və təsadüfi tərkibləri ayıırlar. y_1, \dots, y_n zaman sırasının deterministik tərkibi dedikdə, elementləri müəyyən qayda ilə t -zamanının funksiyası kimi təyin olunan ədədi ardıcılıq başa düşülür. Verilənlərdən deterministik tərkibi yox etməklə, sıfırın ətrafinnda rəqs edən sıramı almaq olar ki, alınan sıra bir limit vəziyyətində təsadüfi sıçrayışlar halında, digər vəziyyətdə hamar rəqsi hərəkətdə olur.

Zaman sıralarının analizində ən çox yayılmış üsullardan korrelyasiya və spektral analiz üsullarını, avtoregressiya və sürrükən orta üsullarını qeyd etmək olar ki, onların şərhini sonraçı mövzularda aparacaqıq ([7, 11, 18, 23, 50]).

Əgər y_1, \dots, y_n seçimi verilənlərinə y təsadüfi kəmiy-yətinin hər hansı realizasiyası kimi baxılırsa, onda y_1, \dots, y_n zaman sırasına $Y(t)$ təsadüfi prosesinin bir realizasiyası kimi baxılır. Lakin y_t ($t=1,2,\dots,n$) zaman sırası ilə təsadüfi seçimi doğuran y_1, \dots, y_n müşahidələr ardıcılığının fərqləndirmək lazımdır. Təsadüfi seçim elementlərindən fərqli olaraq, zaman sırasının həddləri bir qayda olaraq statistik asılı deyil, bu həddlər eyni qanunla paylanmaya bilər.

§8.2. Zaman sıralarının regressiya modellərinin Qauss-Markov şərtləri

Zaman sıralarının ekonometrik regressiya modellərinin qurulmasında aşağıdakı xüsusiyyətləri nəzərə almaq lazımdır:

1. Zaman faktoru verilənləri nizamlamalıdır. Yəni, fəza seçimlərindən fərqli olaraq, zaman sırası verilənlərinin yazılıma tərtibi mühüm əhəmiyyətlidir.

2. Fəza seçimlərindən fərqli olaraq, zaman sıralarının elementləri arasında müxtəlif zaman anlarında asılılıq ola bilər.

3. Adətən regressiya modelləri kiçik həcmli seçimlərdə qiymətləndirilir və böyük həcmli seçimi verilənlərin alınması imkanı olmur. Məsələn, belə hallar illik makroiqtisadi verilənlərin tədqiqində ortaya çıxa bilər.

İndi isə, zaman sıraları modellərində Qauss-Markov şərtlərinin necə ödənilməsini təhlil etmək üçün $(y_t, x_{t1}, \dots, x_{tk})$ zaman sıralarının

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_{t1} + \dots + \alpha_k x_{tk} + \varepsilon_t, \quad t=1,2,\dots,n \quad (8.2)$$

çoxfaktorlu regressiya modelinə baxaq. Bu modelin təsadüfi

fəza seçimli (3.3) modelindən fərqi ondan ibarətdir ki, zaman sıralarını formalasdırıran təsadüfi kəmiyyətlər asılı ola bilər. Ona görə də, Qauss - Markov şərtləri korrektə olunmalıdır.

$x_t = (x_{t_1}, \dots, x_{t_k})'$, $t = (1, \dots, n)$, $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_k)'$ vektor işarələmələrini qəbul edək. Onda (8.2) tənliyi matris halında

$$y_t = \alpha_0 + x_t' \alpha + \varepsilon_t \quad (8.3)$$

kimi yazılır.

Reqressiya qalıqları üzərinə aşağıdakı şərtləri qəbul edək:

1. $M(\varepsilon_t / x_1, \dots, x_n) = 0$;
2. $D(\varepsilon_t / x_1, \dots, x_n) = D(\varepsilon_t) = \sigma^2$;
3. $\text{cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_s / x_1, \dots, x_n) = 0$;
4. $\varepsilon_t / x_1, \dots, x_n \sim N(0, \sigma^2)$.

Burada (3.3) modelindən fərq ondadır ki, şərti riyazi gözləmə və şərti dispersiya x_1, \dots, x_n şərtləri ilə qəbul olunur, yəni zaman sıralarının elementləri müxtəlif zaman anlarında korrelə oluna bilər.

Teorem 8.1. *Tutaq ki, (8.2) modelinin qalıqları 1.-3. şərtlərini ödəyir və heç bir regressor digərləri ilə xətti ifadə olunmur. Onda (8.2) modelinin ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsi meylsiz, ən kiçik dispersiyali qiymətləndirilmədir.*

Fəza seçimləri halında olduğu kimi, ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmənin meylsiz olması üçün 1-ci şərtin ödənilməsi kifayətdir.

Teorem 8.2. *Tutaq ki, (8.2) modelində teorem 8.1-in şərtləri və qalıqların 4. normal paylanma şərti ödənilir. Onda (8.2) modelinin əmsallarının ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsində fəza seçimləri regressiyasının statistik nəticələri doğrudur.*

Bu teoremlərin şərtləri ödənilidikdə zaman sıralarının analizi üçün əsasən çoxdəyişənli regressiya analizində olan yanaşmalardan istifadə olunur. Bunlardan ən əsası ƏKKÜ-dur. Bundan başqa qeyri-xətti ƏKKÜ-dan və diskontlaşdırılmış ƏKKÜ-dan istifadə etmək olar.

§8.3. Zaman sıralarının trend modelləri

Zaman sıraları modellərində yalnız zamandan asılı deterministik tərkib trend hesab olunur. Ona dörə də, zaman sırasını aşağıdakı nəzəri-ehtimal sxemi ilə ifadə etmək olar:

$$y_t = f(t) + \varepsilon_t, \quad (8.4)$$

burada $f(t)$ - trend, ε_t -təsadüfi tərkibdir və $M\varepsilon_t = 0$, $D\varepsilon_t = \sigma^2$.

Əgər trend öz parametrlərinə nəzərən xəttidirsə, təsadüfi tərkib isə, məlum kovariasiya matrisinə malikdirlər, onda parametrlərin qiymətləndirilməsi məsələsi Fəsil 3-dəki xətti regressiya məsələsinə gətirilir. Çünkü, belə halda (8.4) münasibəti

$$y_t = \alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i \varphi_i(t) + \varepsilon_t, \quad t = 1, \dots, n \quad (8.5)$$

münsibəti ilə əvəz olunur. Burada $\varphi_i(t)$ funksiyaları zamana nəzərən məlum funksiyalardır. Məsələn, polinomial trend halında (8.5) münasibətləri

$$y_t = \alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i t^i + \varepsilon_t, \quad t = 1, \dots, n$$

kimi göstərilir.

$\varphi_i(t)$ funksiyalarını x_{i_t} ilə əvəz etməklə, parametrlərə nəzərən xətti adı çoxdəyişənli regressiya modelini almaq olar. Alınmış seçimi tənliklər belə yazılır:

$$y_t = \alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i x_{i_t} + \varepsilon_t, \quad t = 1, \dots, n \quad (8.6)$$

və ya matris halında

$$Y = X\alpha + \varepsilon, \quad (8.7)$$

burada

$$Y = \begin{pmatrix} y_1, \dots, y_n \end{pmatrix}', X = \begin{pmatrix} 1 & x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1k} \\ 1 & x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2k} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & x_{n1} & x_{n2} & \dots & x_{nk} \end{pmatrix},$$

$$x_t = \begin{pmatrix} 1, x_{t1}, \dots, x_{tk} \end{pmatrix}', \alpha = \begin{pmatrix} \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k \end{pmatrix}', \varepsilon = \begin{pmatrix} \varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n \end{pmatrix}'.$$

Xətti trend halında $f(t) = \alpha_0 + \alpha_1 t$, $k = 1$, $\varphi_1(t) = t$ olduğundan, təsadüfi tərkiblərin qiymətləri korrelə olunmadıqda $\hat{y}_t = \hat{f}(t) = \hat{\alpha}_0 + \hat{\alpha}_1 t$ xəttinin parametrləri

$$\begin{cases} \hat{\alpha}_0 n + \hat{\alpha}_1 \sum_{t=1}^n t = \sum_{t=1}^n y_t, \\ \hat{\alpha}_0 \sum_{t=1}^n t + \hat{\alpha}_1 \sum_{t=1}^n t^2 = \sum_{t=1}^n t y_t \end{cases} \quad (8.8)$$

normal tənliklər sistemini ödəməlidir.

$$\sum_{t=1}^n t = \frac{n(n+1)}{2}, \sum_{t=1}^n t^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

münsibətlərini nəzərə almaqla

$$\hat{\alpha}_0 = \bar{y} - \hat{\alpha}_1 \bar{t}, \quad \hat{\alpha}_1 = \frac{\sum_{t=1}^n y_t (t - \bar{t})}{\sum_{t=1}^n (t - \bar{t})^2}, \quad \bar{t} = \frac{1+n}{2} \quad (8.9)$$

xətti trend əmsallarının qiymətləndirmələri alınır.

Təsadüfi tərkibin dispersiyasının qiymətləndirilməsi üçün isə,

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-2} \sum_{t=1}^n (y_t - \hat{y}_t)^2 \quad (8.10)$$

qiymətləndirilməsi doğrudur. Burada

$$\hat{y}_t = \hat{\alpha}_0 + \hat{\alpha}_1 t = \bar{y} + \hat{\alpha}_1(t - \bar{t}).$$

Polinomial trend halında isə, $\varphi_i(t) = t^i$, $\varphi_0(t) = 1$ və

$$f(t, \alpha) = \alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i t^i, \quad t = \overline{1, n}$$

olduğundan, onun (8.7) formasında

$$X = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & 2 & 2^2 & \dots & 2^k \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & n & n^2 & \dots & n^k \end{pmatrix}$$

olur, digər işarələmələr dəyişməz qalır. Normal tənliklər sisteminin əmsallarından düzəldilmiş matris

$$A = X'X = \left(\sum_{i=1}^n t^{i+\ell} \right)_{i,\ell=0,k}$$

kimidir və normal tənliklərin sağ tərəfini bütün

$$X'Y = \left(\sum_{i=1}^n y_t t^i \right), \quad i = 0, 1, \dots, k$$

üçün hesablamaq lazımdır. Sərbəst həddin qiymətləndirilməsi üçün isə,

$$\hat{\alpha}_0 = \bar{y} - \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i \bar{t}^i$$

düsturundan istifadə etmək olar. Məsələn, parabolik trend halında ΘKKÜ-ilə $f(t) = \alpha_0 + \alpha_1 t + \alpha_2 t^2$ parabolasının əmsallarının qiymətləndirilməsi belə normal tənliklər sistemini ödəməlidir:

$$\begin{cases} \hat{\alpha}_0 \sum_{t=1}^n t^3 + \hat{\alpha}_1 \sum_{t=1}^n t^3 + \hat{\alpha}_2 \sum_{t=1}^n t^4 = \sum_{t=1}^n t^2 y_t, \\ \hat{\alpha}_0 \sum_{t=1}^n t + \hat{\alpha}_1 \sum_{t=1}^n t^2 + \hat{\alpha}_2 \sum_{t=1}^n t^3 = \sum_{t=1}^n y_t, \\ \hat{\alpha}_0 n + \hat{\alpha}_1 \sum_{t=1}^n t + \hat{\alpha}_2 \sum_{t=1}^n t^2 = \sum_{t=1}^n t y_t. \end{cases} \quad (8.11)$$

$\sum_{t=1}^n t, \sum_{t=1}^n t^2, \sum_{t=1}^n t^3, \sum_{t=1}^n t^4$ cəmləri zaman sırasının səviyyələrindən asılı deyil, onlar üçün aşağıdakı düsturlar doğrudur (bax. [7, səh. 99]):

$$\sum_{t=1}^n t = \frac{n(n+1)}{2}, \quad \sum_{t=1}^n t^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6},$$

$$\sum_{t=1}^n t^3 = \frac{n^2(n+1)^2}{4}, \quad \sum_{t=1}^n t^4 = \frac{n(n+1)(2n+1)(3n^2 + 3n + 1)}{30}.$$

Bu düsturların nəzərə alınması sistemi sadələşdirir.

Sistemi həll etməklə alırıq ki,

$$\hat{\alpha}_2 = \frac{n \sum_{t=1}^n y_t t^2 - \sum_{t=1}^n t^2 \sum_{t=1}^n y_t}{n \sum_{t=1}^n t^4 - \left(\sum_{t=1}^n t^2 \right)^2}, \quad \hat{\alpha}_1 = \frac{\sum_{t=1}^n y_t}{\sum_{t=1}^n t^2},$$

$$\hat{\alpha}_0 = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n y_t - \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n t^2 \left[\frac{n \sum_{t=1}^n y_t t^2 - \sum_{t=1}^n t^2 \sum_{t=1}^n y_t}{n \sum_{t=1}^n t^4 - \left(\sum_{t=1}^n t^2 \right)^2} \right]. \quad (8.12)$$

Ümumiyyətlə, trend k -dərəcəli polinom olarsa, onda onun parametrlərinin ΘKKÜ-ilə tapılması aşağıdakı $(k+1)$ sayda tənliklərdən ibarət sistemin $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k$ -a nəzərən həll olunmasına gətirilir ([21, səh.45-47]):

$$\begin{cases} \alpha_0 n + \alpha_1 \sum_{t=1}^n t + \alpha_2 \sum_{t=1}^n t^2 + \dots + \alpha_k \sum_{t=1}^n t^k = \sum_{t=1}^n y_t, \\ \alpha_0 \sum_{t=1}^n t + \alpha_1 \sum_{t=1}^n t^2 + \alpha_2 \sum_{t=1}^n t^3 \dots + \alpha_k \sum_{t=1}^n t^{k+1} = \sum_{t=1}^n t y_t, \\ \dots \\ \alpha_0 \sum_{t=1}^n t^k + \alpha_1 \sum_{t=1}^n t^{k+1} + \alpha_2 \sum_{t=1}^n t^{k+2} \dots + \alpha_k \sum_{t=1}^n t^{2k} = \sum_{t=1}^n t^k y_t. \end{cases} \quad (8.13)$$

(8.13) sistemini sadələşdirmək mümkündür. Bunun üçün zaman anlarının nömrələnməsini elə seçmək lazımdır ki,

sıranın zaman göstəricilərinin $\sum t^p$ (burada p tək ədəddir) cəmi sıfır bərabər olsun. $\sum t^k = 0$ olması üçün tək sayılı həddləri olan sıralarda mərkəzi hədd sıfır qəbul edilir, mərkəzdən (sütunda) yuxarıda olan nömrələr ardıcıl olaraq $-1, -2, -3$ (mənfi işarəsi ilə), aşağıya hərəkət etdikcə nömrələr $+1, +2, +3$ (müsbət işarə ilə) götürülür. (Məsələn, sıra 7 həddən ibarətdirsə $(-3, -2, -1)$ yuxarı) $(+1, +2, +3)$ aşağı)). Əgər sıranın həddləri cüttdürsə (məsələn, 6), sıranın yuxarı yarımhissəsi üzrə (orta nömrədən) nömrələnmə $-1, -3, -5$ və s., mərkəzdən aşağı yarımhissə üzrə nömrələnmə $+1, +3, +5$ və s. götürülür. Hər iki halda $\sum t^k = 0$ olur və hesablamalar sadələşir. Xüsusu halda, (8.8) və (8.11) sistemləri uyğun olaraq

$$\begin{cases} \hat{\alpha}_0 n = \sum_{t=1}^n y_t, \\ \hat{\alpha}_1 \sum_{t=1}^n t^2 = \sum_{t=1}^n t y_t \end{cases}$$

və

$$\begin{cases} \alpha_0 n + \alpha_2 \sum_{t=1}^n t^2 = \sum_{t=1}^n y_t, \\ \alpha_1 \sum_{t=1}^n t^2 = \sum_{t=1}^n y_t t, \\ \alpha_0 \sum_{t=1}^n t^2 + \alpha_1 \sum_{t=1}^n t^4 = \sum_{t=1}^n y_t t^2 \end{cases}$$

hallarına gətirilir.

Tətbiqi iqtisadiyyatda iqtisadi göstəricinin zamana nəzərən inkişaf tendensiyasının təsvirində polinomial əyrilər və digər iqtisadi artım əyriləri (bax.[4, səh. 47-52]) geniş istifadə olunur. Belə yanaşmada tədqiq olunan iqtisadi göstəricinin dəyişməsi ancaq zaman faktorundan asılı olaraq təhlil olunur və fərz edilir ki, digər faktorların təsiri ciddi deyil və dolayısı ilə zaman faktoru vasitəsilə bürüzə verir.

İqtisadi artım əyriləri ilə ekonometrik modeləşdirmə əsasında proqnozlaşdırma ekstrapolyasiya üsulu ilə keçmiş zaman anlarında müşahidə olunan tendensiyaları gələcək anlara davam etdirməklə aparılır. Bu zaman fərz edilir ki, zaman sıralarında trend mövcuddur, yaranan tendensiya qabaqlanma periodunda ciddi dəyişikliklərə məruz qalmır.

Qeyd olunanlara nümunə olaraq

$$y_t = ab^t \varepsilon_t, \quad t = 1, \dots, n \quad (8.14)$$

modelinə baxaq. Bu modeli loqorifmləyək:

$$\ln y_t = A + Bt + u_t, \quad (8.15)$$

burada $A = \ln a$, $B = \ln b$, $u_t = \ln \varepsilon_t$.

Bu tip modellərin statistik qiymətləndirilməsi üçün

$$\sum_{t=1}^n [\ln y_t - \ln \hat{y}_t]^2 \rightarrow \min,$$

(burada $\hat{y}_t = ab^t$) minimallaşdırma məsələsinə baxılır. Uyğun normal tənliklər sistemi

$$\begin{cases} nA + B \sum_{t=1}^n t = \sum_{t=1}^n \ln y_t, \\ A \sum_{t=1}^n t + B \sum_{t=1}^n t^2 = \sum_{t=1}^n (\ln y_t) t \end{cases} \quad (8.16)$$

Əgər trend $y_t = a + \frac{b}{t}$ hiperbolik haldadırsa, onda parametrlərin tapılması üçün

$$\begin{cases} an + b \sum_{t=1}^n \frac{1}{t} = \sum_{t=1}^n y_t \\ a \sum_{t=1}^n \frac{1}{t} + b \sum_{t=1}^n \frac{1}{t^2} = \sum_{t=1}^n \frac{1}{t} y_t \end{cases} \quad (8.17)$$

normal tənliklər sistemini a və b -yə nəzərən həll etmək lazımdır.

Nümunə 8.1. Hiperbolik trendin analizinə nümunə kimi 6 il üzrə şərti verilmiş mal dövriyyəsini təsvir edən cədvələ baxaq:

1-ci il	2-ci il	3-cü il	4-cü il	5-ci il	6-ci il
70	100	140	180	200	240

a və b parametrlərini təyin etmək üçün (8.17)-dəki əmsallar üçün cədvəl belə olur:

t	$\frac{1}{t}$	$\frac{1}{t^2}$	y_t	$\frac{1}{y_t}$	$\frac{y_t}{t}$
1	1	1	70	0,01428	70,0
2	0,5	0,25	100	0,01000	50,0
3	0,33	0,109	140	0,00714	46,6
4	0,25	0,062	180	0,00055	45,0
5	0,2	0,04	200	0,00500	40,0
6		0,029	240	0,00416	40,0
$\Sigma 21$	$\Sigma 2,45$	$\Sigma 1,491$	$\Sigma 930$	$\Sigma 0,04113$	$\Sigma 29,16$

$$a = \frac{\sum_{t=1}^6 y_t \sum_{t=1}^6 \left(\frac{1}{t^2} \right) - \sum_{t=1}^6 \frac{1}{t} \sum_{t=1}^6 \frac{y_t}{t}}{6 \sum_{t=1}^6 \left(\frac{1}{t} \right)^2 - \sum_{t=1}^6 \frac{1}{t} \sum_{t=1}^6 \frac{1}{t}} = \frac{930 \cdot 1491 - 2,45 \cdot 291,6}{6 \cdot 1,491 - 2,45 \cdot 2,45} = 228,6;$$

$$b = \frac{6 \sum_{t=1}^6 \frac{y_t}{t} - \sum_{t=1}^6 \frac{1}{t} \sum_{t=1}^6 y_t}{6 \sum_{t=1}^6 \frac{1}{t^2} - \sum_{t=1}^6 \frac{1}{t} \sum_{t=1}^6 \frac{1}{t}} = \frac{6 \cdot 291,6 - 2,45 \cdot 930}{6 \cdot 1,491 - 2,45 \cdot 2,45} = -179,9.$$

Mal dövriyyəsinin proqnozlaşdırılması üçün hiperbola tənliyi belə olur:

$$y_t = 228,6 - \frac{179,9}{t}.$$

Əgər trend əyrisi Perli-Rid $y_t = \frac{1}{c + ab^t}$ loqistik

əyrisidirsə (bax.[4, səh.47-52]), onda c asimptotu verildikdə a və b parametrləri ƏKKÜ-ilə statistik qiymətləndirilə bilər.

Bunun üçün $\frac{1}{y} = c + ab^t$; $\frac{1}{y} - c = ab^t$ çevirməsində $\frac{1}{y} - c$ -ni Y

-lə əvəz edib loqarifmləməklə $\ln Y = \ln a + \ln b \cdot t$ cüt regressiya tənliyi alınır ki, onun parametrlərinin tapılması üçün Qauss-Markov şərtləri ilə ƏKKÜ-nu tətbiq etmək olar.

Loqistik əyri $y_t = \frac{c}{1+be^{-at}}$ düsturu ilə verilirsə, onda c asimptotu məlum olduqda funksiyanı xəttiləşdirmək mümkündür: $1+be^{-at} = \frac{c}{y}$; $\frac{c}{y} - 1 = be^{-at}$ və $\left(\frac{c}{y} - 1\right)$ -i Y -lə işarə edib loqarifləməklə $Y = be^{-at}$ və $\ln Y = \ln b - a \cdot t$ alınır. Sonra isə, ƏKKÜ-ilə a və b parametrlərini qiymətləndirmək olar.

Əgər trend $y_t = ca^{b^t}$ Hompers əyrisidirsə, onda c asimptotu verildikdə digər parametrləri ƏKKÜ-ilə tapmaq olar.

Bunun üçün $\frac{y_t}{c} = a^{b^t}$ bərabərliyini iki dəfə loqarifmləməklə
 $\lg\left(\lg \frac{y_t}{c}\right) = t \lg b + \lg(\lg a)$ münasibəti alınır. Burada
 $\lg\left(\lg \frac{y_t}{c}\right) = y^*$, $\lg b = B$, $\lg(\lg a) = A$ əvəzləməsi ilə
 $y^* = A + Bt$ xətti asılılığı alınır və qiymətləndirmə üçün ƏKKÜ tətbiq olunur.

§8.4. Stasionar zaman sıraları və onların xarakteristikaları. Avtokorrelasiya fuksiyası

İqtisadi göstəricilərin analizi zamanı elə hallar ortaya çıxa bilər ki, öyrənilən proses dayanniqli artım və ya azalma

tendensiyası ilə (trendlə) təsvir olunmasın, lakin müəyyən orta səviyyə ətrafında təsadüfi rəqsərələr etsin. Belə təzahürlər, məsələn, iqtisadi göstəricilərin tarazlıq vəziyyətindən xarici faktorların təsirilə təsadüfi meyletmələrilə xarakterizə olunduqda baş verir və təzahür tarazlıq vəziyyətində olan sistemin təsadüfi rəqsini təsvir edir. Bu sinif zaman sıralarını təsvir etmək üçün stasionar zaman sıralarının ehtimal modelindən istifadə olunur([49, səh. 198-204]).

Tərif 8.7. y_1, \dots, y_n həddli $\{y_t\}$, $\{t=1,2,\dots,n\}$ zaman sırasına o zaman stasionar (geniş mənada) zaman sırası deyilir ki,

$$My_t = \text{const}, \text{cov}(y_t, y_{t+\tau}) = \gamma(\tau), (\tau = 0, \pm 1, \pm 2, \dots) \quad (8.18)$$

olsun.

Satsionar zaman sırası analysi onu göstərir ki, onun orta qiyməti zamana nəzərən dəyişmir, yəni zaman sırasının trendi mövcud deyil. Bundan başqa, zaman sırasının müxtəlif elementləri arasındaki kovariasiya yalnız onların bir-birindən nə qədər məsafədə olmasından asılıdır. τ kəmiyyəti zaman sırasının elementləri arasındaki zaman anlarının fərqini xarakterizə edir və laq dəyişəni və ya gecikmə adlanır. $\gamma(0) = \text{cov}(y_t, y_t) = D(y_t)$ olduğundan, stasionar zaman sırasının dispersiyası da zamana nəzərən dəyişmir.

Tərif 8.8. $\{y_t\}$, $(t=1,2,\dots,n)$ zaman sırası o zaman ciddi stasionar (qısa mənada stasionar) adlanır ki, n sayda y_1, \dots, y_n müşahidələrinin birgə paylanması istənilən n, t və τ üçün n sayda $y_{1+\tau}, y_{2+\tau}, \dots, y_{n+\tau}$ müşahidələrinin birgə paylanması kimi olsun. Başqa sözlə, y_t ciddi stasionar sırasının xassələri t momentindən asılı deyil, yəni onun paylanması qanunu və ədəd xarakteristikaları t -yə nəzərən dəyişmir.

Geniş mənada stasionar zaman sıralarında n, t və τ - ya nəzərən dəyişməməzlik şərti yalnız göstərilən paylanması ədədi xarakteristikalarına xasdır.

Əgər $\{y_t\}$, $(t=1,2,\dots,n)$ ardıcılılığı sonlu riyazi gözləmə

və dispersiyaya malik olan ciddi stasionar ardıcılıqdırısa, onda o, zəif stasionardır. Bu təklifin əksi isə, ümumiyyətlə doğru deyil. Lakin, əgər $\{y_t\}$ ardıcılılığı normal paylanmışdırısa, onda istənilən zəif stasionarlıq güclü stasionarlıqla ekvivalentdir.

Tərif 8.9. *laq dəyişənidən asılı $\gamma(\tau)$ funksiyasına zaman sırasının avtokovariasiya funksiyası deyilir.*

Avtokovariasiya funksiyası həm müsbət, həm də mənfi laqlar üçün təyin olunmuşdur.

$\gamma(-\tau) = \text{cov}(y_t, y_{t-\tau}) = \text{cov}(y_{t-\tau}, y_t) = \text{cov}(y_n, y_{n+\tau}) = \gamma(\tau)$ olduğundan, $\gamma(\tau)$ funksiyası cüt funksiyadır. İstənilən t və s zaman anları üçün $\text{cov}(y_t, y_s) = \gamma(t-s)$.

τ laqlı stasionar zaman sırasının müxtəlif elementləri arasında korrelyasiya əmsalı

$$\begin{aligned}\rho(\tau) &= \text{corr}(y_t, y_{t+\tau}) = \frac{\text{cov}(y_t, y_{t+\tau})}{\sqrt{D(y_t) \cdot D(y_{t+\tau})}} = \\ &= \frac{\gamma(\tau)}{\sqrt{\gamma(0)\gamma(0)}} = \frac{\gamma(\tau)}{\gamma(0)},\end{aligned}\tag{8.19}$$

düsturu ilə hesablanır. Kovariasiya əmsalı kimi, korrelyasiya əmsalı da, yalnız stasionar sıranın elementləri arasında laqdan asılıdır.

Tərif 8.10. $\rho(\tau) = \text{corr}(y_t, y_{t+\tau})$ funksiyasına stasionar zaman sırasının avtokovariasiya funksiyası deyilir.

$\rho(\tau)$ funksiyası da, laq dəyişəninə nəzərən cüt funksiyadır və $\rho(0) = 1$. Avtokorrelyasiya əmsalı üçün $\text{corr}(y_s, y_t) = \rho(t-s)$.

İstənilən stasionar sıra üçün $\lim_{\tau \rightarrow \pm\infty} \rho(\tau)$ limiti mövcuddur və $\lim_{\tau \rightarrow \pm\infty} \rho(\tau) = 0$. Bu o deməkdir ki, zaman laqları artdıqca, zaman sırasının elementləri zəif korrelə olunur, yəni t -zaman anı artdıqca zaman sırasının keçmiş vəziyyətləri unudulur,

çünki, s qeyd olunduqda və $t \rightarrow +\infty$ olduqda,

$$\text{corr}(y_s, y_t) = \rho(t-s) \rightarrow 0.$$

Tərif 8.11. $\rho(\tau)$ funksiyasının qrafiki stasionar zaman sırasının korreloqramı adlanır.

Stasionar zaman sırasına nümunə olaraq riyazi gözləməsi sıfır və sabit dispersiyalı normal qanunla paylanmış və korrelə olunmayan $\{\varepsilon_t\}$ ardıcılılığını göstərmək olar. Belə xassəli zaman sırasına ağ küy deyilir. Ağ küyün avtokovariasiya funksiyası

$$\rho(\tau) = \begin{cases} 1, & \tau = 0 \\ 0, & \tau \neq 0 \end{cases}$$

olur, yəni, ağ küy özünün keçmiş qiymətlərini dərhal (bir anda) unudur.

Deməli $\{\varepsilon_t\}$ ardıcılığının ağ küy olması üçün

$$M(\varepsilon_t) = M(\varepsilon_{t-1}) = \dots = 0,$$

$$M(\varepsilon_t^2) = M(\varepsilon_{t-1}^2) = \dots = \sigma^2,$$

$$M(\varepsilon_t \varepsilon_{t-s}) = M(\varepsilon_{t-j} \varepsilon_{t-j-s}) = 0, \forall j, t$$

şərtləri ödənilməlidir.

Ola bilər ki, $\{\varepsilon_t\}$ ardıcılığı ağ küy olsun, lakin onların laqlarla xətti kombinasiyaları ağ küy olmasın. Məsələn, $\{\varepsilon_t + \varepsilon_{t-1}\}$ ardıcılığına baxsaq, $M(\varepsilon_t + \varepsilon_{t-1}) = 0$ və $D(\varepsilon_t + \varepsilon_{t-1}) = 2\sigma^2$. Lakin $M[(\varepsilon_t + \varepsilon_{t-1})(\varepsilon_{t-1} + \varepsilon_{t-2})] = M[(\varepsilon_t \varepsilon_{t-1} + \varepsilon_{t-1}^2 + \varepsilon_{t-1} \varepsilon_{t-2})] = \sigma^2$ və deməli, yuxarıdakı 3-cü şərt $y_t = \{\varepsilon_t + \varepsilon_{t-1}\}$, $y_{t-1} = \{\varepsilon_{t-1} + \varepsilon_{t-2}\}$ ardıcılığı üçün ödənilmədiyindən cari andakı qiymətlə əvvəlki qiymətin cəmindən düzəldilmiş ardıcılıq ağ küy əmələ gətirmir.

Ağ küy əmələ gətirən zaman sıraları belə şərtləri ödəyir:

$$y_t = \varepsilon_t,$$

burada $\begin{cases} M(\varepsilon_t) = 0, \\ M(\varepsilon_t, \varepsilon_{t+\tau}) = \begin{cases} \sigma_0^2, & \tau = 0 \text{ olduqada,} \\ 0, & \tau \neq 0 \text{ olduqada.} \end{cases} \end{cases}$

Onda $\gamma(\tau) = 0$, $(\rho(\tau) = 0)$ bərabərlikləri $\tau > 0$ olduqda doğrudur. $\gamma(\tau) = \sigma_0^2$, belə ki, σ_0^2 sabit dispersiyasının qiyməti t -dən asılı deyil.

Ağ külələrə nümunə kimi, klassik xətti regressiya modellərində baxılan təsadüfi tərkibləri göstərmək olar. Bu qalıqlar normal qanunla paylandıqda, onlar Qauss tipli ağ külələri formalaşdırır.

Tərifdən aydın olur ki, ağ külə zaman sırası üçün regressiya modellərində təsadüfi tərkibə qoyulan Qauss-Markov şərtləri ödənilir.

$\rho(\tau)$ funksiyasının statistik qiymətləndirilməsi kimi (2.24) düsturu ilə müəyyənləşdirilən seçimi $r(\tau)$ korrelyasiya əmsalından istifadə etmək olar ki, bu düsturda $x_i = y_t$, $y_i = y_{t+\tau}$ və n nömrəsi $n - \tau$ nömrələnməsi ilə əvəz olunmalıdır:

$$r(\tau) =$$

$$= \frac{(n - \tau) \sum_{t=1}^{n-\tau} y_t y_{t+\tau} - \sum_{t=1}^{n-\tau} y_t \sum_{t=1}^{n-\tau} y_{t+\tau}}{\sqrt{(n - \tau) \sum_{t=1}^{n-\tau} y_t^2 - \left(\sum_{t=1}^{n-\tau} y_t \right)^2} \sqrt{(n - \tau) \sum_{t=1}^{n-\tau} y_{t+\tau}^2 - \left(\sum_{t=1}^{n-\tau} y_{t+\tau} \right)^2}}. \quad (8.20)$$

Tərif 8.12. $r(\tau)$ funksiyasına seçimi avtokorrelyasiya funksiyası, onun qrafikinə isə, korreloqram deyilir.

Stasionar zaman sıralarının tədqiqində $\rho_{x_{i+1}x_i}(\tau)$ -xüsusi avtokorrelyasiya funksiyasından da istifadə olunur ki, bu funksiya y_t ilə $y_{t+\tau}$ elementləri arasında xüsusi korrelyasiya əmsalıdır. Onun statistik qiymətləndirilməsi (3.56), xüsusi

halda (3.58) düsturları vasitəsilə yerinə yetirilir. Məsələn, y_{t+1} həddinin təsirini aradan qaldırmaqla y_t və y_{t+2} elementləri arasında seçimi 1-ci tərtib xüsusi avrokorelyasiya əmsalı (3.58) düsturuna əsasən belə hesablanı bilər:

$$r_{x_{iis}}(2) = r_{02,1} = \frac{r(2) - r(1)r(1,2)}{\sqrt{1 - r^2(1)}\sqrt{1 - r^2(1,2)}}, \quad (8.21)$$

burada $r(1), r(1,2), r(2)$ uyğun olaraq y_t və y_{t+1} , y_{t+1} və y_{t+2} , y_t və y_{t+2} , $t=1,\dots,n$ elementləri arasında seçimi avtokorrelasiya əmsallarıdır.

$r(\tau)$ və $r_{x_{iis}}(\tau)$ avtokorrelasiya funksiyalarının məlum olması təhlil olunan zaman sırası modelinin seçilməsində və indentifikasiyasında, həmçinin modelin parametrlərinin qiymətləndirilməsində ciddi rol oynaya bilər.

Nümunə 8.2. Tutaq ki, 8 il ərzində son istehlak xərcləri şərti verilənlərlə belə cədvəldə əks olunmuşdur.

t	y_t	y_{t-1}	$y_t - \bar{y}_1$	$y_t - \bar{y}_2$	$(y_t - \bar{y}_1) \times (y_t - \bar{y}_2)$	$(y_t - \bar{y}_1)^2$	$(y_t - \bar{y}_2)^2$
1	7	-	-	-	-	-	-
2	8	7	-3,29	-3	9,87	10,8241	9
3	8	8	-3,29	-2	6,58	10,8241	4
4	10	8	-1,29	-2	2,58	1,6641	4
5	11	10	-0,29	0	0	0,0841	0
6	12	11	0,71	1	0,71	0,5041	1
7	14	12	2,71	2	5,42	7,3441	4
8	16	14	4,71	4	18,84	22,1841	16
Σ	86	70	-0,03	0	44,0	53,4284	38

Fərz edək ki, cari ildə son istehlak xərcləri əvvəlki illərdəki istehlak xərclərindən asılıdır. y_t və y_{t-1} arasındaki korrelasiya əmsalını tapaq və cari illə əvvəlki ildə olan

istehlak xərcləri arasındaki asılılığın sıxlığını müəyyən-ləşdirək. Bunun üçün (2.23) düsturunda x dəyişəni olaraq y_2, y_3, \dots, y_7 zaman sırasını götürək. Onda yeni alınmış düstur belə olar:

$$r_1 = \frac{\sum_{t=2}^8 (y_t - \bar{y}_1)(y_{t-1} - \bar{y}_2)}{\sqrt{\sum_{t=2}^8 (y_t - \bar{y}_1)^2 \cdot \sum_{t=2}^8 (y_{t-1} - \bar{y}_2)^2}}, \quad (8.22)$$

$$\text{burada } \bar{y}_1 = \frac{1}{7} \sum_{t=2}^8 y_t; \quad \bar{y}_2 = \frac{1}{7} \sum_{t=2}^8 y_{t-1}.$$

Bu düstur zaman sırasının səviyyələrinin 1-ci tərtib avtokorrelasiya əmsalıdır və sıranın ardıcıl $(t-1)$ və t anlarındakı səviyyələrin asılılığını ölçür və laq vahidə bərabərdir:

$$\bar{y}_1 = \frac{8+8+10+11+12+14+16}{7} = \frac{79}{7} = 11,29;$$

$$\bar{y}_2 = \frac{7+8+8+10+11+12+14}{7} = \frac{70}{7} = 10;$$

$$r_1 = \frac{44}{\sqrt{53,4238}} = 0,976.$$

Alınan qiymət onu göstərir ki, əvvəlki illərlə cari il arasında istehlak xərclərinin asılılığı çox sıxdır və bu əlaqə xətti tendensiya xarakterlidir.

Eyniqayda ilə 2-ci və daha çox tərtib avtokorrelasiya əmsallarını tapmaq olar:

$$r_2 = \frac{\sum_{t=3}^8 (y_t - \bar{y}_3)(y_{t-2} - \bar{y}_4)}{\sqrt{\sum_{t=3}^8 (y_t - \bar{y}_3)^2 \cdot \sum_{t=3}^8 (y_{t-2} - \bar{y}_4)^2}},$$

burada $\bar{y}_3 = \frac{1}{6} \sum_{t=3}^8 y_t$; $\bar{y}_4 = \frac{1}{6} \sum_{t=3}^8 y_t$. Şərti qiymətləri nəzərə alsaq,

$$\bar{y}_3 = \frac{8+10+11+12+14+16}{6} = \frac{71}{6} = 11,83;$$

$$\bar{y}_4 = \frac{7+8+8+10+11+12}{6} = \frac{56}{6} = 9,33;$$

$$r_1 = \frac{27,334}{\sqrt{40,8334 \cdot 19,3334}} = 0,973.$$

Hesablama nəticələri göstərir ki, istehlak xərcləri illər üzrə xətti tendensiya ilə dəyişir.

§8.4.1. Stasionarlığın yoxlanılmasında F-Fişer və t-Styudent testləri

Stasionarlığın yoxlanılmasında zaman sırasının qiymətlərinin aprior normal qanunla paylanması şərtilə parametrik testlərdən istifadə etmək olar. Bunun üçün əvvəlcə dispersiyanın sabitliyi haqda hipotezi Fişer kriteriyası ilə yoxlamaq lazımdır. Zaman sırası n_1 və n_2 uzunluqlu iki hissəyə bölünür. Kriteriyanın hesablanması qiyməti

$$F_{hes.} = \frac{s_1^2}{s_2^2} \quad (8.23)$$

düsturu ilə müəyyənləşdirilir. Burada s_1^2 və s_2^2 uyğun olaraq sıranın n_1 və n_2 uzunluqlu parçasında korrektə olunmuş seçimi dispersiyalarıdır və hər iki parçanın ümumi ortasından istifadə etməklə hesablanır.

Əgər $F_{hes.} < F_{cədval} (\alpha, n_1 - 1, n_2 - 1)$ (burada α -əhəmiyyətlilik səviyyəsidir), olarsa, onda dispersiyanın sabitliyi haqda hipotez qəbul olunur. Sonra isə, riyazi

gözləmələrin bərabərliyi haqda hipotez yoxlanılır. Bunun üçün

$$t_{müs.} = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sqrt{s_1^2(n_1-1) + s_2^2(n_2-1)}} \sqrt{\frac{n_1 n_2 (n_1 + n_2 + 2)}{n_1 + n_2}} \quad (8.24)$$

düsturu ilə Styudent kriteriyasının müşahidə olunan qiyməti hesablanır.

Əgər $t_{müs.} < t_{cədvəl}(\alpha, n_1 + n_2 - 2)$ (burada α əhəmiyyətlilik səviyyəsidir, $k = n_1 + n_2 - 2$ isə,

Styudent paylanmasında sərbəst tərtiblərin sayıdır) olarsa, onda zaman sırasının riyazi gözləməsinin sabitliyi haqda hipotez qəbul olunur.

Ümumi halda, zaman sıralarının səviyyələrinin qiymətləri üçün normal paylanması şərtləri ödənilmir. Bu halda qeyri-parametrik testlərdən istifadə olunur (bax. [58, səh. 137-138]).

§8.5. İqtisadi göstəricilərin zaman sıralarının ilkin analizi və hamarlanması

İqtisadi göstəricilərin zaman sıralarının ilkin analizində əsasən sıranın səviyyələrinin anomal qiymətlərinin üzə çıxması və onların aradan qaldırılması mərhələlərinə baxılır. Burada, həm də, zaman sırasında trendin mövcudluğu təhlil edilir. Anomal səviyyə dedikdə zaman sıraları ilə tədqiq olunan iqtisadi sistemin potensial imkanlarına cavab verməyən ayrıca səviyyə qiymətləri başa düşülür ki, onlar sıranın səviyyəsi kimi qalaraq zaman sırasının əsas xarakteristikalarının qiymətlərinə ciddi təsir göstərməklə, uyğun trendin təsvirində çətinliklər yaradır. Anomal müşahidələrin səbəbləri texniki tərtibli xətalar, göstəricilərin aqroqirə olunmasındakı xətalar, informasiyanın ötürülməsindəki xətalar və s. ola bilər.

Zaman sıralarında anomal səviyyələri müəyyənləşdirmək üçün statistik külliyyatlar üçün xüsusi

hesablama üsullarından istifadə edilir. Onlardan İrvin üsulunu nəzərdən ([56, səh.124-125]) keçirək. Bu üsul

$$\lambda_t = \frac{|y_t - y_{t-1}|}{\sigma_y}; \quad t = 2, 3, \dots, n \quad (8.25)$$

düsturundan istifadəyə əsaslanır. Burada σ_y orta kvadratik meyldir və

$$\sigma_y = \sqrt{\frac{\sum_{t=1}^n (y_t - \bar{y})^2}{n-1}}; \quad \bar{y} = \frac{\sum_{t=1}^n y_t}{n}$$

düsturları ilə hesablanır.

λ_2, λ_3 və s. hesablanma qiymətləri λ_α - İrvin kriteriyasının cədvəl qiymətləri ilə müqayisə olunur. Əgər bu qiymətlər cədvəl qiymətindən böyükdürsə, onda sıranın uyğun y_t səviyyəsi anomal hesab edilir.

$\alpha = 0,05$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində İrvin kriteriyasının qiymətləri belə cədvəllə verilir.

n	2	3	10	20	30	60	100
λ_α	2,8	2,3	1,5	1,3	1,2	1,1	1,0

Əgər üzə çıxan anomal səviyyə texniki tərtiblidirsə, onda onu iki qonşu səviyyənin ədədi ortası ilə əvəz etməklə, ya da anomal səviyyəni sıranı approksimasiya edən əyrinin uyğun qiyməti ilə əvəz etməklə aradan qaldırmaq olar.

Göstəricilərin anomal qiymətlərinin aradan qaldırılmasını və tendensiyanın üzə çıxmاسını müəyyənləşdirmək üçün ən geniş yayılmış üsul zaman sırasının hamarlaşdırılmasıdır. Bu yanaşmada zaman sırasının faktiki səviyyələri müəyyən qaydada hesablanmış səviyyələrlə əvəz olunur ki, yeni alınmış zaman sırasında tendensiya daha dəqiq aşkar olunur. Zaman sıralarının hamarlanması riyazi filtirlər nəzəriyyəsi üsullarından biridir ki, onların köməyi ilə yüksək

tezlikli küylər filtrasiya olunur. Ona görə də sıranın hamarlanmasına adətən onun filtrə olunması, bu əməliyyatı yerinə yetirən çevirməyə isə, filtr deyilir.

Şürüşkən orta üsulu ən çox yayılmış hamarlama üsuludur və sıranın təsadüfi və periodik rəqslərinin hamarlanmasına imkan verir. Ən sadə üsul sadə sürüşkən orta üsuldur ([21, səh. 29-42]). Üsulun mahiyyəti uzunluğu əvvəlcədən müəyyənləşdirilən zaman intervalında sıranın həddlərinin başlangıç qiymətlərindən onların orta qiymətinə keçməkdir. Bu zaman seçilmiş zaman intervalı sıra boyunca sürüsür, yeni alınmış sıra daha hamar olur. Çünkü, əgər zaman sırasının y_t həddinin ədədi ortası ətrafında meyletmələr σ^2 dispersiyası ilə xarakterizə olunursa, yeni alınmış m həddli $\frac{y_1 + \dots + y_m}{m}$ sırasının həmin ədədi orta ətrafında meyletmələri $\frac{\sigma^2}{m} < \sigma^2$ dispersiyasına bərabər olur.

Hamarlanma intervalını tək ədədlə qəbul etmək daha məqsədə uyğun olur. Rəqslər nə qədər güclüdürsə, hamarlanma intervalı bir o qədər geniş olmalıdır.

Tərif 8.13. *Orta qiymətin hesablanması üçün müşahidələr hamarlanmanın aktiv sahəsi adlanır.*

Əgər hamarlanma intervalının uzunluğu $\ell = 2p + 1$ olarsa, onda aktiv sahənin bütün səviyyələrini belə göstərmək olar:

$$y_{t-p}, y_{t-p+1}, \dots, y_{t-1}, y_t, y_{t+1}, \dots, y_{t+p-1}, y_{t+p} \quad (8.26)$$

burada y_t aktiv sahənin mərkəzi səviyyəsi, $y_{t-p}, y_{t-p+1}, \dots, y_{t-1}$ mərkəzi səviyyəyə qədər p sayda ardıcıl səviyyə, $y_{t+1}, \dots, y_{t+p-1}, y_{t+p}$ ondan sonrakı aktiv sahədəki p sayda səviyyələrdir.

Onda sürüşkən orta aşağıdakı düsturla hesablana bilər:

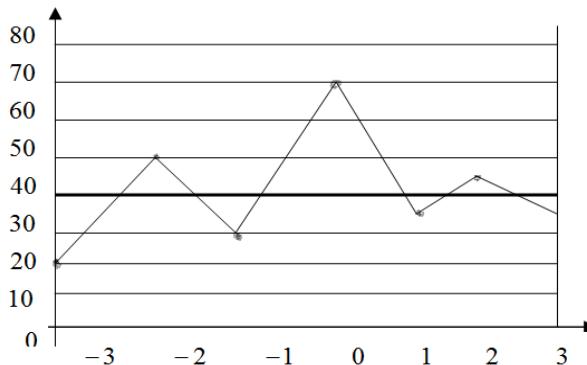
$$\tilde{y}_t = \frac{\sum_{i=t-p}^{t+p} y_i}{2p+1} = \frac{y_{t-p} + y_{t-p+1} + \dots + y_{t+p-1} + y_{t+p}}{2p+1}, \quad (8.27)$$

burada y_i -ci səviyyənin faktiki qiyməti, \tilde{y}_t - t anında sürüşkən orta qiymətidir.

Sadə sürüşkən orta üsul reallaşdıqda bütün aktiv sahələrdə hamarlanması düz xəttlə yerinə yetirilir. Deməli, təsadüfi olmayan tərkibin approksimasiyası zamana nəzərən xətti funksiya ilə aparılır:

$$\tilde{y}_t = a_0 + a_1 t. \quad (8.28)$$

Tutaq ki, hamarlanması intervalı $\ell = 7$ olan aktiv sahə şəkildəki kimidir.



Koordinat başlanğıcını zaman intervalının ortasına köçürək, yəni $t = -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3$ zaman intervalına baxaq. Xətti modelin əmsalları elə seçilir ki, ƏKKÜ-ilə

$$S = \sum_{t=-3}^3 (y_t - a_0 - a_1 t)^2 \rightarrow \min \quad (8.29)$$

funksiyası minimallaşdırılsın.

Əgər səviyyələrin sayı cütdürsə, onda (8.27) ifadəsi əvəzinə

$$\begin{aligned}\tilde{y}_t &= \frac{\frac{1}{2} y_{t-p} + y_{t-p+1} + \dots + y_{t-1} + y_t + y_{t+1} + \dots + y_{t+p-1} + \frac{1}{2} y_{t+p}}{2p} = \\ &= \frac{\frac{1}{2} y_{t-p} + \sum_{i=t-p+1}^{t+p-1} y_i + \frac{1}{2} y_{t+p}}{2p+1}.\end{aligned}\quad (8.30)$$

Sadə sürüşkən orta üsulu o halda tətbiq edilir ki, dinamik sıranın qrafik təsviri düz xəttə daha çox bənzəyir. Prosesdə qeyri-xətti inkişaf olduqda, bu üsulun tətbiqi ciddi təhriflərə səbəb ola bilər.

Əgər hamarlanan sıranın trendi əyilmələrə malikdirsə və tədqiqatçı rəqsetmələri (dalğaları) saxlamaq istəyirsə, onda çəkili sürüşkən orta üsulundan istifadə olunması məqsədə uyğundur.

Bütün aktiv sahələrdə çəkili sürüşkən ortanı qurmaq üçün sahədəki mərkəzi səviyyənin qiyməti aşağıdakı orta ədədi çəkili hesablanması qiyməti ilə əvəz olunur:

$$\tilde{y}_t = \frac{\sum_{i=t-p}^{t+p} y_i f_i}{\sum_{i=t-p}^{t+p} f_i}, \quad (8.31)$$

burada f_i -çəki əmsallarıdır və onlar ƏKKÜ-ilə müəyyən-ləşdirilir. Onların hesablanması belə sxem üzrə aparılır:

Hər bir aktiv sahədə $\tilde{y}_t = a_0 + a_1 t + a_2 t^2 + \dots$ çoxhədlisi seçilir ki, onların əmsalları ƏKKÜ-ilə tapılır. Belə ki, hesablanması başlangıcı (koordinat başlangıcı) aktiv sahənin ortasına köçürülür. Məsələn, hamarlanma intervalı $\ell = 7$ olarsa, onda zaman anları belə ardıcılıqla olur: $-3, -2, -1, 0, 1, 2, 3$.

Nümunə 8.3. Cədvəldəki illər üzrə şərti verilənlərə əsasən 3,5 illik sadə sürüşkən ortaları və 5-illik çəkili sürüşkən ortanı hesablayıb nəticələri müqayisə edək:

t	1	2	3	4	5
y_t	16,3	21,2	18,1	8,7	16,3
t	6	7	8	9	10
y_t	17,3	20,9	15,4	19,7	21,7

3 illik sadə sürüşkən ortalar

$$y_2 = \frac{(16,3 + 21,2 + 18,1)}{3} = 18,5;$$

$$y_3 = \frac{(21,2 + 18,1 + 8,7)}{3} = 16,0 \quad \text{və s.}$$

5-illik sadə sürüşkən ortalar

$$y_3 = \frac{(16,3 + 21,2 + 18,1 + 8,7 + 16,3)}{5} = 16,1;$$

$$y_4 = \frac{(21,2 + 18,1 + 8,7 + 16,3 + 17,3)}{5} = 16,3 \quad \text{və s.}$$

5-illik çəkili sürüşkən ortalar

$$y_3 = \frac{(-3 \cdot 16,3 + 12 \cdot 21,2 + 17 \cdot 18,1 + 12 \cdot 8,7 - 3 \cdot 16,3)}{35} = 16,2;$$

$$y_4 = \frac{(-3 \cdot 16,3 + 12 \cdot 18,1 + 17 \cdot 8,7 + 12 \cdot 16,3 - 3 \cdot 17,3)}{35} = 12,7 \quad \text{və s.}$$

Hesablamanı cədvəl şəklində verək:

t	y_t	3-illik sadə sürüşkən	5-illik sadə sürüşkən	5-illik çəkili sürüşkən
1	16,3	-	-	-
2	21,2	18,5	-	-
3	18,1	16,0	16,1	16,2
4	8,7	14,4	16,3	12,7

5	16,3	14,1	16,3	13,5
6	17,3	18,2	15,7	19,1
7	20,9	17,9	17,9	18,3
8	15,4	18,7	19,0	18,1
9	19,7	18,9	-	-
10	21,7	-	-	-

3 və 5 -illik sadə sürüşmə ilə hamarlanması müqayisə etməklə görünür ki, 5-illik sadə sürüşmə daha hamardır (3-cü və 4-cü sıra). 5 illik sadə və çəkili sürüşmənin nəticələri göstərir ki, daha hamar sadə sürüşmədir, lakin çəkili sürüşmə ilkin verilənlərə daha yaxındır (4 və 5-ci sıralar).

Zaman sıralarının hamarlanmasında universal üsullardan biri də eksponensial hamarlama üsuludur (bax. [28, səh. 83-90]).

Eksponensial hamarlanmasın əsasını belə nəzəri-ehtimal sxem təşkil edir:

$$\begin{aligned} y_t &= f(t) + \varepsilon_t, \quad M\varepsilon_t = 0, \quad D\varepsilon_t = \sigma^2, \quad t = 1, 2, \dots, n, \\ \text{cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_s) &= 0, \quad t \neq s. \end{aligned} \quad (8.32)$$

Aşağıdakı xətti operatorla ilkin y_t sırasından hamarlanmış $S_t(y)$ sırası qurulur:

$$S_t(y) = \alpha y_t + (1 - \alpha) S_{t-1}(y), \quad (8.33)$$

burada α -hamarlanma sabitidir və $0 < \alpha < 1$.

Hamarlanma operatorunu ardıcıl olaraq sıranın elementlərinə tətbiq etməklə

$$\begin{aligned} S_n(y) &= \alpha y_n + (1 - \alpha) S_{n-1}(y) = \alpha y_n + \\ &+ (1 - \alpha)[\alpha y_{n-1} + (1 - \alpha) S_{n-2}(y)] = \dots = \\ &= \alpha y_n + \alpha(1 - \alpha)y_{n-1} + \alpha(1 - \alpha)^2 y_{n-2} + \dots + \\ &+ \alpha(1 - \alpha)^{n-2} y_2 + (1 - \alpha)^{n-1} y_1, \end{aligned} \quad (7.34)$$

alınır. Burada $S_0(y)$ hamarlanmış qiyməti əvəzinə sıranın 1-ci məlum qiyməti qəbul olunur. S_0 olaraq 1-ci üç həddin ədədi ortasını da qəbul etmək olar.

Beləliklə, eksponensial hamarlanma halında müşahidələr eksponensial azalan çəkilərlə öyrənilməyə başlayır. Sıra kifayət qədər uzun olarsa, onun keçmiş qiymətləri sıfıra yaxınlaşan çəkilərlə hamarlanır və şərti olaraq sıranın elementlərinin sayını sonsuzluğa yaxınlaşdırmaqla

$$S_t(y) = \alpha \sum_{s=0}^{\infty} (1-\alpha)^s y_{t-s} \quad (8.35)$$

alınır. Operatoru təsadüfi tərkibə tətbiq etməklə

$$S_t(\varepsilon) = \alpha \sum_{s=0}^{\infty} (1-\alpha)^s \varepsilon_{t-s}$$

sonsuz sırası alınır. Onun dispersiyası

$$\begin{aligned} DS_t(\varepsilon) &= M \left[\alpha \sum_{s=0}^{\infty} (1-\alpha)^s \varepsilon_{t-s} \right]^2 = \alpha^2 \sum_{s,r=0}^{\infty} (1-\alpha)^s M \varepsilon_{t-s} \varepsilon_{t-r} = \\ &= \alpha^2 \sigma^2 \sum_{s,r=0}^{\infty} (1-\alpha)^{2s} = \frac{\alpha^2 \sigma^2}{1 - (1-\alpha)^2} = \frac{\alpha}{2-\alpha} \sigma^2. \end{aligned}$$

Buradan alınır ki, hamarlanma nəticəsində təsadüfi tərkibin dispersiyası azalır, çünki

$$\frac{\alpha}{2-\alpha} < (\alpha < 2-\alpha).$$

Hamarlanma operatorunu alınmış sıralara ardıcıl tətbiq etməklə

$$\begin{aligned} S_t^{(1)} &= \alpha y_1 + (1-\alpha) S_{t-1}^{(1)}(y) \\ S_t^{(2)} &= \alpha S_t^{(1)}(y) + (1-\alpha) S_{t-1}^{(2)}(y) \\ \dots &\dots \\ S_t^{(N)} &= \alpha S_t^{(N-1)}(y) + (1-\alpha) S_{t-1}^{(N)}(y) \end{aligned} \quad (8.36)$$

ardıcılıqlarında sonuncu sıradə təsadüfi tərkibin yox olmasına nail olmaq olar. Nəticədə alınmış sıradə ancaq deterministik tərkib qalır.

Sürüşkən orta üsullarından fərqli olaraq eksponensial hamarlanma üsulunda proqnoz üçün analitik ifadə mövcuddur. Uyğun teorem Braun teoremdir ki, onun mahiyyətinə görə, proqnozlaşdırma üçün polinomların əmsalları diskontlaşdırılmış ƏKKÜ-ilə təyin olunur və sıranın hamarlanmış qiymətlərilə analitik ifadə olunur (bax. [28, səh. 83-90]). Başqa sözlə, tutaq ki, $\tilde{y}_{t+\tau} = a_0^{(t)} + a_1^{(t)}\tau$. Bu proqnozlaşdırılan çoxhədlinin iki $a_0^{(t)}, a_1^{(t)}$ parametrlərinin qiymətləndirilməsi üçün

$$S(a_0, a_1) = \alpha \sum_{s=0}^{\infty} (1-\alpha)^s [y_{t-s} - (a_0 + a_1 s)]^2 \rightarrow \min \quad (8.37)$$

minimallaşdırma məsələsinə baxaq. Xüsusi törəmələri sıfıra bərabərəşdirməklə minimum nöqtələri tapmaq olar:

$$\begin{cases} \frac{\partial Q}{\partial a_0} = -2\alpha \sum_{s=0}^{\infty} (1-\alpha)^s (y_{t-s} - a_0 + a_1 s) = 0, \\ \frac{\partial Q}{\partial a_1} = 2\alpha \sum_{s=0}^{\infty} s(1-\alpha)^s (y_{t-s} - a_0 + a_1 s) = 0. \end{cases}$$

$$\text{Burada } \sum_{s=0}^{\infty} (1-\alpha)^s = \frac{1}{\alpha}, \quad \sum_{s=0}^{\infty} s(1-\alpha)^s = \frac{1-\alpha}{\alpha^2},$$

$$\sum_{s=0}^{\infty} s^2(1-\alpha)^s = \frac{(1-\alpha)(2-\alpha)}{\alpha^3} \text{ olduğunu nəzərə alsaq,}$$

$$\begin{cases} a_0 - \frac{1-\alpha}{\alpha} = S_t^{(1)}(y), \\ (1-\alpha)a_0 - \frac{(1-\alpha)(2-\alpha)}{\alpha} a_1 = S_t^{(2)}(y) - \alpha S_t^{(1)}(y). \end{cases}$$

Nümunə 8.4. Aşağıdakı cədvəl verilənlərinə əsasən $\alpha = 0,1$ və $\alpha = 0,3$ olduqda eksponensial hamarlama aparaq və nəticəni təhlil edək:

İllə	1-ci	2-ci	3-cü	4-cü	5-ci	6-ci	7-ci	8-ci
------	------	------	------	------	------	------	------	------

r	il	il	il	il	il	il	il	il
y_t	233, 5	239, 9	239, 8	261, 9	261, 8	268, 7	260, 7	298, 6

$$S_0 = \frac{(233,5 + 239,9 + 239,8)}{3} = 237,7;$$

$$S_1 = \alpha y_1 + (1 - \alpha) S_0 = 0,1 \cdot 233,5 + 0,9 \cdot 237,7 = 237,3;$$

$$S_3 = \alpha y_3 + (1 - \alpha) S_2 = 0,1 \cdot 239,8 + 0,9 \cdot 237,6 = 237,8 \text{ və s.}$$

$\alpha = 0,3$ olduqda

$$S_1 = \alpha y_1 + (1 - \alpha) S_0 = 0,3 \cdot 233,5 + 0,7 \cdot 237,7 = 233,6;$$

$$S_2 = \alpha y_2 + (1 - \alpha) S_1 = 0,3 \cdot 239,9 + 0,7 \cdot 233,6 = 235,5;$$

$$S_3 = \alpha y_3 + (1 - \alpha) S_2 = 0,3 \cdot 239,8 + 0,7 \cdot 235,5 = 236,8 \text{ və s.}$$

Bu hesablamalardan aydın olur ki, $\alpha = 0,1$ olduqda alınan sıra daha hamardır, çünkü bu halda sıranın təsdüfi rəqsləri daha yüksək tərkibdən sənən rəqslər olur. Yəni $\alpha = 0,1$ olduqda yeni alınmış sıranın dispersiyası, $\alpha = 0,3$ olduqda hamarlanmış sıranın dispersiyasından kiçikdir.

§8.6. Zaman sıralarının analizində laq və fərq operatorları

Zaman sıralarının modelləşdirilməsində əsas anlayışlardan biri laq anlayışıdır (bax. [23, №1, 2002, səh. 94-101]). Onun ingiliscədən hərfi mənada tərcüməsi gecikmə deməkdir. Müəyyən dəyişənin laqı dedikdə onun əvvəlki zaman periodlarında qiymətləri başa düşülür. Zaman sıralarının tədqiqində L laq operatorundan istifadə olunması daha münasibdir. Bu operator gecikmə və ya zamana görə geriyə sürüşmə operatorudur. Əgər y_t dəyişəninə L laq operatoru tətbiq olunursa, onda həmin dəyişənin laqı alınır:

$$Ly_t = y_{t-1}. \quad (8.38)$$

L laq operatorundan istifadə olunması fərqli tənliklərinin sıxılmış yazılışını təmin edir və çoxlu sayda proseslərin xassələrinin öyrənilməsində instrument kimi istifadə olunur. Laq operatorundan istifadənin münasibliyi ondan ibarətdir ki, bu operatorlara adı dəyişən kimi yanaşmaq olur, yəni tətbiq olunan zaman sırası nəzərə alınmadan onları çevirmək olar. Laq operatorunun adı dəyişəndən fərqi ondan ibarətdir ki, operator yalnız tətbiq olunduğu zaman sıranın qarşısında durmalıdır. Laq operatoru ilə zaman sırasının yerini dəyişmək olmaz. Adı dəyişənlər kimi, laq operatorunun funksiyaları da mövcuddur. Onlardan ən sadəsi üstlü funksiyadır. m tam ədədi üçün

$$L^m y_t = y_{t-m}, \quad (8.39)$$

yəni, L^m operatorunun y_t dəyişəninə tətbiqi bu dəyişənin m periodu qədər gecikməsini göstərir.

Laq operatorundan düzəldilmiş çoxhədli belə işarə olunur:

$$f(L) = \sum_{i=0}^m \alpha_i L^{i-k} = \alpha_0 + \alpha_1 L + \dots + \alpha_m L^m. \quad (8.40)$$

Əgər laq çoxhədlisi y_t dəyişəninə tətbiq olunursa, onda

$$f(L)y_t = (\alpha_0 + \alpha_1 L + \dots + \alpha_m L^m)y_t = \alpha_0 y_t + \alpha_1 y_{t-1} + \dots + \alpha_m y_{t-m}.$$

Laq çoxhədlilərini adı çoxhədlilər kimi bir-birinə vurmaq olar. Məsələn,

$$(\alpha_0 + \alpha_1 L)(\beta_0 + \beta_1 L) = \alpha_0 \beta_0 + (\alpha_1 \beta_0 + \alpha_0 \beta_1)L + \alpha_1 \beta_1 L^2.$$

$m \rightarrow \infty$ olduqda laq operatorundan asılı sonsuz üstlü sıra alınır:

$$\sum_{m=0}^{\infty} (\alpha_m L^m) y_t = (\alpha_0 + \alpha_1 L + \alpha_2 L^2 + \dots) y_t = \alpha_0 y_t + \alpha_1 y_{t-1} + \\ + \alpha_2 y_{t-2} + \dots = \sum_{m=0}^{\infty} \alpha_m y_{t-m}.$$

Laq operatorunun aşağıdakı xassələrini qeyd etmək olar:

1. Sabitin laqı onun özünə bərabərdir: $LC = C$;
2. Distributivlik: $(L^i - L^j)y_t = L^i y_t + L^j y_t = y_{t-i} + y_{t-j}$;
3. Assosiativlik: $L^i L^j y_t = L^i (L^j y_t) = L^j y_{t-i} = y_{t-i-j}$;

Qeyd edək ki, $L^0 y_t = y_t$.

4. L operatorunun mənfi dərəcədə verilməsi qabaqlama operatorudur: $L^{-i} y_t = y_{t+i}$.

Məsələn, $j = -i$ olduqda, $L^j y_t = y_{t-j} = y_{t+j}$;

5. $|\alpha| < 1$ olduqda

$$(1 + \alpha L + \alpha^2 L^2 + \alpha^3 L^3 + \dots) y_t = (1 - \alpha L)^{-1} y_t.$$

Bunu göstərək. Bu bərabərliyin hər iki tətəfini $(1 - \alpha L)$ -ə vursaq,

$(1 - \alpha L)(1 + \alpha L + \alpha^2 L^2 + \alpha^3 L^3 + \dots) y_t = y_t$, çünkü $|\alpha| < 1$ olduqda $\alpha^n L^n y_t$ ifadəsi $n \rightarrow \infty$ olduqda sıfıra yaxınlaşır.

Laq operatorundan başqa zaman sıraları nəzəriyyəsində Δ -fərq operatorundan da geniş istifadə olunur (bax. [16, səh. 150.]). Bu operator belə təyin olunur:

$$\Delta = 1 - L. \quad (8.41)$$

Bu operatorun y_t dəyişəninə tətbiqi

$$\Delta y_t = (1 - L)y_t = y_t - y_{t-1} \quad (8.42)$$

olur. Fərq operatoru ilkin zaman sırasını 1-ci tərtib fərqlər sırasına çevirir. d -tərtibli fərqlər sırası fərq operatorunu d -dəfə tətbiq etməklə alınır:

$$\Delta^d y_t = \underbrace{\Delta(\dots(\Delta(\Delta y_t)))}_{d-\text{defe}}. \quad (8.43)$$

Məsələn, $d = 2$ olduqda $\Delta^2 = (1-L)^2 = 1 - 2L + L^2$ olduğundan,
 $\Delta^2 y_t = (1 - 2L + L^2) y_t = y_t - 2y_{t-1} + y_{t-2}$.

İstənilən d -tərtibli fərq operatoru üçün Nyuton binomu düsturundan istifadə etmək olar:

$$\Delta^\alpha = (1-L)^\alpha = \sum_{m=0}^{\infty} (-1)^k C_d^k L^k.$$

Burada

$$C_d^k = \frac{d!}{k!(d-k)!}.$$

Deməli,

$$\Delta^d y_t = (1-L)^d y_t = \sum_{k=0}^d (-1)^k C_d^k y_{t-k}. \quad (8.44)$$

Məsələn, hər hansı iqtisadi göstəricinin zamana nəzərən inkişafının ekonometrik modelləşdirilməsində trendlər uyğun olaraq $\hat{y}_{1t} = \alpha_0 + \alpha_1 t$ (1-ci dərəcəli çoxhədli), $\hat{y}_{2t} = \alpha_0 + \alpha_1 t + \alpha_2 t^2$ (2-ci dərəcəli çoxhədli), $\hat{y}_{3t} = \alpha_0 + \alpha_1 t + \alpha_2 t^2 + \alpha_3 t^3$ (3-cü dərəcəli çoxhədli) olursa, onda, 1-ci dərəcəli çoxhədli üçün sabit artım qanunu xarakteriktikdir və onun 1-ci tərtib artımları $u_t = \Delta y_t = y_t - y_{t-1}$, $t = 2, 3, \dots, n$ kimi hesablanır, bu artımlar sabitdir və α_1 -ə bərabərdir; 1-ci tərtib artımları 2-ci dərəcəli polinomla hesablamaqla alınır ki, onlar zamandan xətti asılıdır və u_2, u_3, \dots , artımlarından qurulmuş sıranın qrafiki düz xətt kimi təsvir alır, $u_t^{(2)} = u_t - u_{t-1}$ ikinci tərtib artımlar isə sabit olur; 3-cü dərəcəli çoxhədli üçün 1-ci tərtib artımlar zamana nəzərən 2-ci dərəcəli çoxhədli, 2-ci tərtib artımlar zamanın xətti funksiyası ($u_t^{(3)} = \Delta u_t^{(2)} = u_t^{(2)} - u_{t-1}^{(2)}$), 3-cü tərtib fərqləri isə, sabit kəmiyyətlər olur.

Tərif 8.14. y_t , $t = 1, 2, \dots, n$ zaman sırasından $t = 2, 3, \dots, n$ olduqda $u_t = y_t - y_{t-1} = \Delta y_t$ zaman sırasına keçid proseduruna

1-ci tərtib fərqlərin alınması, operatorun özünə isə, 1-ci tərtib fərq operatoru deyilir.

Əgər tədqiq olunan iqtisadi proses Tərif 8.7, Tərif 8.8 mənada qeyri stasionardırsa, onda ilkin zaman sırasından fərqlərdən düzəldilmiş sıraya keçilir.

Tərif 8.15. *İlkin zaman sırasına o halda 1-ci tərtib integrasiya olunan zaman sırası deyilir ki, onun 1-ci tərtib fərq sıraları stasionar olsun.*

Tərif 8.16. *Əgər stasionar sıranın alınması üçün k -tərtibli fərq operatoru tətbiq edilirsə, onda ilkin sıraya k -ci tərtib integrasiya olunan zaman sırası deyilir.*

Tərif 8.17. *Əgər ilkin zaman sırası stasionardırsa, onda ona sıfırıncı tərtib integrasiya olunan sıra deyilir.*

Məsələn, əgər şirkətin səhminin kursu zamana nəzərən xətti artursa, onda uyğun zaman sırası 1-ci tərtib integrasiya olunan sıra, şirkətin gəlirliyini eks etdirən sıra isə, sıfırıncı tərtibdən integrasiya olunan sıradır.

k -ci tərtibdən integrasiya olunan y_t sırası $y_t \sim I(K)$ kimi işarə edilir.

Qeyd edək ki, stasionar zaman sırasının dispersiyası sabitdir, integrasiya olunan zaman sıralarının dispersiyası isə, zaman anları artıqca sonsuzluğa yaxınlaşır. Bu haqda gələcək mövzularda ətraflı təhlillər aparılacaq.

Zaman sıralarının stasionarlığı ona adekvat modelin qurulmasında münasib xassədir. İqtisadi məsələlərin həllində eksər hallarda sıranın ikinci tərtibdən stasionar olması şərtinin qoyulması kifayət edir. Lakin real proseslər bu şərti ödəməyə bilər. Belə hallarda ilkin sıraya adekvat modelin qurulması üçün eksər hallarda kifayət qədər mürəkkəb olmayan çevirmələrlə müşahidə olunan sıra 2-ci tərtib stasionar sıraya gətirilir, ona adekvat model qurulur, sonra isə, tərs çevirmə ilə ilkin sıranın modeli qurulur.

Belə çevirmələrə misal olaraq

$$z_t = \ln \frac{y_t}{y_{t-1}} = \ln y_t - \ln y_{t-1} \quad (8.45)$$

zəncirvari indekslərin loqariflənməsi ola bilər. Çevirmə y_t , $t=1,2,\dots,n$ zaman sırasına eksponensial artım halında tətbiq olunur.

$$z_t = \frac{y_t - y_{t-1}}{y_{t-1}} \quad (8.46)$$

çevirməsindən isə, iqtisadi göstəricinin nisbi artım tempinin hesablanması istifadə oluna bilər.

Riyazi gözləməsi və dispersiyası sabit olan konkret 2-ci tərtib zaman sırasının xüsusiyyətləri onun (8.19) düsturu ilə ifadə olunan avtokorrelasiya funksiyasının xarakteri ilə tam müəyyən olunur. Bu funksiya diskret funksiyadır və $\rho(0), \rho(1), \dots, \rho(\tau-1)$ avtokorrelasiya əmsallarının ardıcıl qiymətləridir. Burada $\rho(0)=1$, $-1 \leq \rho(\tau) \leq 1$, $i=1,2,\dots$

Analoji olaraq, y_t stasionar prosesinin avtokorrelasiya funksiyasını Tərif 8.9-a uyğun şəkildə, onu laqlardan asılı $\gamma(0), \gamma(1), \dots, \gamma(\tau), \dots$ ardıcılığından formalasdırmaq olar. Bu funksiyaların qiymətləri arasında birqiyəməli qarşılıqlı əlaqə mövcuddur:

$$\gamma(\tau) = \rho(\tau) \cdot \sigma_y^2, \quad \tau = 0, 1, \dots, \gamma(0) = \sigma_y^2. \quad (8.47)$$

Üumiyyətlə, stasionar zaman sıralarını onların avtokorrelasiya funksiyalarının xüsusiyyətlərindən asılı olaraq bir neşə bircins qrupa ayrılmaq olar ki, onların hər biri müəyyən qrup modellərə uyğun gəlir. Belə modellərdən əsasən 3 qrup modellər xüsusilə ayrılır:

- a) avtoregressiya modelləri;
- b) sürüşkən orta modellər;
- c) avtoregressiya-sürüşkən orta qarşıq modellər.

Bu modellərin qurulması və xassələri sonrakı fəsildə şərh olunacaq.

8-ci fəslə dair suallar, testlər, çalışmalar.**Suallar**

- 8.1. İqtisadi zaman sıraları nədir?
- 8.2. İqtisadi zaman sıralarının tərkibində hansı komponentləri ayıırlar?
- 8.3. Zaman sıralarının ekonometrik tədqiqində əsas məsələ nədən ibarətdir?
- 8.4. Zaman sıralarının regressiya modellərində ÖKKÜ-nun tətbiq olunması şərtləri necədir?
- 8.5. Zaman sıralarının polinomial trend modellərində ÖKKÜ-nun tətbiqi ilə alınan normal tənliklər sisteminin həll olunması üçün hansı kafi şərtlər ödənilməlidir?
- 8.6. Loqistik və Hompers tipli trendə malik zaman sıralarına ÖKKÜ hansı çevrilmiş modelləri tətbiq olunur. Nəticənin ilkin sıralar üçün iqtisadi mənasını izah edin.
- 8.7. Qısa və geniş mənada stasionar zaman sıralarının oxşar və fərqli cəhətlərini izah edin.
- 8.8. Hansı funksiyalara avtokovariasiya və avtokorrelasiya funksiyaları deyilir? Zaman sıralarının korreloqramı nədir?
- 8.9. Ağ küy nədir?
- 8.10. Satasionarlığın yoxlanılmasında t və F statistikalarından necə istifadə olunur?
- 8.11. Zaman sıralarında anomal səviyyələrin müəyyənləşdirilməsi üçün hansı üsullardan istifadə olunur. Bu üsulların mahiyyətini izah edin.
- 8.12. Zaman sıralarının hamarlanması dedikdə nə başa düşürsünüz?
- 8.13. Sürüşkən orta hamarlanması üsulunun mahiyyətini izah edin.
- 8.14. Eksponensial orta hamarlanması üsulunun mahiyyətini izah edin.
- 8.15. Laq və fərq operatorları nədir və onlar zaman sıralarının analizində hansı hallarda və necə tətbiq olunur?

Testlər

- 8.1. Birölcülü zaman sıraları
 - a) eyni obyektin müxtəlif zaman anlarında xarakteristikaları haqda verilənlərdir;
 - b) müxtəlif obyektlərin eyni zaman anında xarakteristikaları haqda verilənlərdir;

- c) eyni obyektin eyni zaman anında xarakteristikaları haqda verilənlərdir;
- d) müxtəlif obyektlərin müxtəlif zaman anlarında xarakteristika-
ları haqda verilənlərdir.

8.2. Zaman sırası hansı halda qeyri- stasionardır?

- a) onun səviyyələrinin orta qiymətləri sabit olmadıqda;
- b) onun təsadüfi tərkibi zamandan asılı olduqda;
- c) onun həddləri zamandan asılı olduqda;
- d) onun təsadüfi olmayan tərkibi zamandan asılı olduqda.

8.3. Hansı halda zaman sırası stasionardır?

- a) Onun həddlərinin orta qiyməti sabit olduqda;
- b) sıranın həddləri ədədi silsilə əmələ gətirdikdə;
- c) sıranın həddləri həndəsi silsilə əmələ gətirdikdə;
- d) sıranın həddlərinin orta qiyməti həmişə artdıqda.

8.4. Ekonometrik modelləşdirmənin əsas növləri

- a) trend və mövsümi modellər;
- b) zaman sıraları modelləri, regressiya modelləri, eynizamanlı
tənliklər sistemi;
- c) regressiya, trend və mövsümi modellər;
- d) regressiya və mövsümi modellər.

8.5. Adaptiv model komponentləri hansı formada özündə saxlayır?

- a) həddləri kombinasiya və vuruq halında;
- b) vuruq kimi;
- c) nisbət kimi;
- d) həddlərin cəmi kimi.

8.6 Stasionar zaman sırasında trend komponenti

- a) zamandan asılı xətti funksiyadır;
- b) mövcud olmur;
- c) zamandan asılı qeyri-xətti funksiyadır;
- d) mövcud olur.

8.7. Zaman sırasının strukturunun müəyyənləşdirilməsində
yanaşmalara aşağıdakılardan hansı aiddir?

- a) avtokorrelasiya funksiyasının analizi;
- b) izahedici dəyişənlər arasında korrelasiya əmsallarının

- hesablanıb müqayisə olunması;
 c) korrelyasiyanın qurulması;
 d) müəyyən zaman intervalında verilənlərin ümumiləşdirilməsi.

- 8.8. Zaman sıralarında tendensiya nəyi xarakterizə edir?
 a) mövsümi təsir edən faktorları;
 b) eynizamanda təsir edən faktorlar toplusunu;
 c) zaman sırasının səviyyələrinə təsir etməyən faktorlar toplusunu;
 d) öyrənilən göstəricinin ümumi dinamikasını formalasdırı
 uzunmüddətli təsirə malik faktorların toplusunu.

- 8.9. Korreloqram nədir?
 a) avtokorrelyasiya funksiyasının laqdan asılılığını təsvir edən qrafikdir;
 b) $1,2,\dots,k$ -ci avtokorrelyasiya əmsalları ardıcılığıdır;
 c) zaman sırasının iki ardıcıl səviyyəsi arasında korrelyasiya əmsalıdır;
 d) avtokorrelyasiya funksiyasıdır.

- 8.10. Şirkətin ilkin gəlir dinamikası $\hat{y}_t = 131 \cdot 1,015^t$ modeli ilə təsvir olunursa, onda modelə əsasən orta illik artım tempini neçə faiz təşkil edir?
 a) 131; b) 15; c) 0,15; d) 101,5.

- 8.11. Şirkətin illik gəlir dinamikası $\hat{y}_t = 372,2 - 6,4t$ modeli ilə təsvir olunursa, onda illik artım həcmi (p.v. ilə) nə qədərdir?
 a) 6,4; b) -6,4; c) 372,2; d) 722.

- 8.12. Zaman sırasının e_1, \dots, e_n qalıqları üçün DW statistikasının qiyməti 1-ci tərtib r_1 avtokorrelyasiya əmsalı ilə hansı təxmini bərabərliklə əlaqəlidir?
 a) $DW \approx 2(1 - r_1)$;
 b) $DW \approx 2r_1$;
 c) $DW \approx 2(r_1 - 1)$;
 d) $DW \approx 2(1 + r_1)$.

8.13. Zaman sırasının e_1, \dots, e_n qalıqları üçün DW statistikası hansı düsturla hesablanır?

a) $DW = \frac{1}{\sum_{t=1}^n e_t^2};$

b) $DW = \sum_{t=1}^n e_t^2;$

c) $DW = \frac{\sum_{t=2}^n e_t^2}{\sum_{t=1}^n (e_t - e_{t-1})^2};$

d) $DW = \sum_{t=1}^n (e_t - e_{t-1})^2.$

8.13. Eksponensial hamarlama modeli hansı rekkurent düsturla müəyyənləşdirilir?

a) $S_t = \alpha y_t + (1-\alpha)S_{t-1};$ b) $S_t = \alpha^2 y_t + (1-\alpha)^2 S_{t-1};$

c) $S_t = e^{\alpha y_t} + (1-\alpha)S_{t-1};$ d) $S_t = e^{\alpha y_t + (1-\alpha)S_{t-1}}.$

8.14. Zaman sırası $y_t = 0,9y_{t-1} - 0,2y_{t-2} + \varepsilon_t$ (burada ε_t -ağ kuydür) modeli ilə təsvir olunur. Bu model hansı növ modeldir:
 a) 2-ci tərtib avtoreqressiya; b) 2-ci tərtib sürüşkən orta;
 c) təsadüfi dolaşma; d) qeyri-stasionar.

8.15. Avtokorrelasiya funksiyası hansı qiymətləri ala bilər:

- a) 0,9, -0,9; b) 1,5; c) -2; d) 0,5.

8.16. 1-ci tərtib avtoreqressiya prosesi üçün hansı halda xüsusi avtokorrelasiya funksiyası sıfır bərabərdir?

- a) laq sıfır olduqda ; b) laq ± 1 olduqda ; c) laq ≥ 1 olduqda ;
 d) laq ≥ 2 olduqda ;

8.17. Əgər y_1, \dots, y_n zaman sırasına $Ly_t = y_{t-1}$ düsturu ilə təyin olunan L laq operatoru tətbiq olunursa, onda $(\alpha_0 + \alpha_1 L + \alpha_2 L^2)y_t$, operatorunu necə yazmaq olar?

a) $(\alpha_0 + \alpha_1 L + \alpha_2 L^2)y_t = \alpha_0 y_t + \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2};$

b) $(\alpha_0 + \alpha_1 L + \alpha_2 L^2)y_t = \alpha_0 y_t - 2\alpha_1 y_{t-1} + 2\alpha_2 y_{t-2};$

c) $(\alpha_0 + \alpha_1 L + \alpha_2 L^2)y_t = \alpha_0 y_t + \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2}^2;$

d) $(\alpha_0 + \alpha_1 L + \alpha_2 L^2)y_t = \alpha_0 y_t + \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2^2 y_{t-1}.$

8.18. y_1, \dots, y_n zaman sırası üçün $\Delta y_t = y_t - y_{t-1}$ düsturu ilə təyin olunan Δ fərq operatoru ilə L laq operatoru arasında əlaqəni tapın.

a) $\Delta = 1 - L$; b) $\Delta = L$; c) $\Delta = L + 1$; d) əlaqə yoxdur.

Çalışmalar

Məsələ 8.1. Müəyyən firmanın 1 il ərzində aylıq satış həcmi şərti pul vahidlərilə (ş.p.v.) cədvəldə verilmişdir:

t	1	2	3	4	5	6
y_t	200	310	320	260	190	210
t	7	8	9	10	11	12
y_t	310	410	430	370	300	320

Bu verilənlərə əsasən satış həcminin zamandan asılılığını təsvir edən model qurun.

Cavab: $\hat{y}_t = 230 + 11,15t$; (burada mötərizədə t -statistikasının

qiyməti göstərilir) $R^2 = 0,267$; $\hat{s} = 69,9$; $F = 3,64$;

$DW = 1,01$.

Məsələ 8.2. $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$ (burada $|\alpha_1| < 1$, $M\varepsilon_t = 0$, əgər $\tau = 0$ olarsa $M(\varepsilon_t, \varepsilon_{t+\tau}) = \sigma_0^2$ əgər $\tau \neq 0$ olarsa; $M(\varepsilon_t, \varepsilon_{t+\tau}) = 0$) modelinin riyazi gözləməsini, dispersiyasını, k -ci tərtib avtokorrelasiya əmsallarını tapın. Avtokorrelasiya funksiyasının qrafikini (korreloqramı) qurun

Cavab: $My_t = 0$, $Dy_t = \frac{\sigma_0^2}{1 - \alpha_1^2}$; $\rho_k = \alpha_1^k$.

Məsələ 8.3. $y_t = \varepsilon_t - \beta_1 \varepsilon_{t-1}$ (burada ε_t - ağ küydür) prosesinin avtokorrelasiya funksiyasını tapın və korreloqramı qurun.

Cavab: $\rho_1 = -\frac{\beta_1}{1 + \beta_1^2}; \quad \rho_2 = 0, \rho_3 = 0, \dots$.

Məsələ 8.4. $y_t = \varepsilon_t - \beta_1 \varepsilon_{t-1} - \beta_2 \varepsilon_{t-2} - \dots - \beta_q \varepsilon_{t-q}$ (burada ε_t - ağ küydür) prosesinin avtokorrelasiya funksiyasını hesablayın.

Cavab:

$$\begin{cases} \frac{-\beta_\tau + \beta_1 \beta_{\tau+1} + \beta_2 \beta_{\tau+2} + \dots + \beta_{q-\tau} \beta_q}{1 + \beta_1^2 + \beta_2^2 + \dots + \beta_q^2}, & \tau = 1, 2, \dots, q \text{ olduqda} \\ 0, & \tau > q \text{ olduqda.} \end{cases}$$

Məsələ 8.5. §8.5-də verilmiş İrvin cədvəlindən istifadə etməklə, aşağıdakı cədvəldən y_t sırasının anomal qiymətlərinin mövcudluğunu yoxlayın.

t	1	2	3	4	5
y_t	1,6	1,9	2,1	2,4	4,5
t	6	7	8	9	10
y_t	2,8	3,1	3,3	3,6	3,8

Cavab: $t = 5$ səviyyəsi anomaldır.

Məsələ 8.6. Cədvəldə verilmiş zaman sırasını 3 addımlı sadə sürüşmə ilə hamarlayın:

t	1	2	3	4	5	6	7
y_t	3	7	8	6	8	9	10
t	8	9	10	11	12	13	14
y_t	9	8	11	14	12	8	7

Cavab:

t	1	2	3	4	5	6	7
y_t	3	7	8	6	8	9	10

\tilde{y}_t	-	6	7	7,3	7,7	9	9,3
t	8	9	10	11	12	13	14
y_t	9	8	11	14	12	8	7
\tilde{y}_t	9	9,3	11	12,3	11,3	9	-

Məsələ 8.7. Cədvəldə verilmiş sıranı $\alpha = 0,5$ və $\alpha = 0,3$ parametrləri ilə eksponensial hamarlayın:

t	1	2	3	4	5	6	7
y_t	3	7	8	6	8	9	10
t	8	9	10	11	12	13	14
y_t	9	8	11	14	12	8	7

Cavab:

t	1	2	3	4	5	6	7
y_t	3	7	8	6	8	9	10
$\alpha = 0,5$	3	5	6,5	6,3	7,1	8,1	9
$\alpha = 0,3$	3	4,2	5,3	5,5	6,3	7,1	8
t	8	9	10	11	12	13	14
y_t	9	8	11	14	12	8	7
$\alpha = 0,5$	9	8,5	9,8	11,9	11,9	10	8,5
$\alpha = 0,3$	8,3	8,2	9	10,5	11	10,1	9,2

Məsələ 8.8.

t	1	2	3	4	5	6	7
y_t	82	87	99	104	107	121	118

cədvəl qiymətlərinə görə $f(t) = at^b$ üstlü trendin parametrlərini tapın.

Cavab: $\hat{a} = 79,13$; $\hat{b} = 0,81$.

Məsələ 8.9.
$$\begin{cases} Q_t = P_t + I_t, \\ P_t = \alpha Q_{t-1} + \varepsilon_{pt}, \quad 0 < \alpha < 1, \\ I_t = \beta(P_t - P_{t-1}) + \varepsilon_{it}, \quad \beta > 0. \end{cases}$$

(burada Q_t -real ümummilli məhsul, P_t -istehlakın miqdarı, I_t kəmiyyəti t anında investisiya, ε_{pt} və ε_{it} istehlak və investisiyalarda həyəcanlanmalardır, ε_{pt} və ε_{it} nin riyazi gözləməsi sıfırdır) Keyns-Samuelson- Xiks ([bax. 4, səh. 293-297]) modelinin stoxastik versiyasını Q_t istehsal funksiyasının xətti qeyri-bircins fərq tənliyinə çevirin.

Cavab: $Q_t = \alpha(1+\beta)Q_{t-1} - \alpha\beta Q_{t-2} + (1+\beta)\varepsilon_{pt} + \varepsilon_{it} - \beta \varepsilon_{pt-1}$.

Məsələ 8.10. Tutaq ki, kvartal verilənləri üçün ekonometrik model $y_t = \alpha_4 y_{t-4} + \varepsilon_t$, $\alpha_4 < 1$ formasında təsvir olunur. Onun avtokorrelasiya funksiyasını qurun.

Cavab: $k = 4m$, $m = 0, 1, 2, \dots$, olduqda $\rho(k) = \alpha_4^{k/4}$; digər $k > 0$ qiymətlər üçün $\rho(k) = 0$.

FƏSİL IX

STASİONAR ZAMAN SIRALARI MODELLƏRİ VƏ ONLARIN XASSƏLƏRİ

§9.1. Dinamik ekonometrik modellərin ümumi xarakteristikaları

İqtisadi proseslərin kifayət qədər uzun zaman parçasında davranışının öyrənilməsində onun ardıcıl vəziyyətləri arasında müəyyən qarşılıqlı əlaqənin olması fərziyyəsinin mövcudluğu məsələsi ortaya çıxır. Yəni, cari zaman anı və ya cari zaman periodunda iqtisadi təzahürlərin vəziyyəti, həm də onun və ona təsir edən faktorların əvvəlki zaman anları və zaman periodlarındakı vəziyyətləri ilə xarakterizə oluna bilir. Bu cəhət səbəbiyyət faktorlarının təsirində gecikmənin və öyrənilən iqtisadi proseslərin inersiyalılığının nəticəsidir.

Tərif 9.1. İqtisadi təzahürlərin vəziyyətlərini ardıcıl zaman anlarında və ya periodlarında əlaqələndirən modellərə dinamik modellər deyilir.

Dinamik modellər təzahürlərin dinamikasının inkişafının öyrənilməsinə imkan yaradır. Onların analitik göstərilişi dəyişənlərin həm cari zaman anında və ya periodunda həm də, əvvəlki anlarda və zaman periodlarındakı qiymətlərini nəzərə alır.

Tərif 9.2. Faktor dəyişənlərinin əvvəlki zaman anlarındakı qiymətlərini özündə saxlayan ekonometrik modellərə paylanmış laq modelləri deyilir.

Paylanmış laq modellərini ümumi halda belə yazmaq olar:

$$y_t = \alpha_0 + \beta_0 x_t + \beta_1 x_{t-1} + \beta_2 x_{t-2} + \dots + \beta_q x_{t-q} + \varepsilon_t \quad (9.1)$$

Belə modellərlə səbəbiyyət faktorunun nəticə faktoruna təsiri müəyyən gecikmələrlə verilən hallar təsvir olunur. Məsələn, müxtəlif məhsul buraxılışı həcminin investisiya miqdarından

asılılığı, reklam xərclərindən mal satışından əldə olunan pul və saatinin asılılığı və s. belə modellərlə təsvir oluna bilər (tətbiqi ekonometrik tədqiqat nümunəsi kimi bax [33]). Sadə iqtisadi nümunə kimi iqtisadi artım göstəricilərinin investisiyalardan asılılığını təsvir edən akselerator və multiplikator (bax. [4, səh. 251-252, 293-297; 27, səh. 55]) modellərinə nəzər salaq. Akselerator modelində fərz edilir ki, t zaman anında I_t ümumi kapital qoyuluşu ilə Y_t milli gəlir arasında $I_t = \alpha \Delta Y_t$ (burada $\Delta Y_t = Y_t - Y_{t-1}$, α -akselerasiya əmsalıdır) asılılığı mövcuddur.

Burada $Y_t = Y_{t-1} + \frac{1}{\alpha} I_t$ asılılığı alınır. İqtisadi artım nəzəriyyə-

sində isə, multiplikator modelində istifadə olunur ki, modelə əsasən, investisiyaların artımı milli gəlirin artımına səbəb olur: $\Delta I_t = m \Delta Y_t$ (burada m -multiplikatordur). Bərabərliyin hər iki

tərəfində fərq operatoruna keçməklə $Y_t = Y_{t-1} + \frac{1}{m} (I_t - I_{t-1})$ ası-

lılığı alınır. Bu modellər onu göstərir ki, milli gəlir öz əvvəlki andakı qiymətlərinin və investisiyaların cari və əvvəlki andakı qiymətlərinin funksiyasıdır. Lakin bu tənliklər investisiyalarda gecikmələri nəzərə almır. Ona görə də, tətbiqi ekonometrik modelləşdirmədə təsadüfi tərkiblərlə yanaşı, hər iki göstəricinin gecikən qiymətlərini nəzərə almaq lazımdır. Xüsusi halda, analoji nümunə AR(2) modeli üçün [14, səh. 367-368]-də Samuelson-Xiks iqtisadi tsikl modelində göstərilmişdir.

Tərif 9.3. *Əgər modeldə faktor qismində dəyişənlərin əvvəlki zaman anlarında qiymətləri verilmişdirsa, belə modelə laq dəyişənli model deyilir.*

Ekonometrik modelə asılı dəyişənin laq qiymətlərinin daxil olması onun parametrlərinin meylsiz, effektiv qiymətləndirmələrinin alınmasında bir sıra çətinliklər yaradır:

1. y_{t-1}, y_{t-2}, \dots , və ya x_{t-1}, x_{t-2}, \dots bir neçə laq dəyişənləri arasında güclü korrelyasiya asılılığının mövcudluğu onun

parametrlərinin qiymətləndirilməsində dəqiqlik aşağı olduğundan, modelin keyfiyyətinin aşağı düşməsinə gətirir;

2. y_{t-1}, y_{t-2} dəyişənləri ilə ε_t qalıq həddi arasında yüksək korrelyasiya asılılığı olduğundan, ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmədə meyillilik yüksək olur;

3. Əksər hallarda modelin qalıq həddlərindən formalasən $\{\varepsilon_t\}$ zaman sırası avtokorrelyasiya əlaqəsi ilə xarakterizə olduğundan, ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmə effektiv olmur.

Qeyd edək ki, paylanmış laq modellərinin qurulmasında əsas mərhələ laqın optimal qiymətinin seçilməsi və onun strukturunun müəyyənləşdirilməsi mərhələsidir.

Dinamik modellərin ən çox yayılmış digər növü avtoregressiya modelləridir.

Tərif 9.4. *p tərtibli avtoregressiya modeli (AR(p)) zaman sırasının qiymətləri arasında fərq regressiya tənlikləri ilə müəyyən olunan modelə deyilir və aşağıdakı kimi yazılır:*

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \dots + \alpha_p y_{t-p} + \varepsilon_t, \quad \alpha_p \neq 0 \quad (9.2)$$

burada α_0 -sərbəst hədd, ε_t -ağ küydür.

Dinamik modellər sinfinə asılı olmayan və asılı laq dəyişənləri olan modellər də daxildir ki, onlar ümumi şəkildə belə təsvir olunur:

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \dots + \alpha_p y_{t-p} + \beta_0 x_t + \beta_1 x_{t-1} + \dots + \beta_q x_{t-q} + \varepsilon_t \quad (9.3)$$

Ümumi halda, (9.1)-(9.3) tənlikləri ilə təsvir olunan sıralar stasionar deyil. Onların stasionarlığı üçün parametrlər üzərinə müəyyən zəruri və kafi şərtlər olmalıdır.

Ekonometrik tədqiqatlarda stasionar zaman sıralarının modelləşdirilməsinə mühüm əhəmiyyət verilir. Bu onunla əlaqədardır ki, çoxlu sayda zaman sıraları trendin ayrılması, mövsümi komponentin filtrə olunması, fərqlərin alınması ilə stasionar hala gətirilə bilər.

Stasionar zaman sıralarının ən geniş yayılmış praktiki əhəmiyyətli növləri avtoregressiya və sürüşkən orta

modellərdir ki, onların xassələri gələcək mövzularda ətraflı şərh ediləcək.

§9.2. Stasionar zaman sıralarının avtoreqressiya AR(p), sürüşkən orta (SO), sürüşkən orta avtoreqressiya (SOAR) modelləri

Fərq tənlikləri nəzəriyyəsi və onların iqtisadi tətbiq elementləri "Riyazi iqtisadiyyat" fənninin tədrisində ətraflı təhlil edilir. Qeyri-bircins tənliyin sağ tərəfi dereminik həyəcanlanma olduqda xarakteristik çoxhədlinin köklərinin vahid radiuslu dairənin daxilində və ya xaricində yerləşməsindən asılı olaraq baxılan prosesin zamana nəzərən dayanıqlılıq məsələləri [4, səh. 285-297]-də izah olunmuşdur.

Biz burada

$$y_t = \alpha_0 + \sum_{i=1}^p \alpha_i y_{t-i} + x_t, \quad t = 1, 2, \dots, n \quad (9.4)$$

p -tərtibli fərq tənliyinə baxacaqıq.

Fərz edək ki, həyəcanlanmış $\{x_t\}$ prosesi stoxastik prosesdir və

$$x_t = \sum_{i=1}^p \beta_i \varepsilon_{t-i}, \quad t = 1, 2, \dots, n. \quad (9.5)$$

Burada $\{\varepsilon_t\}$ aq küylərdir.

Tərif 9.5. (9.5) düsturu ilə ifadə olunan ardıcılılıq q tərtibli sürüşkən orta (SO(q)) adlanır.

Tərif 9.6. x_t elementi (9.5) düsturu ilə ifadə olunan (9.4) modeli integrasiya olunursa, onda bu modelə Integrasiya Olunan Sürüşkən Orta Avtoreqressiya (İSOAR) modeli deyilir.

Tərif 9.7. Əgər (9.4) modelinin özü stasionardırsa, onda belə modelə Stasionar Sürüşkən Orta Avtoreqressiya (SSOAR) modeli deyilir.

$\{\varepsilon_t\}$ ardıcılığının aq küy olmasına baxmayaraq, əgər β əmsallarından bir neçəsi sıfırdan fərqlidirse, o aq küy olmaya

bilər. Nümunə olaraq §8.4-də $\beta_0 = 1, \beta_1 = 1, \beta_j \neq 0, j > 2$ olduqda $x_t = \varepsilon_t + \varepsilon_{t-1}$ ardıcılılığı göstərilmişdir ki, $Mx_t = 0$, $D(x_t) = 2\sigma^2$, $M(x_t x_{t-1}) = \sigma^2$ olur və sonuncu bərabərlik ağ kuyun tərifində $M(\varepsilon_t \varepsilon_{t-s}) = 0$ (istənilən ε_t üçün) şərtinə ziddirdir.

(9.5)-i (9.4)-də nəzərə alsaq, alarıq:

$$y_t = \alpha_0 + \sum_{i=1}^p \alpha_i y_{t-i} + \sum_{i=1}^q \beta_i \varepsilon_{t-i} . \quad (9.6)$$

(9.6)-ni elə normallaşdırmaq olar ki, β_0 əmsalı bütün müşahidələr üçün vahid olsun.

(9.6) tənliyində, xüsusilə halda, $\beta_0 = 1, \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_q = 0$ olarsa, onda (9.2) avtoregressiya modeli alınır.

Tutaq ki,

$$A(\theta) = 1 - \alpha_1 \theta - \dots - \alpha_p \theta^p \quad (9.7)$$

(9.2) tənliyinə uyğun xarakteristik çoxhəndlidir

Theorem 9.1. (9.2) tənliyi ilə müəyyənləşdirilən zaman sırası yalnız və yalnız o halda stasionardır ki, $A(\theta)$ xarakteristik çoxhəndlisinin kökləri modulca (kompleks köklərdə) vahiddən böyük olsun.

Nümunə 9.1. 1-ci tərtib

$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t, \alpha_1 \neq 0, t = 1, 2, \dots, n$ (9.8) avtoregressiya modeli üçün $A(\theta) = 1 - \alpha_1 \theta$ çoxhəndlisi yeganə $\theta_0 = \frac{1}{\alpha_1}$ kökünə malikdir. Deməli, AR(1) regressiya modeli o halda stasionar zaman sırasını doğurur ki, $|\theta_0| > 1$ olsun, yəni $|\alpha_1| < 1$ şərti ödənilsin.

$\alpha_1 = 1, \alpha_0 = 0$ olduqda 1-ci tərtib avtoregressiya modeli

$$y_t = \varepsilon_1 + \varepsilon_2 + \varepsilon_3 + \dots + \varepsilon_{p-1} + \varepsilon_p = \sum_{i=1}^p \varepsilon_i \quad (9.9)$$

qeyri-stasionar sırası doğurur.

Tərif 9.8. (9.2) avtoregressiya modelində $\alpha_1 = 1$, $\alpha_0 = 0$ olduqda 1-ci tərib avtoregressiya modeli (9.9) qeyri-stasionar zaman sırasını doğurur ki, bu sıraya təsadüfi dolaşan sira deyilir.

Təsadüfi dolaşan proses üçün ε_t -nin xassələrini və y_{t-1} -lə ε_t korrelə olunmadığını nəzərə almaqla, alınır ki, $D(y_t) \neq D(y_{t-1})$ və $My_t = 0$, $D(y_t) = tD(\varepsilon)$, yəni zaman sırasının disperisyası zamana nəzərən artır.

Təsadüfi dolaşan prosesin stasionar AR(1) prosesindən fərqi ondan ibarətdir ki, həyəcanlanan ε_t həddinin təsiri burada azalmır, AR(1)-də isə onların təsiri aşağı düşür.

Qeyd edək ki, real maliyyə iqtisadi məsələlərdə qeyri-stasionar sıraların mövcudluğu az ehtimallıdır, çünki belə sıralar daşılan sıraları xatırladır, lakin iqtisadi mühitin təsiri imkan vermir ki, göstəricilər kifayət qədər böyük qiymətlər alıñ (məsələn iqtisadiyyatın dövlət tənzmlənməsi alətləri ilə).

Nümunə 9.2. $y_t = 3 + 2y_{t-1} - y_{t-2} + \varepsilon_t$ tənliyi ilə verilən AR(2) modelinə baxaq. Onun $A(\theta) = 1 - 2\theta + \theta^2$ xarakteristik çoxhədlisinin iki dəfə təkrarlanan $\theta_0 = 1$ kökü vardır, yəni avtoregressiya modeli qeyri-stasionar zaman sırası doğurur.

(9.2) avtoregressiya modeli ilə təsvir olunan stasionar zaman sırasının orta qiymətini tapaç. Bunun üçün regressiya tənliyinin hər iki tərəfindən riyazi gözləməsini alaq:

$$My_t = \alpha_0 + \alpha_1 My_{t-1} + \dots + \alpha_p My_{t-p} + M\varepsilon_t.$$

$M\varepsilon_t = 0$ olduğundan və stasionar səra üçün $My_t = const$ eyniliyi ödənildiyindən,

$$My_t = \frac{\alpha_0}{1 - \alpha_1 - \dots - \alpha_p}. \quad (9.10)$$

Stasionar avtoregressiya modeli üçün

$$\text{cov}(\varepsilon_t, y_{t-h}) = 0, \quad h > 0, \quad (9.11)$$

yəni yenilənmiş ardıcılıq zaman sırasının əvvəlki qiymətləri ilə korrelə olunmur.

§9.2.1. Avtokovariasiya funksiyaları və Yul-Uoker tənliklər sistemi

AR(p) modelində tənliyin əmsalları ilə Avtokovariasiya funksiyası arasındakı əlaqəni müəyyənləşdirək. Bunun üçün aşağıdakı keçid hesablamalarını aparaq:

$$\begin{aligned} \gamma(h) &= \gamma(-h) = \text{cov}(y_t, y_{t-h}) = \\ &= \text{cov}(\alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \dots + \alpha_p y_{t-p} + \varepsilon_t, y_{t-h}) = \\ &= \alpha_1 \text{cov}(y_{t-1}, y_{t-h}) + \dots + \alpha_p \text{cov}(y_{t-p}, y_{t-h}) + \\ &\quad + \text{cov}(\varepsilon_t, y_{t-h}) = \alpha_1 \gamma_1(h-1) + \dots + \alpha_p \gamma_p(h-p). \end{aligned}$$

Hər tərəfi $\gamma(0)$ -a bölməklə belə xətti tənlik alınır

$$\rho(h) = \alpha_1 \rho(h-1) + \alpha_2 \rho(h-2) + \dots + \alpha_p \rho(h-p).$$

Bu tənlikləri $h = 1, \dots, p$ olduqda ayrıca yazıb, $\rho(h)$ funksiyasının cüt olmasını nəzərə almaqla, $\rho(h)$ avtokorrelasiya funksiyası ilə α_k əmsalları arasındakı asılılığı ifadə edən **Yul-Uoker** tənliklər sistemi alınır:

$$\begin{cases} \rho(1) = \alpha_1 \rho(0) + \alpha_2 \rho(1) + \dots + \alpha_p \rho(p-1), \\ \rho(2) = \alpha_1 \rho(1) + \alpha_2 \rho(0) + \dots + \alpha_p \rho(p-2), \\ \dots \\ \rho(p) = \alpha_1 \rho(p-1) + \alpha_2 \rho(p-2) + \dots + \alpha_p \rho(0). \end{cases} \quad (9.12)$$

Bu sistem avtoregressiyanın qiymətlərinin ardıcıl tapılmasına imkan verir və α_j əmsallarının avtokorelyasiyanın qiymətləri ilə ifadə olunmasını təmin edir ki, bu da real statistik verilənlərə

uyğun avtoregressiya modelinin seçilməsində əhəmiyyətlidir.

Yul-Uoker tənliklər sisteminin daha aydın xarakterizə etmək üçün (9.8) tənliyi ilə verilən AR(1) modelinə baxaq. Bu model yalnız $|\alpha_1| < 1$ olduqda stasionar prosesi doğurur. Onun Yul-Uoker tənliyi $\rho(1) = \alpha_1 \rho(0)$ olduğundan, $\rho(0) = 1$ olduğunu nəzərə alsaq, $\rho(1) = \alpha_1$ olur. $\rho(h) = \alpha_1 \rho(h-1)$ olduğundan $\rho(h) = \alpha_1^h \rho(0) = \alpha_1^h$, $h > 0$. Deməli, AR(1) modeli üçün Avtokovariasiya funksiyası müsbət h laqları üçün sonsuz azalan həndəsi silsilə əmələ gətirir. İxtiyari laq üçün $\rho(h) = \alpha_1^{|h|}$.

Birinci tərtib avtoregressiya modeli üçün seçimi zaman sırasının davranışının iki hali ola bilər:

- $\alpha_1 > 0$ hali. $\text{corr}(y_t, y_{t+1}) = \rho(1) = \alpha_1 > 0$, yəni, zaman sırasının iki ardıcıl həddi müsbət korrelə olduğundan, zaman sırasında orta səviyyəyə nəzərən işarənin saxlanılması tendensiyası mövcudur, yəni zaman sırasının həddi orta səviyyədən böyükdür, onda sonrakı qiymət orta səviyyədən böyükdür və əksinə. Əgər orta qiymət sıfır bərabərdirsə ($\alpha_0 = 0$ hali), onda zaman sırasının qiyməti əvvəlki qiymətlə eyniləşdirilir.
- $\alpha_1 < 0$ hali. $\text{corr}(y_t, y_{t+1}) = \rho(1) = \alpha_1 < 0$, yəni, iki ardıcıl hədd mənfi korrelə olunduğuundan, zaman sırasında orta səviyyəyə nəzərən işarənin dəyişilməsi tendensiyası baş verir, yəni, əgər zaman sırasının qiyməti orta səviyyədən yüksəkdir, onda sonrakı qiymət orta səviyyədən aşağıdır.

AR(2) modeli üçün Yul-Uoker tənliklər sistemindən istifadə etməklə avtokorrelasiyaların hesablanması düsturlarını almaq olar. Bunun üçün, sadə halda, $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \varepsilon_t$ (α_0 sərbəst həddi avtokorrelasiya funksiyasına ciddi təsir etmədiyi üçün sıfır qəbul olunur) tənliyinin hər iki tərəfini

y_{t-s} , $s=1,2,\dots$, vurub riyazi gözlemə almaqla belə sistem alınır:

$$\begin{cases} My_t y_t = \alpha_1 My_{t-1} y_t + \alpha_2 My_{t-2} y_t + M\epsilon_t y_t, \\ My_t y_{t-1} = \alpha_1 My_{t-1} y_{t-1} + \alpha_2 My_{t-2} y_{t-1} + M\epsilon_t y_{t-1}, \\ \dots \\ My_t y_{t-s} = \alpha_1 My_{t-1} y_{t-s} + \alpha_2 My_{t-2} y_{t-s} + M\epsilon_t y_{t-s}. \end{cases} \quad (9.13)$$

Stasionallığın tərifinə əsasən,

$$My_t y_{t-s} = My_{t-s} y_t = My_{t-k} y_{t-k-s} = \gamma(s) = \gamma_s,$$

$$M\epsilon_t y_t = \sigma^2, \quad M\epsilon_t y_{t-s} = 0.$$

Ona görə də, sonuncu sistem belə hala çevrilir:

$$\begin{cases} \gamma_0 = \alpha_1 \gamma_1 + \alpha_2 \gamma_2 + \sigma^2, \\ \gamma_1 = \alpha_1 \gamma_0 + \alpha_2 \gamma_1, \\ \dots \\ \gamma_s = \alpha_1 \gamma_{s-1} + \alpha_2 \gamma_{s-2}. \end{cases} \quad (9.14)$$

Sistemin 2-ci tənliyini və sonrakı tənlikləri γ_0 -a bölməklə alırıq:

$$\begin{cases} \rho_1 = \alpha_1 \rho_0 + \alpha_2 \rho_1, \\ \dots \\ \rho_s = \alpha_1 \rho_{s-1} + \alpha_2 \rho_{s-2}, \end{cases} \quad (9.15)$$

$\rho_0 = 1$ olduğundan, (9.15)-in 1-ci tənliyindən alınır ki,

$\rho_1 = \frac{\alpha_1}{1 - \alpha_1}$. Sonra isə, ardıcıl olaraq digər avtokorrelasiya əmsalları hesablanır. Məsələn, $s=2$ və $s=3$ olduqda

$$\rho_2 = \frac{\alpha_1^2}{1 - \alpha_1} + \alpha_2,$$

$$\rho_3 = \alpha_1 \left[\frac{\alpha_1^2}{1-\alpha_2} + \alpha_2 \right] + \frac{\alpha_1 \alpha_2}{1-\alpha_2}.$$

Eyni qayda ilə ARSO(1,1) modelinin avtokorrelyasiya funksiyalarını hesablamaq olar. Bunun üçün, $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t + \beta_1 \varepsilon_{t-1}$ tənliyinə Yul-Uoker metodunu tətbiq etməklə alırıq:

$$M y_t y_t = \alpha_1 \gamma_1 + \sigma^2 + \beta_1 (\alpha_1 + \beta_1) \sigma^2 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \gamma_0 = \alpha_1 \gamma_1 + \sigma^2 + \beta_1 (\alpha_1 + \beta_1) \sigma^2,$$

$$M y_t y_{t-1} = \alpha_1 M y_{t-1} y_{t-1} + M \varepsilon_t y_{t-1} + \beta_1 M \varepsilon_{t-1} y_{t-1} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \gamma_1 = \alpha_1 \gamma_0 + \beta_1 \sigma^2.$$

$$\text{Buradan } \gamma_0 = \frac{1 + \beta_1^2 + 2\alpha_1 \beta_1}{1 - \alpha_1^2} \sigma^2.$$

Digər $M y_t y_{t-2}, \dots, M y_t y_{t-s}$ vurma əməliyyatlarından sonrakı əmsallar da rekurrent qayda ilə tapılır.

SOAR(p, q) modellərinin praktiki realizasiyasında p və q laqlarının düzgün seçilməsi vacibdir. Laqların müəyyənləşdirilməsi modelin strukturunun dəqiqləşdirilməsində əsas şərtidir, yəni modelin identifikasiya olunması üçün vacibdir. SOAR(p, q) modellərinin identifikasiyası üçün instrument olaraq müxtəlif sayda laqlarla modellərin Xüsusi Avtokorrelyasiya Funksiyalarının (XAF) öyrənilməsi məsələsinə baxılır. Bu funksiyalar xüsusi avtokorrelyasiya əmsallarıdır ki, onlar y_t dinamik sırasının cari səviyyəsi ilə $y_{t-1}, y_{t-2}, \dots, y_{t-k}$ səviyyələri arasındaki əlaqəni, digər aralıq zaman laqlarının kənarlaşdırılması şərti daxilində, ölçür. Məsələn k laqlı XAF-sı y_t , və y_{t-k} arasındakı əlaqəni $y_{t-1}, y_{t-2}, \dots, y_{t-k-1}$ -in təsirini kənarlaşdırmaqla təsvir edir.

Φ_{kk} -ilə XAF-nın k -ci qiymətini işaretə edək. Bu qiymət

y_t və y_{t-k} arasındaki korrelyasiya əmsalıdır. Belə ki, $y_{t-1}, y_{t-2}, \dots, y_{t-k-1}$ aralıq laqlarla xətti izhaolunan y_t hissəsi nəzərə alınır. Əgər bu xətti kombinasiyalar y_t -nin proqnozlaşdırılmasında orta kvadratik səhvin minimallığını xarakterizə edirə, onda onlar optimal olur. Başqa sözlə, $\text{corr}(y_t - \Phi_{k1}y_{t-1} - \Phi_{k2}y_{t-2} - \dots - \Phi_{kk-1}y_{t-k-1}, y_{t-k})$ korrelyasiya əmsalının örənilməsi zəruridir. Burada $\Phi_{k1}, \Phi_{k2}, \dots, \Phi_{kk-1}$ əmsalları proqnozlaşdırmanın xətasının minimal orta kvadratik meylini təmin edən xətti kombinasiyanın əmsallarıdır:

$$\min M \left\{ (y_t - \Phi_{k1}y_{t-1} - \Phi_{k2}y_{t-2} - \dots - \Phi_{kk-1}y_{t-k-1})^2 \right\}.$$

Bu ifadə ƏKKÜ-da məqsəd funksiyasının analoqudur və həmin üsuldakı cəmləmə burada riyazi gözləmə ilə əvəz olunur. Optimal xətti kombinasiya ilə y_{t-k} arasındaki korrelyasiya əmsalına nəzəri regressiyanın əmsalı kimi baxılır və əmsal

$y_t = \Phi_{k1}y_{t-1} + \Phi_{k2}y_{t-2} + \dots + \Phi_{kk}y_{t-k} + \varepsilon_t$ nəzəri regressiyasında sonuncu regressorun əmsalıdır. Regressiya prosesin k -sayda əvvəlki qiymətlərinə nəzərən qurulur, k -sayda əmsallar müəyyənləşdirilir, lakin XAF-nın uyğun qiymətləri bu regressiyanın sonuncu əmsalını verir. Burada seçimi deyil, nəzəri regressiyaya baxıldığından, şərti riyazi gözləmə başa düşülür. Əgər tədqiq olunan proses AR(p)-dirsə, onda $\Phi_{pp} = \alpha_p$. Bu proses üçün cari qiymət əvvəlki p -sayda anlardakı qiymətlərlə optimal ifadə olunur və daha əvvəlki qiymətlər proqnozu yaxşılaşdırı bilməz.

Qeyd edilənləri AR(1) prosesində göstərək. Bunun üçün (9.8) tənliyində $\alpha_0 = 0$ qəbul edək və $y_t = \Phi_{11}y_{t-1} + \varepsilon_t$ nəzəri regressiyasına baxaq. Tənliyi y_{t-1} -ə vurub, sonra riyazi gözləməyə keçib, nəticəni $\gamma(0)$ -a bölməklə alırıq ki, $\rho_1 = \Phi_{11} = \alpha_1$.

Φ_{22} -ni tapmaq üçün $y_t = \Phi_{21}y_{t-1} + \Phi_{22}y_{t-2} + \varepsilon_t$ nəzəri

reqressiyasını quraq. Hər tərəfi y_{t-1} -ə vurub, riyazi gözləməyə keçib, sonra $\gamma(0)$ -a bölməklə alırıq: $\rho_1 = \Phi_{21} \cdot 1 + \Phi_{22}\rho_1$. Bu bərabərliyə Φ_{21} və Φ_{22} naməlum kəmiyyətləri daxildir. Onları təyin etmək üçün ilkin tənliyin hər iki tərəfini y_{t-2} -yə vurub, yuxarıdakı çevirmələri aparsaq, $\rho_2 = \Phi_{21}\rho_1 + \Phi_{22}$ alınır. Φ_{21} və Φ_{22} -yə nəzərən alınan sistemin əmsalları ρ_1 və ρ_2 -ilə ifadə olunur ki, onların ilkin tənliyin əmsalları ilə əlaqəsi məlumdur. Yəni, yanaşma ilə avtokorrelasiya funksiyalarının əmsalları ilə XAF-nın arasında əlaqə alınır. Burada Kramer qaydasını

tətbiq etməklə alırıq ki, $\Phi_{22} = \frac{\begin{vmatrix} 1 & \rho_1 \\ \rho_1 & \rho_2 \end{vmatrix}}{1 - \rho_1^2}$. ρ_1 kəmiyyəti avtokorrelasiya funksiyasının qiyməti olduğundan $\rho < 1$. AR(1) prosesi üçün $\rho_1 = \alpha_1$; $\rho_2 = \alpha_1^2$ olduğundan $\Phi_{22} = \frac{\alpha_1^2 - \alpha_1^2}{1 - \alpha_1^2} = 0$.

Φ_{33} qiymətini hesablamaq üçün isə, $y_t = \Phi_{31}y_{t-1} + \Phi_{32}y_{t-2} + \Phi_{33}y_{t-3} + \varepsilon_t$ nəzəri reqressiyasına baxılır. Yuxarıdakı çevirmələrdə analoji çevirmələr etməklə alırıq:

$$\begin{cases} \rho_1 = \Phi_{31} \cdot 1 + \Phi_{32}\rho_1 + \Phi_{33}\rho_2, \\ \rho_2 = \Phi_{31}\rho_1 + \Phi_{32} \cdot 1 + \Phi_{33}\rho_1, \\ \rho_3 = \Phi_{31}\rho_2 + \Phi_{32}\rho_1 + \Phi_{33} \cdot 1. \end{cases}$$

Buradan isə, Φ_{33} əmsalı Kramer qaydası ilə hesablanır.

Bu qayda ilə istənilən k üçün alırıq ki, avtokorrelasiya və XAF-nın qiymətlərini əlaqələndirən xətti tənliklər sistemi faktiki olaraq naməlum XAF-nın qiymətlərindən qurulmuş nəzəri reqressiya üçün Yul-Uoker tənliklər sistemidir:

$$\begin{cases} \rho_1 = \Phi_{k1} \cdot 1 + \Phi_{k2}\rho_1 + \Phi_{k3}\rho_2 + \dots + \Phi_{kk}\rho_{k-1}, \\ \rho_2 = \Phi_{k1}\rho_1 + \Phi_{k2} \cdot 1 + \Phi_{k3}\rho_1 + \dots + \Phi_{kk}\rho_{k-2}, \\ \dots \\ \rho_k = \Phi_{k1}\rho_{k-1} + \Phi_{k2}\rho_{k-2} + \Phi_{k3}\rho_{k-3} + \dots + \Phi_{kk} \cdot 1. \end{cases}$$

Buradan, Kramer qaydasını tətbiq etməklə alırıq ki,

$$\Phi_{kk} = \frac{\begin{vmatrix} 1 & \rho_1 & \dots & \rho_{k-2} & \rho_1 \\ \rho_1 & 1 & \dots & \dots & \rho_2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \rho_{k-1} & \dots & \dots & \dots & \rho_k \\ \hline 1 & \rho_1 & \dots & \rho_{k-2} & \rho_{k-1} \\ \rho_1 & 1 & \dots & \dots & \rho_{k-2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \rho_{k-1} & \dots & \dots & \dots & 1 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & \rho_1 & \dots & \rho_{k-2} & \rho_1 \\ \rho_1 & 1 & \dots & \dots & \rho_2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \rho_{k-1} & \dots & \dots & \dots & \rho_k \\ \hline 1 & \rho_1 & \dots & \rho_{k-2} & \rho_{k-1} \\ \rho_1 & 1 & \dots & \dots & \rho_{k-2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \rho_{k-1} & \dots & \dots & \dots & 1 \end{vmatrix}}$$

Buradan isə, alınır ki, AR(p) prosesi üçün XAF $k > p$ olduqda sıfıra bərabərdir, $k \leq p$ olduqda isə, ümumilikdə sıfır deyil. Bu isə, AR prosesinin ρ tərtibinin müəyyənləşdirilməsinə imkan verir. Məsələn, $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$ modeli üçün $\rho(2)$ sıfıra yaxınlaşır. $y_t = \varepsilon_t + \beta_1 \varepsilon_{t-1}$ SO(1) modeli üçün isə, $\beta_1 \neq -1$ olduqda $\varepsilon_t = \frac{y_t}{(1 + \beta_1 L)}$. Bu bərabərliyin sağ tərəfini üstlü sıraya ayırsaq, $y_t - \beta_1 y_{t-1} + \beta_1^2 y_{t-2} - \beta_1^3 y_{t-3} + \dots = \varepsilon_t$ olar. Ona görə də, XARF-sı SO(1) modeli üçün müəyyən nömrədən başlayaraq sıfıra yaxınlaşır, lakin həndəsi silsilə sürətilə azalır. Əgər $\beta_1 < 0$ olarsa, azalma monotondur, $\beta_1 > 0$ olduqda isə, ossilyasiya olunur.

Ümumi halda, XARF-sı SOAR(p, q) modelində p laqından başlayaraq azalmaqla sıfıra yaxınlaşır. Azalmanın xarakteri isə, $(1 + \beta_1 L + \beta_2 L^2 + \dots + \beta_q L^q)$ çoxhədlisiniñ

əmsallarından asılıdır.

§9.2.2. Qeyri-bircins stoxastik fərq tənliklərinin həlli

Əvvəlcə sadə hallara baxaq və tutaq ki, (9.8) tənliyində $\alpha_0 = 0$ və ε_t riyazi gözləməsi sıfır, dispersiyası σ_ε^2 olan ağ küy prosesidir, y_0 -isə müəyyən təsadüfi kəmiyyətdir, $\alpha_1 \neq 0$. Bu halda $M(y_t) = \alpha_1 M(y_{t-1})$ olduğundan, (9.8) prosesi o halda stasionar olur ki, $M(y_t) = 0$, $t = 0, 1, 2, \dots, n$ olsun.

$$\begin{aligned} y_t &= \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t = \alpha_1 (\alpha_1 y_{t-2} + \varepsilon_{t-1}) + \varepsilon_t = \\ &= \alpha_1^2 y_{t-2} + \alpha_1 \varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t = \dots = \alpha^t y_0 + \alpha^{t-1} \varepsilon_1 + \alpha^{t-2} \varepsilon_2 + \dots + \varepsilon_t; \\ y_{t-1} &= \alpha_1 y_{t-2} + \varepsilon_{t-1} = \alpha_1^{t-1} y_0 + \alpha_1^{t-2} \varepsilon_1 + \alpha_1^{t-3} \varepsilon_2 + \dots + \varepsilon_{t-1}; \\ y_{t-2} &= \alpha_1 y_{t-3} + \varepsilon_{t-2} = \alpha_1^{t-2} y_0 + \alpha_1^{t-3} \varepsilon_1 + \alpha_1^{t-4} \varepsilon_2 + \dots + \varepsilon_{t-2}; \\ &\dots \\ y_1 &= \alpha_1 y_0 + \varepsilon_1. \end{aligned}$$

Əgər y_0 təsadüfi kəmiyyəti $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ kəmiyyətləri ilə korrelə olunmayıbsa, onda

$$\text{cov}(y_0, \varepsilon_1) = 0, \text{cov}(y_1, \varepsilon_2) = 0, \dots, \text{cov}(y_{t-1}, \varepsilon_t) = 0,$$

$$D(y_t) = D(\alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t) = \alpha_1^2 D(y_{t-1}) + D(\varepsilon_t), t = 1, \dots, n.$$

Fərz edək ki, $D(y_0) = D(y_t) = \sigma_y^2$, $t = 1, 2, \dots, n$. Onda

$$\sigma_y^2 = \alpha_1^2 \sigma_y^2 + \sigma_\varepsilon^2.$$

Sonuncu münasibət yalnız $\alpha_1^2 < 1$, yəni $\alpha_1 < 1$ olduqda ödənilir və buradan

$$\sigma_y^2 = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{1 - \alpha_1^2}.$$

Avtokovariasiya və avtokorrelasiya üçün

$$\begin{aligned}
\text{cov}(y_t, y_{t+\tau}) &= \text{cov}(\alpha_1^t y_0 + \alpha_1^{t-1} \varepsilon_1 + \alpha_1^{t-2} \varepsilon_2 + \dots + \varepsilon_t, \alpha_1^{t+\tau} y_0 + \\
&+ \alpha_1^{t+\tau-1} \varepsilon_1 + \alpha_1^{t+\tau-2} \varepsilon_2 + \dots + \varepsilon_{t+\tau}) = \alpha_1^{2t+\tau} D(y_0) + \\
&+ \alpha_1^\tau (1 + \alpha_1^2 + \dots + \alpha_1^{2(t-1)}) \sigma_\varepsilon^2 = \alpha_1^\tau \left[\alpha_1^{2t} \frac{\sigma_\varepsilon^2}{1 - \alpha_1^2} + (1 - \alpha_1^{2t}) \frac{\sigma_\varepsilon^2}{1 - \alpha_1^2} \right] = \\
&= \left[\frac{\alpha_1^\tau}{1 - \alpha_1^2} \right] \sigma_\varepsilon^2.
\end{aligned}$$

və $\text{corr}(y_t, y_{t-\tau}) = \alpha_1^\tau$, yəni qəbul olunmuş şərtlər ödənildikdə avtokovariasiya və avtokorrelasiya uyğun müşahidələrin bir-birindən nə qədər məsafədə olmasından asılıdır.

$\alpha_0 \neq 0$ halında isə, y_0 -ı baçlanğıc şərt qəbul etməklə, iterasiya üsulu ilə y_1, y_2, y_3, \dots , hesablayıb (9.8) tənliyinin t -nömrəli iterasiya üçün alırıq:

$$y_t = \alpha_0 \sum_{i=0}^{t-1} \alpha_1^i + \alpha_1^t y_0 + \sum_{i=0}^{t-1} \alpha_1^i \varepsilon_{t-i}. \quad (9.16)$$

Tutaq ki, y_0 başlanğıc qiyməti məlum deyil. Onda geriyə hərəkət etməklə y_0 -ı $(\alpha_0 + \alpha_1 y_{-1} + \varepsilon_0)$ -la əvəz etsək,

$$\begin{aligned}
y_t &= \alpha_0 \sum_{i=0}^{t-1} \alpha_1^i + \alpha_1^t \alpha_1^* (\alpha_0 + \alpha_1 y_{-1} + \varepsilon_0) + \sum_{i=0}^{t-1} \alpha_1^i \varepsilon_{t-i} = \\
&= \alpha_1 \sum_{i=0}^t \alpha_1^i + \sum_{i=0}^t \alpha_1^i \varepsilon_{t-i} + \alpha_1^{t+1} y_{-1}
\end{aligned}$$

alınar. $\alpha_1 < 1$ qəbul edib geriyə m period hərəkət etməklə və $m \rightarrow \infty$ şərtilə limitə keçsək alırıq: $\alpha_1^{t+m+1} \rightarrow 0$ və

$$\sum_{i=0}^{t+m} \alpha_1^i \rightarrow \frac{1}{1 - \alpha_1}$$

$$y_t = \frac{\alpha_0}{1 - \alpha_1} + \sum_{i=0}^{\infty} \alpha_1^i \varepsilon_{t-i}. \quad (9.17)$$

(9.8)-in bu həlli yeganə deyil. Onun ümumi həlli istənilən c sabiti üçün belə göstərilir:

$$y_t = c\alpha'_1 + \frac{\alpha_0}{1-\alpha_1} + \sum_{i=0}^{\infty} \alpha'_1 \varepsilon_{t-i}. \quad (9.18)$$

Burada $c\alpha'_1$ həlli $y_t = \alpha'_1 y_{t-1}$ bircins tənliyinin ümumi həllidir. c -sabiti uzunmüddətli tarazlıqdan kənarlaşma kimi interpretasiya oluna bilər. Stasionarlıq üçün $(c\alpha'_1) = 0$ olması zəruridir. Yəni, ya $c = 0$, ya da $\alpha'_1 = 0$ olmalıdır.

Beləliklə, stasionarlıq şərtləri aşağıdakı şərtlər olur:

- 1) Bircins tənliyin həlli sıfır olmalıdır. Ona görə də, ya y_t , ardıcılığının qiymətləri prosesin başlangıcından kifayət qədər uzaqda olmalıdır $\alpha'_1 = 0$, ya da proses tarazlıq vəziyyətində olmalıdır;
- 2) α'_1 xarakteristik kökü mütləq qiymətcə vahiddən kiçik olmalıdır.

Ümumi halda, (9.4), (9.5) ARSO(p, q) modeli üçün bir vahid gecikən L laq operatorundan istifadə etməklə,

$$\left(1 - \sum_{i=1}^p \alpha_i L^i\right) y_t = \alpha_0 + \sum_{i=0}^q \beta_i \varepsilon_{t-i} \quad (9.19)$$

bərabərliyindən

$$y_t = \frac{\alpha_0 + \sum_{i=0}^q \beta_i \varepsilon_{t-i}}{1 - \sum_{i=1}^p \alpha_i L^i} \quad (9.20)$$

formal həlli alınır ki, onun varlığı üçün $\left(1 - \sum_{i=1}^p \alpha_i L^i\right)$ xarakteristik çoxhədlisinin köklərinin vahid radiuslu dairədən kənarda yerləşməsi zəruri şərtidir. Bu halda, xarakteristik köklər sadə olduqda, bircins tənlik $\sum_{i=1}^p c_i \theta_i'$ ümumi həllinə, köklər təkrarlandıqda isə, $\theta \sum_{i=1}^m c_i t^i + \sum_{i=m+1}^p c_i \alpha_i'$ ümumi həllinə malikdir. Burada α_i $(p-m)$ -sayda fərqli köklər, c_i -lər p -sayda ixtiyarı

sabitlər, θ isə, m dəfə təkrarlanan kökdür.

Xüsusi halda,

$$y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \varepsilon_t + \beta_1 \varepsilon_{t-1} \quad (9.21)$$

ARSO(2,1) modelinə baxaq. SO(∞)-la

$$x_t = \sum_{i=0}^{\infty} \beta_i \varepsilon_{t-i}, \quad (9.22)$$

prosesini işarə edək. Bu proses ağ küy prosesi deyil. Onun stasionarlığını yoxlayaqq.

$$\begin{aligned} M(x_t) &= M(\varepsilon_t + \beta_1 \varepsilon_{t-1} + \beta_2 \varepsilon_{t-2} + \dots) = M(\varepsilon_t) + \beta_1 M(\varepsilon_{t-1}) + \\ &+ \beta_2 M(\varepsilon_{t-2}) + \dots = 0, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} D(x_t) &= M(\varepsilon_t)^2 + \beta_1^2 M(\varepsilon_{t-1})^2 + \\ &+ \beta_2^2 M(\varepsilon_{t-2})^2 + \dots = \sigma^2 [1 + \beta_1^2 + \beta_2^2 + \dots]. \end{aligned}$$

Əgər $\sum_{i=0}^{\infty} \beta_i^2$ sırası yığılrsa, onda dispersiya sonludur və t -dən asılı deyil. Avtokovariyasiyanı hesablayaqq

$$\begin{aligned} M(x_t, x_{t-s}) &= \\ &= M[(\varepsilon_t + \beta_1 \varepsilon_{t-1} + \beta_2 \varepsilon_{t-2} + \dots)(\varepsilon_{t-s} + \beta_1 \varepsilon_{t-s-1} + \beta_2 \varepsilon_{t-s-2} + \dots)] \\ s \neq 0 \text{ olduqda } M(\varepsilon_t, \varepsilon_{t-s}) &= 0 \text{ olduğundan,} \end{aligned}$$

$$M(x_t, x_{t-s}) = \sigma^2 (\beta_s + \beta_1 \beta_{s+1} + \beta_2 \beta_{s+2} + \dots).$$

Əgər sağ tərəfdəki sıra yığılrsa, onda kovariasiya sonludur və t -dən deyil, s sürücüməsindən asılıdır.

Theorem 9.2. (9.22) SO(∞) sırasının stasionar olması üçün zəruri və kəfi şərt

$$1) \quad \sum_{i=0}^{\infty} \beta_i^2 < \infty; \quad (9.23)$$

$$2) \quad \beta_s + \beta_1 \beta_{s+1} + \beta_2 \beta_{s+2} + \dots < +\infty, \quad s \neq 0$$

sıralarının yığılmasıdır.

Əgər $\beta_0 = 1$ qəbul etsək və 2)-nin $s=0$ -da doğruluğunu fərz etsək, onda stasionarlıq üçün 2) şərtinin

ödənilməsi kifayətdir. Buradan alınır ki, $\text{SO}(q)$ prosesi q sonlu olduqda həmişə stasionardır.

§9.2.3. AR(2) modelinin xarakteristik köklər üzrə ayrılışı

Aşağıdakı AR(2) modelinə baxaq:

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \varepsilon_t. \quad (9.24)$$

L -laq operatorunu tətbiq etməklə, $Ly_t = y_{t-1}$, $L^2 y_t = Ly_{t-1} = y_{t-2}$ işarələmələrindən sonra (9.24)-ü belə yazmaq olar:

$$(1 - \alpha_1 L - \alpha_2 L^2) y_t = \omega_t,$$

burada $\omega_t = \alpha_0 + \varepsilon_t \sim N(\alpha_0, \sigma_\varepsilon^2)$.

$F(L) = 1 - \alpha_1 L - \alpha_2 L^2$ işarə edək. Onda $F(L)x_t = \omega_t$ alınır. AR(2) modelinin tərsinin varlığı məsələsinə baxaq, yəni ω_t -nin qiymətlərinə nəzərən x_t -ni tapaqq. L operatorunun xassələrinə əsasən (bax. §8.6) istənilən θ_1, θ_2 üçün

$$(1 - \theta_1 L)(1 - \theta_2 L) = 1 - (\theta_1 + \theta_2)L + \theta_1 \theta_2 L^2$$

münsibəti doğrudur. θ_1 və θ_2 -ni elə seçək ki, $\theta_1 + \theta_2 = \alpha_1$, $\theta_1 \cdot \theta_2 = -\alpha_2$ olsun, yəni onlar $\theta^2 - \alpha_1 \theta - \alpha_2 = 0$ kvadrat

tənliyinin kökləri olsun. Başqa sözlə, $\theta_1 = \frac{\alpha_1 + \sqrt{\alpha_1^2 + 4\alpha_2}}{2}$,

$\theta_2 = \frac{\alpha_1 - \sqrt{\alpha_1^2 + 4\alpha_2}}{2}$ qəbul edək. Onda

$$1 - \alpha_1 L - \alpha_2 L^2 = (1 - \theta_1 L)(1 - \theta_2 L). \quad (1 - \theta_1 L)(1 - \theta_2 L)y_t = \omega_t$$

münasibətindən alırıq ki, $y_t = (1 - \theta_1 L)^{-1} (1 - \theta_2 L)^{-1} \omega_t$.

$$\frac{1}{(1 - \theta_1 L)(1 - \theta_2 L)} = \frac{a}{(1 - \theta_1 L)} + \frac{1}{(1 - \theta_2 L)} = \frac{a(1 - \theta_2 L) + b(1 - \theta_1 L)}{(1 - \theta_1 L)(1 - \theta_2 L)}$$

bərabərliyində a və b -ni təyin edək. Onlar belə sistemi ödəyir:

$$\begin{cases} a+b=1, \\ \theta_2 a + \theta_1 b = 0. \end{cases}$$

Bu sistemi həll etməklə alırıq ki, $a = \frac{\theta_1}{\theta_1 - \theta_2}$, $b = \frac{\theta_2}{\theta_2 - \theta_1}$.

Ona görə də,

$$\frac{1}{(1-\theta_1 L)(1-\theta_2 L)} = \frac{\theta_1}{\theta_1 - \theta_2} \frac{a}{(1-\theta_1 L)} + \frac{\theta_2}{\theta_2 - \theta_1} \frac{1}{(1-\theta_2 L)}.$$

Nəticədə y_t ifadəsi aşağıdakı hala düşür.

$$\begin{aligned} y_t &= \frac{\theta_1}{\theta_1 - \theta_2} \sum_{i=0}^{\infty} \theta_1^i \omega_{t-i} + \frac{\theta_2}{\theta_2 - \theta_1} \sum_{i=0}^{\infty} \theta_2^i \omega_{t-i} = \\ &= \sum_{i=0}^{\infty} \left(\frac{\theta_1}{\theta_1 - \theta_2} \theta_1^i + \frac{\theta_2}{\theta_2 - \theta_1} \theta_2^i \right) \omega_{t-i}. \end{aligned} \quad (9.25)$$

Qeyd edək ki, AR(2) modelləri çoxluğundan olan modellərin həmişə tərsi olmur. Modelin (9.25) düsturu ilə göstərilməsi üçün $|\theta_{1,2}| < 1$ zəruri şərti ödənilməlidir ki, bu şərt stasionarlıq şərtidir.

(9.25) düsturu $|\theta_{1,2}| < 1$ olduqda AR(2) modelinin xarakteristik köklərə nəzərən ayrılış düsturudur. Sonuncu bərabərliyi AR(2)-nin əmsalları ilə ifadə etsək alarıq ki, $\alpha_1 + \alpha_2 < 1$; $\alpha_1 - \alpha_2 > 1$; $|\alpha_2| < 1$ bərabərsizliklərinin ödənilməsi stasionarlıq üçün kafi şərtlərdir.

§9.3. Zaman sıralarından stasionar AR(p), SO(q) və SOAR(p,q) modellərinin seçilməsi

Stasionar zaman sıralarının AR(p), SO(q) və SOAR(p,q) modellərinin ekonometrik üsullarla tədqiq olunmasında əsas üç məsələyə baxılır:

- 1) Modelin identifikasiyası: modelin p və q tərtiblərinin müəyyənləşdirilməsi və modelin parametrlərinin təqribi qiymətləndirilməsi;
- 2) Modelin qiymətləndirilməsi: modelin parametrlərinin dəqiqlişdirilməsi;
- 3) Modelin diaqnostikası: adekvatlığın və regressiya modelinin əsas şərtlərinin (Qauss-Markov şərtləri) uyğunluğunun yoxlanılması.

Identifikasiya mərhələsində bütün SOAR(p,q) modellər sinifindən bir neçə model seçilir, yəni p və q -nün müəyyən seçimi qiymətlərinə baxılır və bu mərhələdə identifikasiya olunan (9.4) modelinin $\alpha_1, \dots, \alpha_p, \beta_1, \dots, \beta_q$ əmsallarının təxminini qiymətləndirilmələri hesablanır.

Modelin qiymətləndirilməsi mərhələsində effektiv statistik üsullardan istifadə etməklə modelin qiymətləndirmələri dəqiqləşdirilir.

Modelin diaqnostikası mərhələsində seçilmiş modelin statistik verilənlərə adekvatlığının yoxlanılması üçün müxtəlif diaqnostik prosedurlar tətbiq edilir.

Stasionar SOAR(p,q) modelinin identifikasiyası üçün bu sinifdən olan müxtəlif modellərə uyğun sıraların avtokorrelasiya və XAF-nın tədqiqi əsas məsələdir.

Zaman sırasının avtokovariyasiya funksiyası n -həcmli seçimdə adı seçimi kovariasiya əmsalı düsturu ilə qiymətləndirilir:

$$\hat{\gamma}(h) = \frac{1}{n-h} \sum_{t=1}^{n-h} (y_t - \bar{y})(y_{t+h} - \bar{y}). \quad (9.26)$$

Seçimi avtokorrelasiya funksiyası isə,

$$r(h) = \frac{\hat{y}(h)}{\hat{y}(0)} \quad (9.27)$$

düsturundan müəyyənləşdirilir.

Əksər ekonometrik program paketlərində (Eviews, SPSS və s.) bu funksiyalar verilmiş tərtibə qədər avtomatik hesablanır.

Əvvəlcə AR(p) modelinin p tərtibinin qiymətinin məlum olmasına fərz etməklə, onun parametrlərinin qiymətləndirilməsi məsələsinə baxaq.

Theorem 9.3. Əgər (9.2) modelində ε_i tərkibləri Gauss-Markov şərtlərini ödəyirsə, onda $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_p$ parametrlərinin asimptotik xətti qiymətləndirilməsində ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmə ən yaxşıdır.

$\alpha_1, \dots, \alpha_p$ parametrlərinin qiymətləndirmələrini Yul-Uoker tənliklər sisteminin həlli kimi də, almaq olar:

$$\begin{cases} r(1) = \alpha_1 r(0) + \alpha_2 r(1) + \dots + \alpha_p r(p-1), \\ r(2) = \alpha_1 r(1) + \alpha_2 r(0) + \dots + \alpha_p r(p-2), \\ \dots \\ r(p) = \alpha_1 r(p-1) + \alpha_2 r(p-2) + \dots + \alpha_p r(0). \end{cases}$$

α_0 əmsalının qiymətləndirilməsi isə, $\hat{\alpha}_0 = \bar{y}(1 - \hat{\alpha}_1 - \dots - \bar{\alpha}_p)$ olur.

Nümunə 9.3. AR(1) modeli üçün

$$\hat{\alpha}_1 = r(1), \hat{\alpha}_0 = \bar{y}(1 - \hat{\alpha}_1) = \bar{y}(1 - r(1))$$

və 1-ci tərtib avtoregressiya modeli

$$\hat{y}_t = \bar{y}(1 - r(1)) + r(1)y_{t-1}$$

tənliyi ilə verilir.

Nümunə 9.4. Tutaq ki, zaman sırası üçün $\bar{y} = 1,3$ və $r(1) = -0,7$ qiymətləri hesablanıb. Onda AR(1) modeli

$$\hat{y}_t = 1,3(1 - (-0,7)) + (-0,7)y_{t-1} = 2,21 - 0,7y_{t-1}.$$

Nümunə 9.5. İkinci tərtib model üçün, $r(0) = 1$ olduğunu

nəzərə almaqla, Yul-Uoker tənliklər sistemi

$$\begin{cases} \alpha_1 + \alpha_2 r(1) = r(1), \\ \alpha_1 r(1) + \alpha_2 = r(2) \end{cases}$$

kimi göstərilir. Onu həll etməklə alırıq:

$$\hat{\alpha}_1 = \frac{r(1) - r(1)r(2)}{1 - r(1)}, \quad \hat{\alpha}_2 = \frac{r(2) - r^2(1)}{1 - r^2(1)}.$$

AR(2) modeli belə avtoreqressiya tənliyi olur:

$$\hat{y}_t = \bar{y}(1 - \hat{\alpha}_1 - \hat{\alpha}_2) + \hat{\alpha}_1 y_{t-1} + \hat{\alpha}_2 y_{t-2}.$$

Nümunə 9.6. Tutaq ki, zaman sırası üçün $\bar{y} = 2,1$, $r(1) = 0,6$, $r(2) = -0,2$ qiymətləri hesablanıb. Onun 2-ci tərtib avtoreqressiya modelini quraq.

$$\hat{\alpha}_1 = \frac{0,6 - 0,6 \cdot (-0,2)}{1 - 0,6^2} = 1,125, \quad \hat{\alpha}_2 = \frac{-0,2 - 0,6^2}{1 - 0,6^2} = -0,875.$$

2-ci tərtib model

$$\hat{y}_t = 2,1(1 - 1,125 + 0,875) + 1,125 y_{t-1} - 0,875 y_{t-2}.$$

Ümumi halda, göstəricinin proqnoz qiymətlərinin alınmasında α_k qiymətləri əvəzinə onların ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmələri götürülür:

$$\hat{y}_{n+1} = \bar{y}(1 - \hat{\alpha}_1 - \dots - \hat{\alpha}_p) + \hat{\alpha}_1 y_n + \hat{\alpha}_2 y_{n-1} + \dots + \hat{\alpha}_p y_{n-p+1},$$

$$\hat{y}_{n+2} = \bar{y}(1 - \hat{\alpha}_1 - \dots - \hat{\alpha}_p) + \hat{\alpha}_1 y_{n+1} + \hat{\alpha}_2 y_n + \dots + \hat{\alpha}_p y_{n-p+2}.$$

§9.3.1. Akayke, Şvarts, Hennan-Kuin informasiya kriteriyaları

Avtoreqressiyanın tərkibinin müəyyənləşdirilməsində informativ kriteriyalara əsaslanan yanaşmadan istifadə olunur. Bu yanaşmalar stasionar zaman sıralarının $SO(q)$, $SOAR(p,q)$ modellərinə də tətbiq edilir. Bu yanaşmaya əsasən müxtəlif tərtibli bir neçə AR modelləri qiymətləndirilir və onlar üçün informasiya kriteriyasının ədədi göstəriciləri hesablanır. O model seçilir ki, onun ədədi göstəricisi minimaldır. Bir neçə

informasiya kriteriləri vardır ki, onlardan ən çox yayılmışlarını qed edək:

1. Akayke informasiya kriteriyası. Bu kriteriyaya əsasən avtoreqressiyanın p tərtibi

$$AIC(m) = \ln S^2(m) + \frac{2m}{n} \rightarrow \min \quad (9.28)$$

şərtindən seçilir. Burada $S^2(m)$ kəmiyyəti AR(m) modelində səhvlərin dispersiyasının qiymətləndirilməsidir.

2. Şvarts informasiya kriteriyası. Bu kriteriyaya əsasən avtoreqressiyanın p tərtibi

$$SIC(m) = \ln S^2(m) + \frac{m \ln n}{n} \rightarrow \min \quad (9.29)$$

şərtindən seçilir.

3. Hennan -Kuin kriteriyası. Bu kriteriyaya əsasən avtoreqressiyanın p tərtibi

$$HQ(m) = \ln S^2(m) + 2c \frac{m \ln(\ln n)}{n} \rightarrow \min, \quad c > 1 \quad (9.30)$$

şərtindən seçilir.

Nümunə 9.7. Tutaq ki, $n = 100$ həcmli zaman sırası üçün 4-cü tərtibə qedər avtoreqressiya modelləri qiymərləndirilib və onlar üçün səhvlərin dispersiyalarının belə qiymətləri alınmışdır:

$$S^2(1) = 0,9; S^2(2) = 0,7; S^2(3) = 0,3; S^2(4) = 0,46.$$

Avtoreqressiyanın tərtibini Şvarts kriteriyasını yoxlamaqla müəyyənləşdirək:

$$SIC(1) = \ln S^2(1) + \frac{1 \cdot \ln n}{n} = \ln 0,9 + \frac{1 \cdot \ln 100}{100} \approx -0,059;$$

$$SIC(2) = \ln S^2(2) + \frac{2 \cdot \ln n}{n} = \ln 0,7 + \frac{2 \cdot \ln 100}{100} \approx -0,265;$$

$$SIC(3) = \ln S^2(3) + \frac{3 \cdot \ln n}{n} = \ln 0,3 + \frac{3 \cdot \ln 100}{100} \approx -0,555;$$

$$SIC(4) = \ln S^2(4) + \frac{4 \cdot \ln n}{n} = \ln 0,46 + \frac{4 \cdot \ln 100}{100} \approx -0,592.$$

Deməli, 4-cü tərtib avtoregressiya modelinə üstünlük vermək lazımdır.

AR(p), SO(q), SOAR(p,q) modellərinin adekvatlığının yoxlanılması qalıqların tədqiqinə əsaslanır. Qalıqlar normal paylanmış ağ kuy prosesini modelləşdirməlidir. Modellər asılı dəyişənin laq qiymətlərini özündə saxladığından, qalıqların avtokorrelasiyasının tədqiqi üçün Darbin-Uotson kriteriyası tətbiq olunmur, çünki DW statistikası azalma hissəsinə meylli olur. Bu halda, əsasən Boks - Lyunq yanaşmasından istifadə olunur ki, bu yanaşma Q -statistikasının tətbiqinə əsaslanır. Tutaq ki, $r_e(h)$ AR(p) modelinin e_t qalıqlarının seçimi avtokorrelasiya əmsalıdır. Q -statistika belə təyin olunur:

$$Q = n(n+2) \sum_{h=1}^M \frac{r_e^2(h)}{n-h}, \quad M = 1, 2, \dots \quad (9.31)$$

Avtoregressiya modelinin səhvləri Qauss-Markov şərtlərini ödədikdə, Q -statistikası asimptotik $\chi^2(M-p)$ paylanmasına malikdir. Verilmiş α əhəmiyyətlilik səviyyəsində və seçimin həcminin böyük qiymətlərində regressiyanın səhvlərinin asılı olmaması və eyni-qanunla paylanması haqda hipotez $Q > \chi_{kr}^2$ olduqda rədd edilir. Burada

$$\chi_{kr}^2 = \chi^2(\alpha, M-p).$$

İndi tutaq ki, identifikasiya mərhələsində (9.4) modeli üçün seçim müəyyən qeyd olunmuş p, q parametrli SOAR(p, q) modelinə olmuşdur. Laq operatorunu tətbiq etməklə (9.4) -un $A(L)y_t = B(L)\varepsilon_t$ çevirməsinin qiymətləndirilməsi $\hat{A}(L)y_t = \hat{B}(L)\varepsilon_t$ münasibətidir. Burada $\hat{A}(L) = 1 - \hat{\alpha}_1 L - \dots - \hat{\alpha}_p L^p$, $\hat{B}(L) = 1 + \hat{\beta}_1 L + \dots + \hat{\beta}_q L^q$. Əgər SOAR(p, q) modelinin SO tərkibinin tərsi varsa, onda $\varepsilon_t = \frac{A(L)}{B(L)} y_t$ və ε_t qiymətləndirilməsini nəzəri olaraq $A(L)$ və $B(L)$ -ni uyğun

olaraq $\hat{A}(L)$ və $\hat{B}(L)$ -lə əvəz etməklə almaq olar: $\hat{\varepsilon}_t = \frac{\hat{A}(L)}{\hat{B}(L)} y_t$.

Lakin çox həcmli praktik zaman sıralarının tədqiqində Boks-Lyunq kriteriyasından istifadəyə üstünlük verilir. Bu yanaşmada Q -statistikası asimptotik olaraq $\chi^2(M - p - q)$ paylanması malikdir. Q -kriteriyası ε_t paylanmasıın normal paylanmadan meyletmələrinə kifayət qədər dayanıqlıdır. Əsas odur ki, $D(\varepsilon_t)$ dispersiyası sonlu olsun. Bu şərt sürətlə dəyişən maliyyə göstəricilərinin evalytor hərəkətlərinin təsvirini ifadə sıralarda pozulur (səhmlərin qiymətləri, birja indeksləri, mübadilə kursları). Belə zaman sıralarında ε_t -lərin paylanması adətən ağır quyruqludur, yəni ε_t -lərin modulca kifayət qədər böyük qiymətləri kifayət qədər çox müşahidə olunur.

Nümunə 9.8. Tutaq ki, $n = 100$ həcmli zaman sırası üçün $p = 2$ -ci tərtib model qiymətləndirilir və qalıqların avtokorrelasiya əmsallarının hesablanmış qiymətləri belədir:
 $r_e(1) = 0,001; r_e(2) = 0,001; r_e(3) = 0,0006;$

$$r_e(4) = 0,0004; r_e(5) = 0,0003.$$

Modelin adekvatlığını Boks-Lyunq kriteriyasına əsasən yoxlayaq. $M = 5$ olduqda Q -statistikasını hesablayaq:

$$\begin{aligned} Q &= n(n+2) \left(\frac{r_e^2(1)}{n-1} + \frac{r_e^2(2)}{n-2} + \frac{r_e^2(3)}{n-3} + \frac{r_e^2(4)}{n-4} + \frac{r_e^2(5)}{n-5} \right) = \\ &= 100 \cdot 102 \left(\frac{0,001^2}{100-1} + \frac{0,001^2}{100-2} + \frac{0,0006^2}{100-3} + \frac{0,0004^2}{100-4} + \frac{0,0003^2}{100-5} \right) \approx \\ &\approx 0,00027 \end{aligned}$$

$M - p = 5 - 2 = 3$ sərbəst dərəcəli və 5% əhəmiyyətlik səviyyəli χ^2 paylanmasıın kritik qiyməti $\chi_{kr}^2 = \chi^2(5\%; 3) \approx 7,875$.

$Q < \chi^2_{kr}$ olduğundan, verilənlər AR(2) modeli üçün Qauss-Markov şərtləri ilə razılışdırılır.

§9.4. Paylanmış laq modelləri

Paylanmış laq modellərinin tərifi §9.1 Tərif 2.1-də verilmiş, onun ümumi göstərilişi (9.1) düsturu ilə ifadə olunmuşdur. Onun parametrlərinin qiymətləndirilməsində əsas problem $x_t, x_{t-1}, x_{t-2}, \dots$ faktorları arasında güclü korrelyasiya asılılığının olmasıdır. Bu çətinliyin aradan qaldırılması üçün laq dəyişənlərinin üzərində ya çevirmələr aparılaraq yeni dəyişənlərə keçilir, ya da regressiya əmsallarının xarakterinə müəyyən şərtlər qoyulur.

Qiymətləndirmə üsullarını şərh etməzdən əvvəl, (9.1) tənliyinin əmsallarını zaman anları dəyişmələrinə nəzərən xarakterizə edək. Sadəlik üçün $k = 4$ olduqda

$$\hat{y}_t = \alpha_0 + \beta_0 x_t + \beta_1 x_{t-1} + \beta_2 x_{t-2} + \beta_3 x_{t-3} + \beta_4 x_{t-4} \quad (9.32)$$

modelinə baxaq. Bu model onu göstərir ki, x izahedici faktorunun zamana nəzərən dəyişməsi y nəticə faktorunun qiymətinə sonrakı 4 zaman anlarında təsir edəcək.

Tərif 9.9. *Qeyd olunmuş t zamanında x_t faktorunun öz ölçüsündən 1 vahid dəyişməsi nəticəsində y faktorunun orta dəyişməsini xarakterizə edən β_0 əmsalına qısamüddətli multiplikator deyilir.*

$t+1$ anında izahedici x faktorunun y nəticə faktoruna təsiri

$(\beta_0 + \beta_1)$ vahid, $t+2$ zamanında isə onun y -ə təsirinin nəticəsi $(\beta_0 + \beta_1 + \beta_2)$ vahid təşkil edir.

Tərif 9.10. (9.1) tənliyində istənilən $\sum_{j=0}^h \beta_j$, ($h < k$) cəminə

aralıq multiplikator, bütün regressiya əmsallarının $\sum_{j=0}^k \beta_j$ cəminə isə, uzun-müddətli multiplikator deyilir.

Uzunmüddətli multiplikator x faktorunun t anında 1 vahid dəyişməsinin təsiri ilə zaman periodunun k intervalından sonra y nəticə faktorunun ümumi dəyişməsini xarakterizə edir. Əgər bütün regressiya əmsalları eyni işarəlidirsə, onda $w_j = \frac{\beta_j}{\sum_{j=0}^k \beta_j}$, $0 < \beta_j < 1$, $\sum_{j=0}^k w_j = 1$ modelin

nisbi əmsallarını müəyyənləşdirmək olar. Bu əmsallar $t + j$ zaman anında y -in ümumi dəyişməsindəki payını göstərir.

Tərif 9.11. Tam arqumentli w_j funksiyasına laq paylanması deyilir.

x faktorunun dəyişməsinə y faktorunun reaksiya vermə sürəti $\sum_{j=0}^q jw_j$ ifadəsinin qiymətindən asılıdır. Bu ifadənin kiçik qiymətləri x faktorunun dəyişməsinə y -in tez reaksiyasına və əksinə, onun böyük qiymətləri reaksiyanın ləngiməsinə uyğun gəlir.

Nümunə 9.9. Tutaq ki, x investisiya qoyuluşu miqdardan y əsas istehsal fondlarının asılılığını təsvir edən regressiya tənliyi belədir:

$$\hat{y}_t = 0,8 + 0,7x_t + 1,0x_{t-1} + 1,5x_{t-2} + 0,6x_{t-3} + 0,3x_{t-4}, \text{ (burada } t \text{ illərdir, dəyişənlər min p.v. ilə ölçülür).}$$

Burada belə interpretasiya verilir ki, cari periodda 1 min p.v. investisiya qoyuluşunun artımı əsas istehsal fondlarının artımına aşağıdakı mərhələlərdə göstərildiyi kimi səbəb olur:

- 1) Həmin periodda istehsal fondları 0,7 min p.v. artır (qısamüddətli multiplikator);
- 2) Bir ildən sonra istehsal fondu $0,7+1=1,7$ min p.v. artır;

3) İki ildən sonra artım $0,7+1+1,5=3,2$ min p.v. olur;

4) Üç ildən sonra artım 3,8 min p.v. olur;

5) Dörd ildən sonra artım 4 min p.v. təşkil edir.

Modelin nisbi göstərilişləri $w_0 = \frac{0,7}{4} = 0,175$; $w_1 = \frac{1}{4} = 0,25$;

$w_2 = \frac{1,5}{4} = 0,375$; $w_3 = \frac{0,6}{4} = 0,15$; $w_4 = \frac{0,2}{4} = 0,05$. Yəni cari

ildə istehsal fondlarının artımına investisiyaların artımının təsiri 17,5%, bir ildən sonra, yenə 25%, 2-ildən sonra, yenə 37,5%, 3 ildən sonra, yenə 15%, 4 ildən sonra, yenə 5% realizasiya olunur.

$$\sum_{j=0}^q j w_j = 0 \cdot 0,175 + 1 \cdot 0,25 + 2 \cdot 0,375 + 3 \cdot 0,15 + 4 \cdot 0,05 = 1,65 \text{ il}$$

olduğundan, investisiyaların artırılmasında nəticə faktorunda əsas effekt 1,65 ildən sonra bürüzə verir.

İndi isə, paylanmış laqlarla verilmiş (9.1) modelinin parametrlərinin qiymətləndirilməsi məsələsinə baxaq. Bu model ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilə bilər. Burada $x_t, x_{t-1}, \dots, x_{t-k}$ dəyişənlərinə adı çoxölçülü regressiya modellərində izahedici dəyişənlər kimi baxılır. Bununla belə, ƏKKÜ-nun sonlu sayıda paylanmış laqlarla verilmiş modellərə tətbiqi aşağıdakı səbəblərdən çətinliklər yarada bilər:

1) Tendensiya mövcud olduqda $x_t, x_{t-1}, \dots, x_{t-k}$ dəyişənləri arasında sıx qarşılıqlı əlaqə olur. Bu isə, faktorların multikollinearlığına səbəb olur və nəticədə regressiya əmsallarının qarşısında interpretasiya olunmayan işarələrin olmasına, onların dəqiqliyinin aşağı düşməsinə gətirir;

2) ƏKKÜ tendensiyali zaman sıralarına tətbiq edildiyindən, qalıqların avtokorrelasiya halları ola bilər.

Ona görə də, sonlu və sonsuz sayıda paylanmış laqlı zaman sıralarının parametrlərinin qiymətləndirilməsində xüsusi çevirmə üsullarından istifadə olunur. Bu üsullar izahedici laq dəyişənlərinin əmsallarının paylanma xarakterini nəzərə alır.

Başqa sözlə, paylanmış laqlarla verilmiş modellərin parametrlərinin qiymətləndirilməsi üsulları laqların strukturunun öyrənilməsinə əsaslanır. Məsələn, laq əmsalları polinomial paylaşırısa, Almon üsulundan, onların həndəsi silsilə hipotezində isə, Koyk çevirməsindən istifadə olunur.

§9.4.1. Polinomial laqlı model (Almon üsulu)

Regressiyanın β_i laq əmsallarının i -dən asılılığı müəyyən r tərtibli polinomla approksimasiya olunduqda, yəni

$$\beta_i = \delta_0 + \delta_1 i + \dots + \delta_r i^r, \quad r \leq q \quad (9.33)$$

olduqda, Almon parametrlərin qiymətləndirilməsi üsulunu vermişdir. (9.33)-ü (9.1)-də yerinə qoysaq, $r+2$ sayda naməlum parametrləri model alınır:

$$y_t = \delta_0 + \delta_1 z_{0t} + \dots + \delta_r z_{rt} + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots, n \quad (9.34)$$

burada z_0, \dots, z_r dəyişənləri x_t, \dots, x_{t-q} dəyişənlərinin xətti kombinasiyıdır.

(9.34) regressiyası (9.1)-dən fərqli olaraq məhdudiyyətli regressiyadır.

Sadəlik üçün fərz edək ki, β_i ikinci dərəcədən parabolik paylanması malikdir. Onda

$$\beta_0 = \delta_0;$$

$$\beta_1 = \delta_0 + \delta_1 + \delta_2;$$

$$\beta_2 = \delta_0 + 2\delta_1 + 4\delta_2;$$

$$\beta_3 = \delta_0 + 3\delta_1 + 9\delta_2;$$

.....

$$\beta_q = \delta_0 + q\delta_1 + q^2\delta_2.$$

Bu qiymətləri (9.1) -də nəzərə alaq:

$$y_t = \alpha_0 + \delta_0 x_t + (\delta_0 + \delta_1 + \delta_2)x_{t-1} + (\delta_0 + 2\delta_1 + 4\delta_2)x_{t-2} + \dots + (\delta_0 + 3\delta_1 + 9\delta_2)x_{t-3} + \dots + (\delta_0 + q\delta_1 + q^2\delta_2)x_{t-q} + \varepsilon_t. \quad (9.35)$$

Buradan isə,

$$\begin{aligned} y_t &= \alpha_0 + \delta_0(x_t + x_{t-1} + x_{t-2} + \dots + x_{t-q}) + \\ &+ \delta_1(x_{t-1} + 2x_{t-2} + 3x_{t-3} + \dots + qx_{t-q}) + \\ &+ \delta_2(x_{t-1} + 4x_{t-2} + 9x_{t-3} + \dots + q^2x_{t-q}) + \varepsilon_t. \end{aligned} \quad (9.36)$$

(9.36) -da $\delta_0, \delta_1, \delta_2$ -nin vuruğundakı ifadələri yeni z_0, z_1, z_2 dəyişənləri ilə işarə etsək,

$$y_t = \alpha_0 + \delta_0 z_0 + \delta_1 z_1 + \delta_2 z_2 + \varepsilon_t, \quad (9.37)$$

burada

$$z_0 = \sum_{j=0}^q x_{t-j}, \quad z_1 = \sum_{j=0}^q j \cdot x_{t-j}, \quad z_2 = \sum_{j=0}^q j^2 \cdot x_{t-j}.$$

(9.37) regressiya tənliyinin parametrləri ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilir. Sonra isə, $\delta_0, \delta_1, \delta_2$ qiymətləndirilməsindən β_j qiymətləndirilməsinə keçilir: $\beta_j = \delta_0 + \delta_1 j + \delta_2 j^2$.

Ümumi halda, (9.34) düsturu üçün

$$\begin{aligned} y_t &= \alpha_0 + \delta_0(x_t + x_{t-1} + \dots + x_{t-q}) + \\ &+ \delta_1(x_{t-1} + 2x_{t-2} + 3x_{t-3} + \dots + qx_{t-q}) + \\ &+ c_2(x_{t-1} + 4x_{t-2} + 9x_{t-3} + \dots + q^2x_{t-q}) + \dots + \\ &+ c_r(x_{t-1} + 2^r x_{t-2} + 3^r x_{t-3} + \dots + q^m x_{t-q}) + \varepsilon_t, \end{aligned} \quad (9.37)$$

və ya, yeni dəyişənlərlə

$$y_t = \alpha_0 + \delta_0 z_0 + \delta_1 z_1 + \dots + \delta_r z_r + \varepsilon_t. \quad (9.38)$$

Bu modeldə z_1, \dots, z_r dəyişənləri x_t dəyişənlərinin q sayda laq qiymətlərinin xətti kombinasiyalardır və onların çəki verilənləri polinomial paylanmaya tabedir.

Matris halında $\beta = H \cdot \delta$ kimi yazmaq olar ki, burada

$$H = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & 2 & 4 & \dots & 2^r \\ 1 & 3 & 9 & \dots & 3^r \\ \dots & & & & \\ 1 & q & q^2 & \dots & q^r \end{pmatrix}$$

β_j laq dəyişənlərinin çəki matriisi, δ isə, z dəyişəninin əmsallarından düzəldilmiş vektordur. Onda modeli belə yazmaq olar:

$$Y = XH\delta + \varepsilon = Z\delta + \varepsilon. \quad (9.40)$$

t - Styudent kriteriyası ilə β_j əmsallarının əhəmiyyətliyi, modelin keyfiyyəti isə, sonuncu modelin R^2 determinasiya əmsalı ilə yoxlanılır.

§9.4.2. Həndəsi Laqlar modeli (Koyk üsulu)

Bu modeldə fərz olunur ki, x faktorunun y nəticə faktoruna təsiri q zaman anından sonra bitmir, hər bir zaman anında eyni faiz dərəcəsi ilə azalaraq sonsuzluğa qədər davam olunur. Model ümumi halda belə yazılır:

$$\begin{aligned} y_t = & \alpha_0 + \beta_0 x_t + \beta_1 x_{t-1} + \beta_2 x_{t-2} + \dots + \\ & + \beta_q x_{t-q} + \beta_q \lambda x_{t-q} + \beta_q \lambda^2 x_{t-q-2} + \dots + \varepsilon_t. \end{aligned} \quad (9.41)$$

Burada λ ($0 < \lambda < 1$) parametri paylanmış laq əmsallarının eyni tempə azalmasını göstərir və nəticə faktorunun səbəbiyyət faktorunun təsirinə olan reaksiyasının sürətilə tərs asılıdır: $\lambda = 0$ olması x -in dəyişməsinə y -in dərhal tam

reaksiyasını göstərir.

Əgər (9.41) düsturunda fərz edilirsə ki, laq əmsallarının həndəsi silsilə ilə azalması q intervalından sonra deyil, dərhal baş verir, onda

$$y_t = \alpha_0 + \beta_0 x_t + \beta_0 \lambda x_{t-1} + \beta_0 \lambda^2 x_{t-2} + \dots + \varepsilon_t. \quad (9.42)$$

Bu modelin əmsalları sonsuz həddli ($q = \infty$) (9.1) modelinin əmsalları ilə uzlaşdırılır:

$$\beta_j = \beta_0 \lambda^j, \quad j = 0, 1, 2, \dots \quad (9.43)$$

Bu o deməkdir ki, (9.42)-nin $\alpha_0, \beta_0, \lambda$ parametrlərini qiymətləndirməklə, (9.1) modelinə keçmək olar.

(9.42) modelinin qiymətləndirilməsində Koyk çevirməsindən istifadə olunur. Onun tətbiqi üçün fərz edilir ki, bütün laq əmsalları eyni işarəlidir və həndəsi silsilə ilə azalır.

Çevirmənin tətbiqində aşağıdakı mərhələlərdə prosedurların yerinə yetirilməsi nəzərdə tutulur:

1) Model $(t-1)$ ani üçün qurulur:

$$y_{t-1} = \alpha_0 + \beta_0 x_{t-1} + b_0 \lambda x_{t-2} + b_0 \lambda^2 x_{t-3} + \dots + \varepsilon_{t-1}. \quad (9.43)$$

2) (9.43) tənliyi λ -ya vurulmaqla (9.42)-dən çıxılır:

$$y_t - \lambda y_{t-1} = (1 - \lambda) \alpha_0 + \beta_0 x_t + (\varepsilon_t - \lambda \varepsilon_{t-1}). \quad (9.44)$$

Buradan isə, çevirmə ilə aşağıdakı münasibət alınır:

$$y_t = (1 - \lambda) \alpha_0 + \beta_0 x_t + \lambda y_{t-1} + \xi_t, \quad \xi_t = \varepsilon_t - \lambda \varepsilon_{t-1}. \quad (9.45)$$

(9.45) tənliyinə Koyk çevirməli tənlik deyilir.

Koyk çevirməsi ilə praktiki olaraq, (9.41) tənliyindən (9.45) AR tənliyi alınır ki, sonuncunun α_0, β_0 və λ parametrlərini qiymətləndirmək lazımdır. Sonra isə, (9.43) düsturu ilə (9.41) tənliyinin bütün əmsalları hesablanır.

(9.45) modelində β_0 əmsalı x_t faktorunun qiyməti bir ölçü vahidi qədər dəyişdikdə y_t -nin qısamüddətli dəyişməsini xarakterizə edir. $(t+1)$ onunda y faktoru əlavə olaraq $\beta_0 \lambda$

qədər, $(t+2)$ anında bu əlavə dəyişiklik $\beta_0\lambda^2$, $(t+3)$ anında dəyişiklik $\beta_0\lambda^3$ və s. təşkil edir. Uyğun olaraq uzunmüddətli multiplikator $\beta = \beta_0 + \beta_0\lambda + \beta_0\lambda^2 + \beta_0\lambda^3 + \dots = \frac{\beta_0}{1-\lambda}$ olur və y faktorunun dəyişməsinin uzunmüddətli multiplikatoru kimi interpretasiya olunur.

§9.5. Paylanmış laqlarla avtoregressiya modellərinə çevrilə bilən bəzi tətbiqi dinamik modellər

Paylanmış laqlarla avtoregressiya modellərinə gətirilə bilən müəyyən tətbiqi dinamik modellərə baxaq. Onlardan ən geniş yayılmışları hissə-hissə uyğunlaşma, adaptiv gözləmə və səhvlərin korrektə olunması modelləridir.

§9.5.1 Hissə-hissə uyğunlaşma modeli

İqtisadiyyatda subyektlər dəyişən şəraitə həmişə dərhal uyğunlaşa bilmir. Bu uyğunlaşma tədricən reallaşır. Məsələn, ehtiyatların dəyişdirilməsinə, yeni texnologiyalara keçidə, uzun-müddətli müqavilələrin şərtlərinin dəyişdirilməsinə və s. müəyyən zaman müddəti zəruridir. Belə prosesləri hissə-hissə uyğunlaşma modeli ilə təsvir etmək olar. Nümunə olaraq belə misal göstərək: inflyasiya pul kütləsində asılı olduğundan, pul kütləsini dəyişməklə inflyasiyanın müəyyən nəzərdə tutulan səviyyəsinə nail olmaq olar. Lakin reallıq müəyyən zaman müddəti üçün gecikir. Tutaq ki, y_t^s -lə y_t dəyişəninin azrzuolunan səviyyəsini, x_t -ilə isə y_t^s -i müəyyənləşdirən asılı olmayan faktoru işaret edək. Onda hissə-hissə uyğunlaşma modelini belə iki tənliklə təsvir etmək olar:

$$\begin{cases} y_t^s = \alpha_0 + \beta_0 x_t + \varepsilon_t, \quad \varepsilon_t \sim N(0, \sigma^2), \quad t = 1, 2, \dots, n, \\ \text{cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_s) = 0, \quad t \neq s, \\ y_t - y_{t-1} = \delta(y_t^s - y_{t-1}) + \xi_t, \quad \xi_t \sim N(0, \sigma^2), \quad t = 1, 2, \dots, n, \\ \text{cov}(\xi_t, \xi_s) = 0, \quad t \neq s. \end{cases} \quad (9.46)$$

Burada $\delta \in [0, 1]$ uyğunlaşma sürətidir. Əgər $\delta = 0$ olarsa, onda $y_t = y_{t-1}$, yəni y_t dəyişmir; əgər $\delta = 1$ olarsa, onda uyğunlaşma dərhal baş verir və bu halda dərhal $y_t = y_t^s$ olur.

Tutaq ki, y_t^s dəyişəni müşahidə olunan deyil. (9.46)-da müşahidə olunmayan dəyişəni yox etsək

$$y_t = \delta\alpha_0 + (1+\delta)y_{t-1} + \delta\beta_0 x_t + \xi_t + \delta\varepsilon_t \quad (9.47)$$

olar. Burada $\delta\alpha_0 = \alpha$, $(1+\delta) = \alpha$, $\delta\beta_0 = \beta_1$ parametrlərini ƏKKÜ-nun şərtləri daxilində qiymətləndirmək olar və əks çevirmələrlə ilkin modelin əmsalları qiymətləndirilir.

§ 9.5.2. Adaptiv gözləmə modeli

Müəyyən iqtisadi proseslə bağlı hər hansı qərarın qəbul edilməsi həmin prosesin inkişafı haqqında verilən proqnozlardan asılıdır. Belə ki, həmin qərarların təsiri ilə öyrənilən iqtisadi kəmiyyətin səviyyəsi nəinki onun cari qiymətindən, habelə onun gələcəkdə gözlənilən qiymətindən də asılıdır. Tətbiqi iqtisadiyyatda gözləmənin dinamik modelləşdirilməsi mürəkkəb məsələ hesab olunur. Bu, makroiqtisadi proseslərin modelləşdirilməsində özünü daha çox bürüzə verir. Çünkü, bu proseslərdə aktivlərə investisiyalar, yığım və istehlak gələcəyə münasibətdə gözləmələrlə xarakterizə olunur. Məsələn, əgər ölkədə yüksək səviyyəli inflasiya gözlənilirsə, onda milli valyuta ilə münasibətdə daha möhkəm kurslu valyuta almaq lazımdır. Çünkü, proseslərin inkişafı nəticəsində onun kursu qalxır.

Qeyd edək ki, makroiqtisadi göstəricilərin dinamikasında gözləmələrin birbaşa ölçülüməsi mümkün olmadığından, makroiqtisadi modellər kifayət qədər dəqiq proqnoz almağa imkan vermir. Bu da makroiqtisadi tənzimlənmədə müəyyən analitik çətinliklər yaradır. Müəyyən hallarda bu çətinliklərin aradan qaldırılmasında adaptiv gözləmələr prosesindən istifadə olunur. Bu proses, hər bir zaman anında iqtisadi göstəricinin real qiyməti onun gözlənilən qiyməti ilə müqayissə edilərkən, gözləmələrin korrektə olunması prosedurudur. Əgər real qiymətlər çox olarsa, onda növbəti zaman anında və ya intervalında gözlənilən qiymət yüksələn tərəfə, əgər az olarsa, onda azalan tərəfə korrektə edilir.

Adaptiv gözləmə hipotezində fərz edilir ki, korrektənin ölçüsü iqtisadi kəmiyyətin real və gözlənilən qiymətləri arasındaki fərqə proporsionaldır, başqa sözlə, fərziyyə ardıcıl zaman anlarında müşahidə olunan qiymətlərlə əvvəlki andakı proqnoz qiymətləri arasındaki fərqi müəyyən proporsiyalarına uyğun şəkildə, gözləmələrin yenidən nəzərdən keçirilməsini nəzərdə tutur.

Tutaq ki, y_t göstəricisi müəyyən iqtisadi nəticə faktoru, x_t isə, ona təsir edən səbəbiyyət faktorudur. x_{t+1}^* -la t anında x_t dəyişənin $(t+1)$ anında gözlənilən qiymətini işarə edək. Onda y_t kəmiyyətinin qiymətini gözlənilən x_{t+1}^* qiyməti ilə belə ifadə etmək mümkündür:

$$y_t = \alpha + \beta x_{t+1}^* + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots, n. \quad (9.48)$$

Qeyd etdiyimiz proporsiya asılılığını isə, belə yazmaq olar:

$$(x_{t+1}^* - x_t^*) = (1 - \lambda)(x_t - x_t^*), \quad 0 \leq \lambda \leq 1 \quad (9.49)$$

və ya,

$$x_{t+1}^* = \lambda x_t + (1 - \lambda)x_t^*. \quad (9.50)$$

Bu düstur onu göstərir ki, növbəti zaman anında x_t dəyişəninin gözlənilən qiyməti cari dövrdə olan real və gözlənilən qiymətlərinin çəkili ortasıdır. λ kəmiyyəti nə qədər böyük

olarsa, təsiredici iqtisadi faktorun gözlənilən qiyməti onun əvvəlki real qiymətinə o qədər tez adaptasiya olunur. Bu kəmiyyət gözləmələrin adaptasiya olunma sürətini xarakterizə edir. Əgər $\lambda=0$ olarsa, onda gözləmələr reallığa adaptasiya olunmur və proqnozlar özünü doğrultmur (adaptasiya sürəti sıfırdır). Əgər $\lambda=1$ olarsa, gözləmələr dərhal adaptasiya olunur. Bu tip modellər, məsələn, hər hansı istehsal şirkətinin t anında y_t məhsul buraxılışı həcminin müəyyən olunması məsələnin həllində ortaya çıxır. Bu məsələdə şirkət istehsal həcmi haqda qərarı o zaman verməlidir ki, bu məhsulun $(t+1)$ anında hansı qiymətə satılacağı x_{t+1}^* pul miqdarı məlum olsun. Burada məhsulun gözlənilən x_{t+1}^* qiyməti t periodunda müşahidə olunan x_t qiymətinin və x_t^* gözlənilən qiymətinin çəkili ortasıdır.

(9.50) düsturundan iterasiyalar almaqla və nəticələri (9.48)-də yerinə qoymaqla alırıq:

$$y_t = \alpha + \beta(1-\lambda)(x_t + \lambda x_{t-1} + \lambda^2 x_{t-2} + \dots) + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots, n. \quad (9.51)$$

Alınan tənlik isə, həndəsi laqlarla olan modeldir ki, onun parametrləri tənliyə qeyri-xətti daxil olduğundan, onların qiymətləndirilməsi müəyyən çətinliklər törədir. Onların aradan qaldırılması üçün bu tənlikdən onun y_{t-1} anındakı ifadəsini λ -ya vurmaqla alınan yeni ayrılışını çıxmamaqla yeni tənlik alınır ki, burada y_t -nin ayrılışında y_{t-1} qiyməti və $u_t = \varepsilon_t - \lambda \varepsilon_{t-1}$ qalıq həddi iştirak edir və parametrlər xəttiləşir. Burada qalıq hədd klassik xətti regressiya modelinin şərtlərini ödəyirsə, onda ƏKKÜ-nu tətbiq etmək olar. y_{t-1} -dəyişəni üçün x_{t-1} instrumental dəyişənini qəbul etməklə instrumental dəyişənlər üsulunu və ya MDOÜ-nu tətbiq etmək də mümkündür.

§9.5.3. Səhvlərin korreksiyası modeli

Dinamik regressiya modellərində qısamüddətli və uzunmüddətli dinamikaların fərqləndirilməsi mühümdür. Bu fərqi səhvlərin korrektə olunması modeli çərçivəsində təhlil etmək olar. Uzunmüddətli aspektdə

$$y_t = \alpha + \alpha_1 y_{t-1} + \beta_0 x_t + \beta_1 x_{t-1} + \varepsilon_t, \quad t=1,2,\dots,n. \quad (9.52)$$

modelinə baxaq. Tutaq ki, x_t faktoru və ε_t səhvləri stasionar proseslərdür. Onda $|\alpha_1| < 1$ olduqda öyrənilən y_t dəyişəni də, stasionardır. Hər iki tərəfdən riyazi gözləmə alaq:

$$\bar{y} = M y_t = \alpha + \alpha_1 \bar{y} + \beta_0 \bar{x} + \beta_1 \bar{x}. \quad (9.53)$$

Buradan isə,

$$\bar{y} = \frac{\alpha}{1-\alpha_1} + \frac{\beta_0 + \beta_1}{1-\alpha_1} \bar{x} = \delta + \lambda \bar{x} \quad (9.54)$$

tənliyi alınır ki, o iqtisadi prosesin uzunmüddətli stasionar vəziyyətini təsvir edir. Burada $\lambda = \frac{\beta_0 + \beta_1}{1 - \alpha_1}$ əmsali x dəyişəninin y dəyişəninə uzunmüddətli təsir əmsalıdır və uzunmüddətli multiplikatorla üst-üstə düşür.

(9.52) modelini elə çevirmək olar ki, yeni alınan model iqtisadi sistemin qısamüddətli dinamikasını təsvir etsin. Bu halda model səhvlərin korrektə olunması modeli adlanır:

$$\begin{aligned} \Delta y_t &= \alpha - (1 - \alpha_1) y_{t-1} + \beta_0 \Delta x_t + (\beta_0 + \beta_1) x_{t-1} + \varepsilon_t = \\ &= \beta_0 \Delta x_t - (1 - \alpha_1)(y_{t-1} - (\delta + \lambda x_{t-1})) + \varepsilon_t. \end{aligned} \quad (9.55)$$

Burada nəzərdə tutulur ki, əgər əvvəlki zaman periodunda y_t dəyişəni özünün $\delta + \lambda \bar{x}$ uzunmüddətli qiymətindən meyletmışdirlər, onda $y_{t-1} - (\delta + \lambda x_{t-1})$ elementi dinamikanı lazımi istiqamətdə korrektə edir. Bunun baş verməsi üçün $|\alpha_1| < 1$ şərtinin ödənilməsi zəruri şərtidir.

Tutaq ki, (9.52) modelinin (y^*, x^*) stasionar vəziyyəti

mövcuddur. Bunun üçün $|\alpha_1| < 1$ şərti ödənilməlidir. Tənliyi stasionar vəziyyətdə yazsaq, alarıq:

$$(1 - \alpha_1)y^* = \alpha + (\beta_0 + \beta_1)x^* \quad (9.56)$$

və ya

$$y^* = \frac{\alpha}{1 - \alpha_1} + \frac{\beta_0 + \beta_1}{1 - \alpha_1} x^*. \quad (9.57)$$

Onda (9.55) tənliyini belə xarakterizə etmək olar: y faktorunun cari anda dəyişməsi iki komponentdən ibarətdir; onlardan birincisi x faktorunun cari dəyişməsinə proporsionaldır; ikincisi y faktorunun əvvəlki zaman anında (9.57) düsturu ilə təyin olunan tarazlıq vəziyyətindən meyletməsinin qismən korreksiyasıdır. (9.55) tənliyinin əmsalları ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilə bilər.

§9.6. Səbəbiyyət-nəticə asılılığının yoxlanılmasında Qreyncər testi

İqtisadi məslələrin həllində eksər hallarda iqtisadi göstəricilər arasında səbəbiyyət-nəticə asılılığının varlığının yoxlanılması zərurəti yaranır. Bu asılılığın öyrənilməsində Qreyncər testindən istifadə edilir ki, onun mahiyyəti aşağıdakı kimidir:

Əgər x faktoru y faktoruna təsir edirsə, onda x -in dəyişməsi y dəyişmələrindən əvvəl olmalıdır. Başqa sözlə, bu iki şərt ödənilməlidir:

- 1) x faktoru y -in proqnozlaşdırılmasına öz töhvəsini verməlidir;
- 2) y dəyişəni x dəyişəninin proqnozlaşdırılmasına əhəmiyyətli töhvə olmamalıdır.

x faktorunun y faktoruna təsir etməməsi haqda H_0 hipotezini test vasitəsilə yoxlamaq üçün y -in regressiyasını onun özünün və x faktorunun laq qiymətlərinə nəzərən qiy-

mətləndirmək lazımdır:

$$y_t = \alpha_0 + \sum_{j=1}^p \alpha_j y_{t-j} + \sum_{j=1}^p \beta_j x_{t-j} + \varepsilon_t. \quad (9.58)$$

Bu model mənada H_0 hipotezi belə yazılır: $H_0 : \beta_1 = \dots = \beta_p = 0$. Onun yoxlanılmasında çoxdəyişənli regressiya üçün adı F -testindən istifadə olunur. y -in x -ə təsir etməməsi haqda hipotezin yoxlanılması da analoji testlə yoxlanılır. Bunun üçün (9.58) -də x -lə y -in yerini dəyişmək lazımdır. x -in y -ə təsir etməsi nəticəsinə gəlmək üçün x -in y -ə təsir etməməsi haqda hipotez rədd edilməli, y -in x -ə təsir etməməsi haqda olan hipotez qəbul olunmalıdır.

Qeyd edək ki, x -in y -ə təsir etməsi x və y arasında səbəbiyyət-nəticə asılılığının mövcudluğunu göstərmir, ancaq onu xarakterizə edir ki, x -in əvvəlki qiymətləri y -in sonrakı qiymətlərini izah edir, yəni səbəbiyyət-nəticə əlaqəsinin mümkünlüyünü ifadə edir. Əgər x -in y -ə təsir etməməsi haqda hipotez rədd olunmursa, bu o deməkdir ki, x faktoru y faktoru üçün səbəbiyyət faktoru deyil. p parametrinin seçilməsi testin nəticəsinə, ümumiyyətlə, təsir edə bilər. Ona görə də, bir neçə fərqli p üçün test edib müəyyənləşdirmək lazımdır ki, testin nəticəsi nə dərəcədə p -nin seçilməsinə həssasdır.

§9.7. Stasionar zaman sıralarının harmonik analizi

İqtisadi proseslərin dinamikasının öyrənilməsində mövsümi rəqslerin tədqiqi və modelləşdirilməsi mühüm xarakteristikalardır. §2.1-də qeyd edildiyi kimi, əgər iqtisadi göstəricinin dəyişməsi periodik xarakterlidirsə, onda bu dəyişmələrə periodik Fure funksiyası uyğun gəlir və göstəricilərin riyazi funksiyalarla approksimasiyası olaraq (2.8)-düsturunun əmsallarını ƏKKÜ-ilə hesablamaya olar (bax.

[4, səh.24-27]). Məsələn, mövsümi rəqslər periodu bir olan sinusoidal funksiyalarla təsvir olunursa, onda bu funksiyaların triqonometrik Furye sırasına ayrılışı harmonik analiz adını daşıyır və mövsümi rəqslərin analitik forması olaraq:

$$\hat{y}_t = a_0 + \sum_{k=1}^m (a_k \cos kt + b_k \sin kt), \quad t = 1, 2, \dots, n \quad (9.59)$$

triqonometrik çoxhədlisindən istifadə etmək olar. Burada k - Furye sırasının harmonikasının sıra nömrəsi; m -harmonikaların sayı; t -zaman anıdır və $0, \frac{2\pi}{n}, \frac{2 \cdot 2\pi}{n}, \dots, \frac{(n-1)2\pi}{n}$ (aylıq verilənlər üçün $n=12$) qiymətlərini alır. a_0, a_k, b_k əmsalları ƏKKÜ-ilə hesablanır (praktikada əksər hallarda Furye sırası ilə mövsümi proseslərin verilənlərinin hamarlanmasında ən çoxu 4 harmonikadan istifadə olunur). Sonra isə, zaman sırasının periodik dəyişməsinin hansı harmonikada daha yaxşı təsvir olunması müəyyənləşdirilir. Harmonikaların sayının artması approksi-masiya dəqiqliyinin artmasını yaxşılaşdırır, lakin bu halda

$$\sigma_{\hat{y}_t}^2 = \frac{\sum (y_t - \hat{y}_t)^2}{n-p} \quad (\text{burada } p \text{-ədədi (9.59) -da naməlum para-})$$

metrlərin sayıdır) despersiyası artır. Ona görə də zaman sıraları halında klassik Furye analizi yanaşmalarını (bax. [18], [46]) təsadüfi tərkibli zaman sırası modellərinə modifikasiya etmək lazımdır. Onun qurulması zaman sırasının dinamikasında tendensiyasının mövcud olub-olmamasından asılıdır. Tendensiya mövcud olmadıqda, yəni stasionar dinamik sərada, Furye sırası qurulması metodikası dinamik sıranın bilavasitə səviyyələrinə tətbiq edilir. Əgər sıranın dinamikasında tendensiya müşahidə olunursa, onda Furye sırası tendensiyadan meyletmələrə tətbiq olunur. Bu fərqlər, həm də proqnozlaşdırılmasında nəzərə alınır.

Stasionar zaman sırasında proqnoz Furye sırasına nəzərən verilir. Tendensiyalı zaman sırasında isə, ümumi proqnoz verilir. Belə ki, əvvəlcə proqnoz tendensiyaya nəzərən verilir, sonra isə, trenddən meyletmələrin Furye sırasına görə proqnoz

tendensiya proqnozuna əlavə olunur. Biz burada stasionar zaman sıralarının Furye analizinə baxacağıq. Qeyri-stasionar zaman sırasının Furye analizi isə, sonrakı fəsildə şərh olunacaq.

Tutaq ki, stasionar zaman sırasının səviyyələri onun \bar{y}_t orta qiyməti ətrafında dəyişir, onun rəqsləri isə təkrarlanır. Qrafiki olaraq belə təsvirə baxaq:

Qrafikdə zaman sırasının səviyyələrinin təkrarlanmağa başlaması intervalı p ilə işarə olunur. Qrafikdə onun qiyməti 10 aydır (12-2) və yuxarı pik nöqtəsi ilə aşağı pik nöqtəsi arasındakı məsafəni göstərir. Əgər zaman sırası p peiodludursa, onda o, həm də $2p, 3p$ və s. periodludur. Ümumi halda, stasionar periodik zaman sırası üçün $y_t = \bar{y}_t + cp$, ($c=1,2,\dots$) bərabərliyi doğrudur.

Tərif 9.12. Stasionar periodik zaman sırasında periodun tərsi-nə dinamik sıranın tezliyi deyilir və $f = \frac{1}{p}$ ilə işarə olunur.

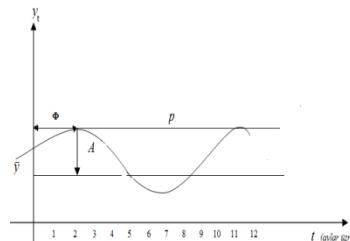
Tezlik zaman vahidində tsiklik təkrarlanma sayını göstərir (şəkildə $f = \frac{1}{10}$ bir ayda).

Tərif 9.13. Stasionar periodik zaman sırasında orta səviyyədən pik nöqtəsinə qədər meyletmə zaman sırasının amplitudu adlanır. (şəkildə A məsafəsi).

Tərif 9.14. Stasionar periodik zaman sırasında başlangıç andan 1-ci pik nöqtəsinə qədər olan məsafəyə onun fazası deyilir.

Stasionar periodik zaman sırasını 4 parametrlə xarakterizə etmək olar: period (p) və ya tezlik (f), amplituda (A); faza (φ); orta qiymət (\bar{y});

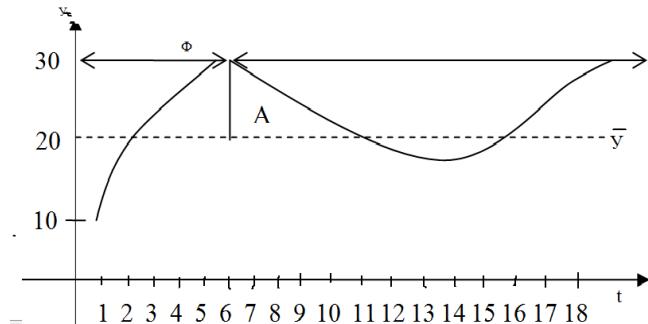
Qrafiki təsvir olunmuş zaman sırasını belə analitik ayrılıqla ifadə etmək olar:



$$y_t = \bar{y} + A \cos w(t - \varphi), \quad (9.60)$$

burada w -bucaq tezliyidir və zaman vahidində radianlarla ölçülür və $w = 2\pi f$; $0 \leq w \leq 2\pi$.

Tutaq ki, stasionar periodik zaman sırası belə qrafiki təsvirlədir:



Bu zaman sırasında $\bar{y} = 20$; $p = 12$ ay; $f = \frac{1}{12}$; $A = y_{\max} - \bar{y} = 30 - 20 = 10$; $\varphi = 6$ ay; $w = 2\pi f = 2\pi \frac{1}{12} = \frac{\pi}{6}$.

(9.60) düsturundan $t = 6$ ay üçün alırıq ki,

$$y_t = 20 + 10 \cos \frac{\pi}{6} (6 - 6) = 20 + 10 \cos 0 = 20 + 10 \cdot 1 = 30;$$

$t = 12$ ay üçün

$$y_t = 20 + 10 \cos \frac{\pi}{6} (12 - 6) = 20 + 10 \cos \pi = 20 + 10 \cdot (-1) = 10;$$

$t = 18$ ay üçün

$$y_t = 20 + 10 \cos \frac{\pi}{6} (18 - 6) = 20 + 10 \cos 2\pi = 20 + 10 \cdot 1 = 30.$$

Tərif 9.15. (9.60) düsturuna stasionar periodik zaman sırasının harmonik göstərilişi deyilir.

(9.60) düsturu əksər hallarda sinus və kosinususlarla belə yzilir:

$$y_t = \bar{y} + a \cos wt + b \sin wt \quad (9.61)$$

burada $a = A \cos \phi$, $b = A \sin \phi$ ($a^2 + b^2 = 1$).

Harmonikanın parametrləri ilə rəqslerin amplitudaları arasında qarşılıqlı əlaqə mövcuddur: $a^2 + b^2 = A$. Harmonikanın parametrləri sıranın fazası ilə də, əlaqəlidir:

$$\operatorname{tg} \varphi = \frac{\sin \varphi}{\cos \varphi} = \frac{b}{a} \quad \text{və ya} \quad \operatorname{arctg} \frac{b}{a} = \varphi.$$

Periodik rəqsli stasionar zaman sıraları nəzəri olaraq orta qiymətlə sinusoid və kosinusoid sıralarının cəmi şəklində göstərilə bilər:

$$y_t = \bar{y} + \sum_{i=1}^{\infty} a_i \cos w_i t + \sum_{i=1}^{\infty} b_i \sin w_i t. \quad (9.62)$$

İqtisadi göstəricilərin dinamikası sonlu N uzunluqlu olduğundan, (9.62) Furye sırası

$$y_t = \bar{y} + \sum_{i=1}^n a_i \cos w_i t + \sum_{i=1}^n b_i \sin w_i t \quad (9.63)$$

halına düşür. Burada $n = \frac{N}{2}$.

\bar{y} parametrini a_0 -la əvəz etməklə Furye sırasını belə yazmaq olar:

$$y_t = a_0 + \sum_{i=1}^n a_i \cos w_i t + \sum_{i=1}^n b_i \sin w_i t. \quad (9.64)$$

Bu tənliyin parametrlərinin qiymətləndirilməsi ƏKKÜ-ilə reallaşdırılır. Bir və iki harmonikadan ibarət sıranın parametrlərinin tapılması ƏKKÜ-nun tətbiqi ilə alınan normal tənliklər sistemi və onların həlləri [4, səh. 24-26]-da göstərilmişdir.

Ümumiyyətlə, i -sayda harmonikaya malik stasionar periodik zaman sırasının parametrlərinin statsistik qiymətləndirilməsində

$$a_i = \frac{2}{N} \sum_{i=1}^N y_t \cos w_i t_k, \quad b_i = \frac{2}{N} \sum_{i=1}^N y_t \sin w_i t_k \quad (9.65)$$

düsturlarından istifadə olunur.

Qeyd edək ki, amplitudların seçimi qiymətləndirilməsi avtokovariasiya funksiyasının qiymətlərindən də, almaq olar. Bu qiymətləndirmənin keyfiyyətini yüksəldə bilər.

9-cu fəslə dair suallar, testlər, çalışmalar.

Suallar

- 9.1. Dinamik ekonometrik modellərin ümumi xarakteristikalarını səciyyələndirin.
- 9.2. Zaman sıralarının avtoregressiya ($AR(p)$) və sürüşkən orta ($SO(q)$) modellərinin stasionarlıq şərtləri hansılardır?
- 9.3. Rəgressiya əmsalları Yul-Uoker sistemindən necə müəy-yənləşdirilir?
- 9.4. Hansı şərtlər ödənilidikdə qeyri-bircins fərq tənliklərinin həlli mövcuddur?
- 9.5. Stasionar stoxastik proses modelinin identifikasiya olunmasında avtokorrelasiya funksiyasından necə istifadə olunur?
- 9.6. Stasionar proseslər hansı parametrlərlə xarakterizə olunur?
- 9.7. Paylanmış laq modellərinin mahiyyətini izah edin. Modelin parametrləri necə interpretasiya olunur?
- 9.8. Avtoregressiya modelinin parametrləri necə interpretasiya olunur?
- 9.9. Koyk üsulunun mahiyyətini izah edin.
- 9.10. Almon üsulunun mahiyyətini izah edin.
- 9.11. Avtoregressiya modellərinin parametrləri necə qiymətləndirilir?
- 9.12. Hissə-hissə uyğunlaşma modelinin mahiyyətini izah edin və modelə aid iqtisadi nümunə göstərin.
- 9.13. Adaptiv gözləmə modelinin mahiyyətini izah edin və modelə aid iqtisadi nümunə göstərin.
- 9.14. Səbəbiyyət-nəticə asılılığının yoxlanılmasında Qreyncer testinin mahiyyəti necədir?

- 9.15. Stasionar zaman sıralarının harmonik analizi dedikdə nə başa düşürsünüz? Zaman sırasının periodu, amplitudu, fazası necə müəyyənləşdirilir?
- 9.16. Paylanmış laq modelləri ilə payланmış laq avtoregressiya modellərinin prinsipial fərqi nədir?
- 9.17. Uzunmüddətli multiplikator və uzunmüddətli elastikliklik anlayışları necə uyğunlaşdırılır?
- 9.18. Hissə-hissə uyğunlaşma modeli ilə adaptiv gözləmə modeli arasında oxşarlıq necə ifadə olunur?
- 9.19. Birinci tərtib fərq regressiya modelləri ilə müqayisədə səhvlerin korreksiyası modelinin hansı üstünlükləri vardır?
- 9.20. Səhvlerin korreksiyası modelində prosesin uzunmüddətli və qısamüddətli dinamikası necə əlaqələndirilir?
- 9.21. Akayke, Švarts, Hennan-Kuin informasiya kriteriyaları avtoregressiyanın strukturunun müəyyənləşdirilməsində necə istifadə olunur.
- 9.22. Hansı hallarda payланmış laq modellərinin parametrləri ƏKKÜ- ilə qiymətləndirilə bilər?

Testlər

9.1. $y_t = 4,375 + 0,23y_{t-1} - 0,125y_{t-2} + \varepsilon_t, \quad t = 1, \dots, n$

avtoregressiya modelinə uyğun xarakteristik tənliyin köklərini tapın.

- a) $1 \pm i\sqrt{7}$;
- b) ± 1 ;
- c) $e^{\pm i\sqrt{7}}$;
- d) $\pm i\sqrt{7}$.

9.2. $y_t = 4,375 + 0,23y_{t-1} - 0,125y_{t-2} + \varepsilon_t, \quad t = 1, \dots, n$

avtoregressiya modeli

- a) stasionardır;
- b) qeyri-stasionardır;
- c) paylanmış laq modelidir;
- d) 2-ci tərtib sürüşkən orta modeldir.

9.3. $y_t = 3 + 0,8y_{t-1} + \varepsilon_t$ prosesinin xarakteristik tənliyi hansıdır?

- a) $1 - 0,8\theta = 0;$
- b) $-2 + 0,8\theta = 0;$
- c) $3 + 0,8\theta = 0;$
- d) $3\theta + 0,8 = 0.$

9.4. Yul-Uoker sistemi ilə

- a) avtoreqressiya funksiyaları verildikdə modelin parametrlərinin qiymətləndirmək mümkündür;
- b) modelin stasionar olmasını yoxlamaq olar;
- c) modelin avtoreqressiya tərtibini müəyyənləşdirmək olar;
- d) sıranın ardıcıl səviyyələri arasında avtoreqressiyanın olmasını müəyyənləşdirmək olar.

9.5. Tutaq ki, $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$ modeli verilib. Burada ε_t ağ küydür və y_{t-1} -lə korrelə olunmur. Bu proses hansı halda stasionardır?

- a) $|\alpha_1| < 1;$
- b) $|\alpha_1| = 1;$
- c) $|\alpha_1| > 1;$
- d) $-\infty < \alpha_1 < +\infty;$

9.6. $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \varepsilon_t$ (burada ε_t ağ küydür) prosesinin stasionar olması üçün θ_1 və θ_2 xarakteristik köklər hansı zəruri şərti ödəməlidir?

- a) modulca vahiddən böyük olmalıdır;
- b) modulca vahiddə bərabər olmalıdır;
- c) hər ikisi sıfır olmalıdır;
- d) $\alpha_1 > 0, \alpha_2 < 0$ olmalıdır.

9.7. Avtoreqressiya modelində Akayke, Şvarts, Hennan-Kuin informasiya kriteriyalarının tətbiqi zamanı hansı modellərə üstünlük verilir?

- a) kriteriyanın qiyməti ən kiçik olan modelə;

- b) kriteriyanın qiyməti ən böyük olan modelə;
 c) bütün kriteriyaların qiyməti bərabər olan modelə;
 d) kriteriyaların qiyməti sıfır olan modelə;

9.8. $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$ $|\alpha_1| < 1$, $t = 1, 2, \dots, n$ (burada ε_t - ağ küydür)

modelində Yul-Uoker sistemindən α_1 necə qiymətləndirilir?

- a) $\hat{\alpha}_1 = r_1$ (burada r_1 məlum avtoregressiya əmsalıdır);
 b) $\hat{\alpha}_1 = \bar{y}_t$;
 c) $\hat{\alpha}_1 = 1 - r_1$;
 d) $\hat{\alpha}_1 = \sigma_\varepsilon^2$.

9.9. $y_t = 100 + 70x_t + 25x_{t-1} + 5x_{t-2}$ modelində qısa və uzunmüddətli multiplikatoru tapın.

- a) 70 və 100; b) 70 və 25;
 c) 100 və 100; d) 100 və 5.

9.10. $y_t = 200 + 50x_t + 0,6y_{t-1}$ modelində qısa və uzunmüddətli multiplikatoru tapın.

- a) 50 və 125; b) 50 və 60;
 c) 200 və 50; d) 50 və 60.

9.11. Stasionar periodik zaman sırasını hansı parametrlərlə vermək olar?

- a) period, tezlik, amplituda, faza, orta qiymət;
 b) orta qiymət, dispersiya;
 c) period, orta qiymət;
 d) periodoqram, amplitud.

9.12. Paylaşmış laq modellərinə Koyk çevirməsini tətbiq etdikdən sonra alınan modelin parametrlərinin qiymətləndirilməsində hansı ehtimal hipotezlər pozulur?

- a) təsadüfi tərkiblər y_{t-1} dəyişəni ilə korrelə olunduğundan,
 ƏKKÜ-ilə qiymətləndirmə tutarsız və meyllidir;
 b) təsadüfi tərkiblər ağ küy əmələ gətirir və heç bir ehtimal hipotezi pozulmur;

- c) təsadüfi tərkiblərin dispersiyası qeyri-bircins olur, qiymətləndirmənin effektivliyi pozulur;
- d) təsadüfi tərkiblər avtoregressiya prosesini əmələ gətirir və ona DW testi tətbiq olunmur.

9.13. AR(1) modeli üçün y_t ilə y_{t-1} arasındaki XAKF-nin qiyməti

- a) sıfıra bərabərdir;
- b) 2-yə bərabərdir;
- c) y_t və y_{t-1} -nin əmsalları fərqiñə bərabərdir;
- d) y_t , y_{t-1} , y_{t-2} -nin əmsalları fərqiñə bərabərdir.

9.14. $y_t = \alpha_0 + \beta_0 x_t + \beta_1 x_{t-1} + \beta_2 x_{t-2} + \dots + \beta_q x_{t-q} + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$

modelində paylanmış laq funksiyası necə təyin olunur?

- a) $w_j = \frac{\beta_j}{\sum_{i=1}^q \beta_i}$, $j < q$; $\sum_{j=1}^q w_j = 1$;
- b) $w_j = \frac{\beta_j}{\prod_{i=0}^q \beta_i}$, $j < q$;
- c) $w_j = \beta_j$;
- d) $w_j = \beta_0 + \dots + \beta_j$.

9.15. $y_t = \alpha_0 + \beta_0 x_t + \beta_1 x_{t-1} + \beta_2 x_{t-2} + \dots + \beta_q x_{t-q} + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$

modelində $\beta_i = \gamma_0 + \gamma_1 i + \dots + \gamma_r i^r$, $r < q$ olduqda model

- a) Almon modeli adlanır;
- b) Koyk modeli adlanır;
- c) həndəsi paylanmış laq modeli adlanır;
- d) ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilə bilməz.

9.16. $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$, $|\alpha_1| < 1$, $t = 1, 2, \dots, n$ (ε_t - ağ küydür)

modelində y_t -nin dispersiyasını tapın.

a) $D(y_t) = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{1-\alpha_1^2};$

b) $D(y_t) = t\sigma_\varepsilon^2;$

c) $D(y_t) = 0;$

d) $D(y_t) = \sigma_\varepsilon^2.$

9.17. $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t, |\alpha_1| < 1, t = 1, 2, \dots, n$ (ε_t - ağ küydür)

modelində \hat{a}_1 qiymətləndirilməsi hansı düsturla tapılır?

a) $\hat{a}_1 = \alpha_1 + \frac{\sum_{t=1}^n y_{t-1} \varepsilon_t}{\sum_{t=1}^n y_{t-1}^2};$

b) $\hat{a}_1 = \frac{\alpha_1 \sum_{t=1}^n y_{t-1} \varepsilon_t}{\sum_{t=1}^n y_{t-1}^2};$

c) $\hat{a}_1 = \frac{\sum_{t=1}^n y_{t-1} \varepsilon_t}{\sum_{t=1}^n y_{t-1}};$

d) $\hat{a}_1 = \frac{\sum_{t=1}^n y_{t-1}^2 \varepsilon_t}{\sum_{t=1}^n y_{t-1}}.$

9.18. $y_t^* = \alpha_0 + \beta_1 x_t + \varepsilon_t, t = 1, 2, \dots, n$

$(y_t - y_{t-1}) = \delta (y_t^* - y_{t-1})$, $0 < \delta < 1$ modeli laq dəyişənli hansı modellər sinfinə aiddir?

- a) tədricən uyğunlaşma;
- b) adaptiv gözləmə;
- c) səhvlərin korreksiyası;
- d) AR(1).

9.19. t anında x_t dəyişəninin gözlənilən qiyməti x_{t+1}^* olduqda $y_t = \alpha_0 + \beta_2 x_{t+1}^* + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$ modelində adaptiv gözləmə hipotezi hansıdır:

- a) $(x_{t+1}^* - x_t^*) = (1 - \lambda)(x_t - x_t^*)$, $0 \leq \lambda < 1$;
- b) $(x_{t+1}^* - x_t^*) = \lambda(x_t - x_t^*)$, $\lambda > 1$;
- c) $x_{t+1}^* = \lambda x_t^*$, $\lambda > 1$;
- d) $x_{t+1}^* = x_t^*$.

9.20. $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \beta_0 x_t + \beta_1 x_{t-1} + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$ səhvlərin korreksiyası modelinin stasionar vəziyyəti hansı düsturla müəyyən-ləşdirilir.

- a) $y^* = \frac{\alpha}{1 - \alpha_1} + \frac{\beta_0 + \beta_1}{1 - \alpha_1} x^*$;
- b) $|\alpha_1| < 1$;
- c) $|\beta_0| < 1$; $|\beta_1| < 1$;
- d) $y^* = \frac{1 - \alpha_1}{\beta_0 + \beta_1}$.

Çalışmalar

Məsələ 9.1. $y_t = 0,2y_{t-1} + \varepsilon_t$ (burada ε_t - ağ küydür) fərq tənliyini həll edin.

Cavab: $y_t = \sum_{i=0}^{\infty} (0,2)^i \varepsilon_{t-i}$.

Məsələ 9.2. $y_t = 5 + \varepsilon_t - 0,75\varepsilon_{t-1} + 0,125\varepsilon_{t-2}$ (burada ε_t - ağ küydür) modelində ρ_1 və ρ_2 avtoregressiya əmsallarını hesablayın.

Cavab: $\rho_1 = -0,535$; $\rho_2 = 0,079$.

Məsələ 9.3. $y_t = 1,2y_{t-1} - 0,36y_{t-2} + \varepsilon_t$ (burada ε_t - ağ küydür) modelinin stasionarlığını araşdırın.

Cavab: stasionardır.

Məsələ 9.4. $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \beta_0 x_t + \beta_1 x_{t-1} + \varepsilon_t$ (burada ε_t - ağ küydür) modelini fərq operatorunu tətbiq etməklə səhvlerin korreksiyası modelinə çevirin.

$$\text{Cavab: } \Delta y_t = \alpha_0 + \beta_0 \Delta x_t - (1 - \alpha_1) \left(y_{t-1} - \frac{\beta_0 + \beta_1}{1 - \alpha_1} x_{t-1} \right) + \varepsilon_t,$$

$$\alpha_1 < 1, \quad \beta_0 + \beta_1 \neq 0.$$

Məsələ 9.5. Göstərin ki, $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \varepsilon_t$ (burada ε_t - ağ küydür) stasionar prosesinin avtokorrelasiya funksiyası $A(\theta) = 1 - \alpha_1 \theta - \alpha_2 \theta^2$ xarakteristik funksiyasının kökləri həqiqi olduqda eksponensial azalır.

Məsələ 9.6. Göstərin ki, $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \varepsilon_t$ (burada ε_t - ağ küydür) stasionar prosesinin avtokorrelasiya funksiyası $A(\theta) = 1 - \alpha_1 \theta - \alpha_2 \theta^2$ xarakteristik funksiyasının kökləri kompleks olduqda eksponensial azalan amplitudlu sinusoidal qanunla dəyişir

Məsələ 9.7.

t	1	2	3	4	5	6
x_t	1412,7	1978,9	2292	2514	4632	7116,6
y_{t-1}	-	1016,6	1435,9	1776,1	2003,8	3265,7
y_t	1016,6	1435,9	1776,1	2003,8	3265,7	4476,9
t	7	8	9	10	11	12
x_t	8819,9	10627,5	12886,1	16679,9	21079,5	26009,7
y_{t-1}	4476,9	5886,9	7443,2	9024,8	11401,4	14363,5
y_t	5886,9	7443,2	9024,8	11401,4	14363,5	17742,6

Şərti cədvəl verilənlərinə görə $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \beta_0 x_t + \varepsilon_t$ avtoreqressiya modelində \hat{y}_{t-1} instrumental dəyişənini

müəyyənləşdirmək üçün $\hat{y}_{t-1} = \delta_0 + \delta_1 x_{t-1} + \xi_t$ regressiya tənliyinin əmsallarını tapın və ümumi regressiya tənliyini qurun.

Cavab: $\hat{y}_{t-1} = 104,31 + 0,677 x_{t-1}$;

$$y_t = 139,80 + 0,496 x_t + 0,329 y_{t-1}.$$

Məsələ 9.8. 9.7-ci tapşırığın şərtlərinə əsasən qurulmuş modelin $\alpha = 0,05$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində əhəmiyyətliliyini yoxlayın, parametrlərin interpretasiyasını verin, qalıqların avtokorrelasiyasını yoxlayın.

Cavab: Qurulmuş tənlik $\alpha = 0,05$ səviyyəsində əhəmiyyətlidir; bu səviyyədə $\hat{\alpha}_0 = 139,80$ parametri əhəmiyyətsiz, $\hat{\alpha}_1 = 0,329$ və $\hat{\beta}_0 = 0,496$ parametrləri əhəmiyyətlidir; modelin qısamüddətli multiplikatoru 0,496, uzunmüddətli multiplikatoru 0,739-dur; modelin qalıqlarında avtokorrelasiya mövcud deyil.

Məsələ 9.9. $y_t = \alpha_0 + \varepsilon_t + 0,5\varepsilon_{t-1} + 0,5\varepsilon_{t-2}$ $SO(2)$ modelinin korrelasiya funksiyasını hesablayın.

$$\text{Cavab: } \rho_k = \begin{cases} 1, & k = 0, \\ 0,5, & k = 1, \\ 0,333, & k = 2, \\ 0, & k \geq 3. \end{cases}$$

Məsələ 9.10. $y_t = \alpha_0 + \alpha_1(y_{t-1} - \alpha_0) + \varepsilon_t$, (burada ε_t təsadüfi prosesdir) modelinin avtokorrelasiya funksiyasını hesablayın və stasionarlıq şərtini müəyyənləşdirin.

Cavab: $\rho(k) = \alpha_1^{|k|}$, $k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$, stasionarlıq şərti $|\alpha_1| < 1$ bərabərsizlidir.

Məsələ 9.11. $y_t = 0,5y_{t-1} + 0,7x_{t-1} + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$ modelini səhvlərin korrelasiyası modelinə çevirin.

Cavab: $\Delta y_t = -0,5 \left(y_{t-1} - \frac{0,7}{0,5} x_{t-1} \right) + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots, n.$

Məsələ 9.12. $y_t = -\alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \varepsilon_t$ (burada ε_t təsadüfi komponenti y_{t-1} və y_{t-2} -dən asılı deyil) modelindən ρ_1 və ρ_2 avtoreqressiya əmsallarını hesablayın.

Cavab: $\rho_1 = -\frac{\alpha_1}{1+\alpha_2}; \quad \rho_2 = -\alpha_2 + \frac{\alpha_1^2}{1+\alpha_2}.$

Məsələ 9.13. Məhsula tələbat $Q_t^d = 9 - P_t$, təklif $Q_t^s = 2P_t$ düsturları ilə verilib və sıfırıncı periodda $P_0 = 2,5$ olduqda tarazlıq mövcuddur. Adaptasiya əmsali 0,25 olduqda adaptiv gözləmə halında t_3 periodunda məhsulun qiyməti nə qədər olar.

Cavab: $P_3 = 3.$

FƏSİL X

QEYRİ-STASİONAR ZAMAN SIRALARI VƏ ONLARIN İNTEQRASIYA OLUNMASI

§10.1. Qeyri-stasionar zaman sıraları və onların növləri

Əksər maliyyə-iqtisadi zaman sıralarının riyazi gözləmələri və dispersiyaları, avtokovariasiya və avtokorrelasiya funksiyaları zamana nəzərən dəyişdiyindən, onlar qeyri-stasionar olur. Qeyri-stasionar sıraların ekonometrik modelləşdirilməsində orta qiymətə və dispersiyaya nəzərən qeyri-stasionarlığı fərqləndirmək lazımdır.

Tərif 10.1. *Zaman sırası o halda orta qiymətə nəzərən qeyri-stasionar adlanır ki, onun riyazi gözləməsi müəyyən determinik və ya ehtimal qanuna uyğunluğu ilə zamana nəzərən dəyişsin. Bu halda deyirlər ki, zaman sırası determinik və ya stoxasyik trendi özündə saxlayır.*

Orta qiymətə görə qeyri-stasionar zaman sıralarının təsvirində əsasən iki sinif modeldən istifadə olunur:

- 1) Determinik trendli modellər (trendi zamanın determinik funksiyası olan modellər);
- 2) İnteqrasiya olunan zaman sıraları modelləri.

Birinci növ modellər haqda §8.3-də təhlillər aparılmışdır. Belə modellər ciddi artan və ya ciddi azalan trendli və ya ümumi trend fonunda rəqsli ola bilər ki, onlar ÜDM göstəriciləri, inflasiya və faiz dərəcələri üçün xarakteristikdir. Müəyyən qeyri-stasionar zaman sıraları təsadüfi dolaşma ilə xarakterizə olunur. Belə sıralar zamana nəzərən arta və ya azala bilər və uzunmüddətli periodda orta qiyməti dəyişə bilər. Məsələn, valyuta mübadilə kursunu təsvir edən sıralar bu sinif zaman sıralarına daxildir. Zaman sıralarının qeyri-stasionarlığını doğuran səbəblərdən biri də ani (gözlənilməz) şokların zaman sırası-

na olan inersiyalılığıdır. Məsələn, iqtisadi tsiklik fazalarının bir-birini dəyişdiyi periodda, makroiqtisadi göstəricilər ciddi dəyişir və uzunmüddətli periodda yeni səviyyədə qalır. Eynianlı şokların stasionar sıralara təsiri müvəqqəti xarakterlidir, bu effekt səpələnir və uzunmüddətli periodda zaman sırasının qiyməti onun orta qiymətinə qayıdır.

İkinci növ modellər isə, integrasiya olunan AR və SO modellər sinfinə aiddir (ingiliscə Avtoregressive Integrated Moving Average Model-ARIMA model, azərbaycan dilində qısa olaraq İARSO modeli).

Maliyyə -iqtisadi dəyişənlərin dispersiyalarının qiymətləri də, zamandan asılı ola bilər. Bu halda da, uyğun zaman sırası qeyri-stasionar olur. Belə zaman sıraları şərti və şərtsiz qeyri-bircins (heteroskedastik) modellər sinfi ilə təsvir olunur. Şərtsiz heteroskedastiklik effektli zaman sırasını uyğun funksional çevirmələrlə yüngülləşdirmək və ya aradan qaldırmaq olar.

Tərif 10.2. *Əgər ilkin zaman sırasından onun təsadüfi olmayan tərkibini çıxdıqdan sonra alınan sira stasionar zaman sırasıdırsa, onda əvvəlki sıraya bircins qeyri-stasionar sıra deyilir.*

Belə sıraları təsvir etmək üçün İARSO(p,q,k) modelindən istifadə olunur. Burada p -avtoregressiyanın, q -sürüşkən ortanın, k -integrasiya olunma tərtibləridir. Ədəbiyyatlarda (bax.[11]) bu model Boks-Djenkins modeli kimi də, yazılır. İARSO modeli aşağıdakı xassələrə malik zaman sıralarının təsvirində istifadə olunur:

- 1) Sıra additiv tərkib olaraq, cəbri çoxhədlini özündə saxlayır;
- 2) Sıra, ona k -tərtibli fərq operatorunu tətbiq etdikdən sonra ARSO modeli vasitəsilə təsvir oluna bilər.

Tutaq ki, zaman sırasından k -dəfə fərqlər alındıqdan sonra (k -tərtibli diskret diferensiallaşmadan sonra) yeni sıra stasionardır:

$$\Delta^k y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \dots + \alpha_p y_{t-p} + \varepsilon_t - \\ - \beta_1 x_{t-1} - \beta_2 x_{t-2} - \dots - \beta_q x_{t-q}. \quad (10.1)$$

Burada $\Delta^k y_t$ - ilə y_t - səviyyələrindən k -tərtibli fərq işarə olunmuşdur.

Onda İARSO modeli ilkin modelə tətbiq olunan modeldir. Ekonometrik modelləşdirmədə İARSO(p, q, k) modelinin ən çox yayılmış forması, onun p, q, k parametrinin qiymətləri 2-ni aşmadığı haldır. İARSO(p, q, k) modelinin qurulmasına sonrakı mövzularda baxacaqıq.

Əgər (3.4) modelində müşahidələr zaman anları üzrə verilərsə, onda qalıqlardan ibarət sıraya stasionar sıra kimi baxıla bilər. x_t və y_t sıralarının qeyri-stasionarlığı isə, təsadüfi olmayan komponentin (trendin) mövcudluğu ilə səciyyələndirilə bilər. Trendi ayırdıqdan sonra bütün sıralar stasionar olur və bu stasionarlıq əvvəlcədən məlum hesab edilir. Praktikada belə vəzüyyətlər nadir hallarda olur. Bununla belə, modelə qeyri-stasionar sıraların daxil edilməsi doğru olmayan nəticələrə gətirə bilər. Xüsusi halda, $y_t = \alpha_0 + \beta_0 x_t + \varepsilon$ modelinin ƏKKÜ-ilə standart analizi, x_t və y_t dəyişənləri asılı olmadıqda belə, β əmsalının ciddi əhəmiyyətliliyinin mövcudluğunu göstərə bilər. Belə təzahür yalan regressiya (əslində olmayan regressiya) adını daşıyır və ancaq, modeldə qeyri-stasionar zaman sıralarından istifadə edildiyində mümkündür.

Tutaq ki, y_t zaman sıralarının tərkibində təsadüfi olmayan hədd yoxdur və onun orta qiyməti sıfıra bərabərdir (regressiya modelinin qalıq sıraları bu sinifdəndir). Əgər sıra stasionardırsa, onda hər bir sonrakı zaman anında onun qiyməti orta qiymətə yaxınlaşır. Başqa sözlə, əgər biz y_t -nin qiymətini əvvəlki y_{t-1} qiyməti ilə izah etmək istəyiriksə, onda ozah

olunan \hat{y}_t hissəsi y_{t-1} qiyməti ilə müqayisədə sıfıra daha yaxındır. Bu şərtin riyazi təsviri üçün (9.8) regressiya modelinə $\alpha_0 = 0$ olduqda baxaq. $|\alpha_1| < 1$ şərtinin ödənilməsi zəruridir. $\alpha_1 = 1$ olduqda Tərif 9.3-ə nəzərən proses təsadüfi dolaşma olur. Bu halda sonrakı qiymətlər orta sıfır qiymətinə yaxınlaşa, həm də ondan kənarlaşa bilər.

§10.2. Vahid köklərin mövcudluğunun yoxlanılması üçün Diki-Fuller testləri

(9.8) düsturu ilə göstərilən AR(1) prosesi üçün $|\alpha_1| < 1$ şərtinin ödənilməsi stasionarlıq üçün zəruri şərtidir. Bu şərt $[F(L)]^{-1} = (1 - \alpha_1 \cdot L)^{-1}$ tərs operatorunun varlığı şərtidir. §9.2.3-də araşdırılan (9.24) düsturu ilə verilən AR(2) modeli üçün isə, stasionarlıq üçün zəruri şərtlər $\alpha_1 + \alpha_2 < 1$; $\alpha_1 - \alpha_2 > 1$; $|\alpha_2| < 1$ şərtləridir.

Əgər (9.7) düsturu ilə təyin olunan $A(\theta)$ xarakteristik çoxhədlisinin vahid kökləri mövcuddursa, onda bu köklər prosesin xassələrinə ciddi təsir edir. (9.8) düsturu üçün $\alpha_1 = 1$ olmasının mövcud müşahidələrlə necə müəyyənləşdirilməsi məsələsinə baxaq. 2-ci və 3-cü fəsildə regressiya əmsallarının qiymətləndirilməsinin əhəmiyyətliliyinin yoxlanılmasında t -statistikasından istifadə etməklə $t = \frac{(\hat{\alpha}_1 - \alpha_1)}{S_{\hat{\alpha}_1}}$ paylanması t -statistikasından istifadə etməklə paylanmasıdır.

Styudent paylanması və asimptotik standart normal paylanmaya malik olması məsələləri təhlil olunmuşdu. Diki və Fuller 1976 -ci ildə göstərmişlər ki, əgər $\alpha_1 = 1$ olarsa, onda (9.8) modeli üçün t -statistikası Styudent qanunu ilə paylanmir və onun paylanması müşahidələrin sayını artırıqdə standart

normal paylanmaya yaxınlaşdırır.

(9.8) modeli və onun iki modifikasiya olunmuş halı üçün üçün $\alpha_0 = 0$, $\alpha_1 = 1$ olduqda t -statistikasının paylanması Diki-Fuller tərəfindən təsvir olunmuşdur:

$$y_{1t} = \alpha_{11} y_{t-1} + \varepsilon_{1t} \quad (10.2)$$

$$y_{2t} = \alpha_{02} + \alpha_{21} y_{t-1} + \varepsilon_{2t} \quad (10.3)$$

$$y_{3t} = \alpha_{03} + \alpha_{31} y_{t-1} + c_{3t} t + \varepsilon_{3t} \quad (10.4)$$

Aşağıdakı cədvəldə Diki-Fuller (DF) statistikasının birtərəfli kritik qiymətləri verilmişdir.

inam səviyyəsi	25	50	100	∞
Sərbəst həddsiz (10.2) düsturu ilə verilən AR(1) modeli				
0,010	-2,66	-2,62	-2,60	-2,58
0,025	-2,26	-2,25	-2,24	-2,23
0,050	-1,95	-1,95	-1,95	-1,95
Sərbəst həddli (10.3) düsturu ilə verilən AR(1) modeli				
0,010	-3,75	-3,58	-3,51	-3,43
0,025	-3,33	-3,22	-3,17	-3,12
0,050	-3,00	-2,93	-2,89	-2,86
Sərbəst hədd və trendli (10.4) düsturu ilə verilən AR(1) modeli				
0,010	-4,38	-4,15	-4,04	-3,96
0,025	-3,95	-3,80	-3,69	-3,66
0,050	-3,60	-3,50	-3,45	-3,41

Fərz edək ki, (10.3) tənliyi üçün 100 müşahidə və 5% əhəmiyyətlilik səviyyəsində $H_0 : \alpha_1 = 1$ hipotezinin və ona alternativ $H_1 : \alpha_1 < 1$ hipotezinin testlə yoxlanılmasını reallaşdırırıq. Əgər yoxlama klassik regressiyanın yuxarıdakı t -statistikası ilə aparılırsa, onda statistika -1,66-dan kiçik olduqda H_0 hipotezi redd olunmalıdır. Lakin Diki-Fuller

cədvəlindən istifadə edildikdə, t -statistikası -2,89-dan kiçik olduqda H_0 hipotezi rədd olunur. Beləliklə, standart prosedurdan istifadə edildikdə vahid köklərin mövcudluğu haqda düzgün hipotez əksərən rədd edilir (səhvə yol verilir).

Yuxarıdakı cədvəldə verilən kritik qiymətlər (10.2)-(10.4) tənliklərinin sağ tərəfinə $\Delta y_{t-1}, \Delta y_{t-2}$ həddləri əlavə edildikdə də, doğru qalır. Bu isə AR modellərinin tərtibi vahiddən böyük olduğu halda da, vahid köklərin test yoxlanılmasına imkan verir. $\Delta y_{t-1}, \Delta y_{t-2}, \dots$, artımlarının laq qiymətlərilə verilən tənliyə uyğun testlər Genişləndirilmiş Diki-Fuller testi ilə reallaşdırılır. Məsələn, əgər (9.24) düsturu ilə verilən AR(2) modelində bir vahid kök vardırsa, yəni $\theta_1 = 1$ və $|\theta_2| < 1$ olarsa, onda $1 + \theta_2 = \alpha_1$ və $1 \cdot \theta_2 = -\alpha_2$ bərabərliklərindən alınır ki, $\alpha_1 + \alpha_2 = 1, |\alpha_2| < 1$. Bu halda (9.24) düsturunu belə yazmaq olar:

$$y_t = (\alpha_1 + \alpha_2)y_{t-1} - \alpha_2(y_{t-1} - y_{t-2}) + \varepsilon_t, \quad \varepsilon_t \sim N(0, \sigma^2) \quad (10.5)$$

və ya

$$\Delta y_t = (\alpha_1 + \alpha_2 - 1)y_{t-1} - \alpha_2 \Delta y_{t-1} + \varepsilon_t, \quad \varepsilon_t \sim N(0, \sigma^2) \quad (10.6)$$

Ona görə də, vahid kökün mövcudluğu testi yuxarıdakı Diki - Fuller proseduru ilə yoxlanılır.

Əgər AR(p) prosesinin tərtibi əvvəlcədən məlum deyilsə, onda mümkün qədər çox sayda laqları daxil etmək lazımdır ki, səhvlərdə mümkün avtokorrelasiyanı aradan qaldırmaq mümkün olsun. Məsələ ondan ibarətdir ki, Genişləndirilmiş Diki-Fuller testində fərz olunur ki, səhvlər ağ küy əmələ gətirir və yuxarıdakı cədvəldə verilmiş kritik qiymətlər ancaq bu şərt ödəniləndikdə doğrudur. Lakin çoxlu sayda laqların daxil edilməsi testin gücünü aşağı salır. Laqların sayının müəyyənləşdirilməsi üçün əlavə laq dəyişənlərinin statistik əhəmiyyətliliyini yoxlamaq lazımdır. Burada həm də, ARSO modelinin tərtibinin seçilməsi kriteriyalarından da,

istifadə etmək olar. Əgər yoxlama nəticəsində ilkin verilənlərə bir neçə model adekvatdırsa, onda yekun seçim üçün

$$AIC = \frac{p+q}{n} + \ln \left(\frac{\sum_{t=1}^n e_t^2}{n} \right), \quad (10.7)$$

(burada e_t - qalıq sıranın səviyyələridir) Akayke İnformasiya Kriteriyasını (AİC) yoxlamaq lazımdır. AİC qiyməti kiçik olan modelə üstünlük verilir.

Eyni xarakterli Şvarts kriteriyasıdır ki, bu kriteriya

$$SC = \frac{(p+q)\ln n}{n} + \ln \left(\frac{\sum_{t=1}^n e_t^2}{n} \right), \quad (10.8)$$

düsturu ilə verilir.

Nümunə 10.1. Tutaq ki, (9.8) düsturunda $\alpha_0 \neq 0$. Onu belə yazmaq olar.

$$\Delta y_t = \alpha_0 + (\alpha_1 - 1)y_{t-1} + \varepsilon_t, \quad (10.9)$$

burada $\Delta y_t = y_t - y_{t-1}$.

Əgər H_0 hipotezi qəbul olunursa və $\alpha_1 = 1$ isə, yəni y_{t-1} -in əmsalı əhəmiyyətsiz, α_0 əmsalı əhəmiyyətlidirsə, onda ilkin sıra $y_t = \alpha_0 + y_{t-1} + \varepsilon_t$ tənliyi ilə verilən dreyfli təsadüfi dolaşma (müəyyən təsirlə tendensiyanın itirilməsi) kimi qəbul olunur. Bu tənliyi 1-ci tərtib fərqlə $\Delta y_t = \alpha_0 + \varepsilon_t$, stasionar halına gətirmək olar.

Nümunə 10.2. $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \gamma t + \varepsilon_t$ modelinə baxaq. Ona xətti trend əlavə olunub. Bu model $\Delta y_t = \alpha_0 + (\alpha_1 - 1)y_{t-1} + \gamma t + \varepsilon_t$ halına gətirilə bilər. Uyğun olaraq trend hesabına stasionarlıq, qeyri-stasionarlıq haqda nəticələri vermək olar.

Nümunə 10.3. $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-2} + \alpha_3 y_{t-3} + \alpha_4 y_{t-4} + \varepsilon_t$

modelinə baxaq.

$$\begin{aligned}\Delta y_t &= \alpha_1 y_{t-1} - y_{t-1} + \alpha_2 y_{t-1} - (\alpha_2 y_{t-1} - \alpha_2 y_{t-2}) + \alpha_3 y_{t-3} + \alpha_4 y_{t-4} + \\ &+ \varepsilon_t = (\alpha_1 - 1 + \alpha_2) y_{t-1} - \alpha_2 \Delta y_{t-1} + \alpha_3 y_{t-1} - \alpha_3 y_{t-1} + \alpha_3 y_{t-2} - \\ &- \alpha_3 y_{t-2} + \alpha_3 y_{t-3} + \alpha_4 y_{t-4} + \varepsilon_t = (\alpha_1 - 1 + \alpha_2 + \alpha_3) y_{t-1} - \\ &- (\alpha_2 + \alpha_3) \Delta y_{t-1} - \alpha_3 \Delta y_{t-2} + \alpha_4 y_{t-4} + \varepsilon_t = (\alpha_1 - 1 + \alpha_2 + \alpha_3) y_{t-1} - \\ &- (\alpha_2 + \alpha_3) \Delta y_{t-1} - \alpha_3 \Delta y_{t-2} + \alpha_4 y_{t-1} - \alpha_4 y_{t-1} + \alpha_4 y_{t-2} - \alpha_4 y_{t-2} + \\ &+ \alpha_4 y_{t-3} - \alpha_4 y_{t-3} + \alpha_4 y_{t-4} + \varepsilon_t = (\alpha_1 - 1 + \alpha_2 + \alpha_3 + \alpha_4) y_{t-1} - \\ &- (\alpha_2 + \alpha_3 + \alpha_4) \Delta y_{t-1} - (\alpha_3 + \alpha_4) \Delta y_{t-2} - \alpha_4 y_{t-3} + \varepsilon_t.\end{aligned}$$

$\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 + \alpha_4 = 1$ olduqda, zaman sırası qeyri-stasionardır.

Nümunə 10.4. $y_t = a + bt + \varepsilon_t$ modelinə baxaq.

$y_t = a + bt + \varepsilon_t - (a + b(t-1) + \varepsilon_{t-1}) = b + \varepsilon_t - \varepsilon_{t-1}$. Alınan sıra geniş mənada stasionardır. Onun riyazi gözləməsi b -yə, dispersiyası $2\sigma^2$ -na bərabərdir, t -dən asılı olmayan 1-ci tərtib avtokorrelasiya mövcuddur. İlkin sıranın dispersiyası σ^2 -dir və çevrilmiş sıranın dispersiyasından iki dəfə kiçikdir.

Nümunə 10.5. $y_t = a + bt + ct^2 + \varepsilon_t$ modelinə baxaq.

$$\begin{aligned}\Delta y_t &= a + bt + ct^2 + \varepsilon_t - (a + b(t-1) + c(t-1)^2 + \varepsilon_{t-1}) = \\ &= b + 2ct - c + \varepsilon_t - \varepsilon_{t-1}, \\ \Delta^2 y_t &= \Delta y_t - \Delta y_{t-1} = b + 2ct - c + \varepsilon_t - \varepsilon_{t-1} - \\ &- (b + 2c(t-1) - c + \varepsilon_{t-1} - \varepsilon_{t-2}) = 2c + \varepsilon_t - 2\varepsilon_{t-1} - \varepsilon_{t-2}.\end{aligned}$$

Alınan sıra stasionardır. Onun riyazi gözləməsi $2c$, dispersiyası $6\sigma^2$ -dir, zamandan asılı olmayan 1-ci və 2-ci tərtib avtokorrelasiya mövcuddur və onun dispersiyası ilkin sıranın dispersiyasından altı dəfə çoxdur.

§10.3. İARSO (p,q,k) modelinin qurulması

İARSO (p,q,k) modelinin qurulması aşağıdakı addımlarla müəyyən prosedurların yerinə yetirilməsi ilə reallaşır:

Birinci addımda stasionar sıranın alınması zəruridir. İlkin verilənlərin stasionarlığı haqda test yoxlanıлarkən əvvəlcə qrafikin vizual analizi aparılmalıdır.

Boks-Djenkins yanaşmasında həm də, AKF(XAKF)-nın analizi tövsiyyə olunur. Seçimi AKF-nın qiymətlərinin sürətlə azalması stasionarlığın sadə kriteriyasıdır (eyni qaydada XAKF özünü aparmalıdır).

Bu addımda əsasən vahid köklərin mövcudluğu haqda statistik testlərdən (Diki-Fuller testi, Genişləndirilmiş Diki-Fuller testi) istifadə olunur.

Stasionar sıraya keçid üçün ardıcıl fərqlər operatorundan (diskret difernsiallama prosedurundan) istifadə olunur. AKF funksiyasının sürətlə sönməsi onu göstərir ki, stasionarlığın təmin olunması üçün fərq operatorunun zəruri tərtibi müəy-yənləşdirilmişdir.

İkinci addımda, stasionar sıranı aldıdan sonra seçimi AKF və XAKF funksiyalarının davranışı tədqiq edilir, p və q parametrlərinin qiymətləri haqda hipotezlər irəli sürülrən. Burada nəzərə almaq lazımdır ki, seçimi korrelyasiya funksiyaları nəzəri qiymətlərdən fərqlənə bilər. Ona görə də, modelin identifikasiyası üçün AKF-nin əsas xarakteristikalarından istifadə oluna bilər. İncə detallarda fərqlilik ciddi olduqda, bir və ya iki, hətta daha çox modellər formalasdırıla bilər.

Üçüncü addımda, modellərin identifikasiyasını müəy-yənləşdirildikdən sonra, onların parametrlərinin qiymətləndirilməsi zəruridir. Müasir ekonometrik tətbiqi program paketlərinin müxtəlif yanaşmalarından istifadə olunur (ƏKKÜ, qeyri-xətti ƏKKÜ, MDOÜ). Bu qiymətləndirmələr seçimlərin böyük həcmələrində asimptotik ekvivalentdir.

Dördüncü addımda, hər bir modelin adekvatlılığının yoxlanılmasına onun qalıq sıraları təhlil olunur. Adekvat modellərin qalıqları ağ küyə oxşar olmalıdır, yəni, onların seçimi avtokorrelyasiyaları sıfırdan ciddi fərqlənməməlidir.

AKF-nin əmsallarının əhəmiyyətliliyinin yoxlanılma-

sında iki yanaşmadan istifadə olunur:

a) Bütün avtokorrelasiya əmsallarının əhəmiyyətliliyi yoxlanılır;

b) Avtokorrelasiya əmsalları çoxluğunun əhəmiyyətliliyi qrup kimi yoxlanılır;

Birinci yanaşma Bartlet (bax. [21. səh. 132-136.]) yanaşmasıdır. O göstərir ki, əgər model ilkin verilənlərə adekvatdırsa və səhv'lər ağ küy əmələ gətirirsə, onda avtokorrelasiya əmsallarının paylanması riyazi gözləməsi sıfır və dispersiyası $\frac{1}{n}$ olan normal paylanmaya yaxınlaşır. Ona görə də, əgər r_k

avtokorrelasiya əmsalı $\left(-\frac{t_\gamma}{\sqrt{n}}, +\frac{t_\gamma}{\sqrt{n}}\right)$ intervalından kənara çıxırsa, onda $\rho(k) = \rho(y_t, y_{t+k}) = \frac{\gamma(k)}{\gamma(v)}$ əmsalının sıfır bərabər olması haqda hipotez rədd edilir.

İkinci yanaşma Boks-Pirsin Q -statistikasına əsaslanır və qalıqların AKF-nin birinci τ qiymətlərinin sıfır bərabərliyinin yoxlanılmasına imkan verir.

Q -statistikası belə təyin olunur:

$$Q = n \sum_{k=1}^{\tau} r_k^2. \quad (10.10)$$

Avtokorrelasiyanın olması haqda H_0 hipotezi halında Q -statistikası $v = \tau - p - q$ sərbəst dərcəli χ^2 paylanmasına malikdir.

Əgər $Q > \chi_{krit}^2$ olarsa, onda qrup olaraq, 1-ci τ qədər avtokorrelasiya əmsalları əhəmiyyətlidir (yəni, ρ_1, \dots, ρ_τ -nın hamısı sıfır deyil).

Müasir ekonometrik paketlərdə onun modifikasiyası olan Boks-Lyunq testindən istifadə olunur. Uyğun statistika belə təyin olunur:

$$\tilde{Q} = n(n+2) \sum_{k=1}^{\tau} \frac{r_k^2}{n-k} . \quad (10.11)$$

\tilde{Q} - statistikası da, Q - statistikası kimi, eyni asimptotik paylanmaya malikdir. Praktiki hesablamalarda $\tau \approx \frac{n}{4}$ (50-dən çox olmamaq şərtilə) götürülür.

Nümunə 10.5 Təsadüfi $y_t = \alpha_0 + \varepsilon_t$ prosesinə baxaq. O, ancaq sıranın orta səviyyəsindən və səhvlərdən asılıdır. Bu proses İARSO (0,0,0) prosesidir. Ağ küt prosesi orta qiyməti sıfır olan İARSO(0,0,0) prosesidir.

Nümunə 10.6. $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$ (burada $|\alpha_1| < 1$, ε_t -ağ küydür) prosesi İARSO (1,0,0) prosesidir. Proses y -in bilavasitə əvvəlki qiymətlərindən asılıdır, sıranın stasionar sıraya transformasiya olunması üçün səviyyələrin fərqlərinin müəyyənləşdirilməsi tələb olunmur. Əgər $\alpha_1 = 1$ olarsa, onda proses qeyri-stasionar olur və fərqlərin hesablanması tələb olunur. Proses İARSO (0,1,0), yəni $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$ prosesidir.

Nümunə 10.7. $y_t = \varepsilon_t + \beta_1 \varepsilon_{t-1}$ prosesi İARSO (0,0,0) prosesidir.

Nümunə 10.8. $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \beta_1 \varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t$ prosesi İARSO (1,0,1) prosesidir.

§10.4. Zaman sıralarında kointeqrasiya məsələləri

§10.2 -də qeyd edildiyi kimi, əgər dəyişənlər qeyri-stasionardırsa, onda ənənəvi regressiya analizi üsullarının təbiqi doğru olmayan regressiyaya gətirir. İki asılı olmayan təsadüfi dolaşan prosesə baxaq:

$$\begin{aligned} x_t &= x_{t-1} + \varepsilon_{1t}, & t &= 1, 2, \dots, n, \\ y_t &= y_{t-1} + \varepsilon_{2t}, & t &= 1, 2, \dots, n. \end{aligned} \quad (10.12)$$

Burada ε_{1t} və ε_{2t} qalıq həddləri Qauss-Markov şərtlərini ödəyir. ε_{1t} və ε_{2t} asılı olmadığından, x və y kəsişmir.

$$y_t = \alpha + \beta x_t + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots, n \quad (10.13)$$

tənliyində ε_t qeyri-stasionar proses olur və ona görə də, bu tənlik klassik regressiya modelinin şərtlərini ödəmir (səhvlərin dispersiyası sabit olmur). Bu halda ƏKKÜ-ilə (10.13) tənliyinin qiymətləndirilməsində t -statistikası asimptotik paylanmaya malik deyil və $n \rightarrow \infty$ olduqda dağılır. Lakin, müəyyən hallarda ƏKKÜ-nun tətbiqi doğru regressiya nəticələrini verir.

Tərif 10.3. Əgər 1-ci tərtib integrasiya olunan x_t və y_t zaman sıralarının elə xətti kombinasiyası varsa ki, həmin kombinasiya stasionar sırə əmələ gətirir, onda deyirlər ki, bu sıralar kointeqrasiya olunandır. Başqa sözlə, qeyri-stasionar x_t və y_t sıralarına o halda kointeqrasiya olunan sıralar deyilir ki, $\alpha x_t + \beta y_t$ sırasının stasionar olması üçün elə α, β ədədləri tapılsın.

İnteqrasiya olunan zaman sıralarına nümunə olaraq maliyyə zaman sıralarının modelləşdirilməsində tez-tez istifadə olunan təsadüfi dolaşma prosesini göstərmək olar.

Biz §8.6-da k -ci tərtibdən integrasiya olunan y_t sırasını $y_t \sim I(k)$ ilə işarə etmişdik. Bu işaretləməyə əsasən, $z_t = \alpha x_t + \beta y_t \sim I(1)$.

Tərif 10.4. (α, β) komponentli vektora kointeqrasiya edən vektor deyilir.

Tərif 10.3-ü eyni k tərtibdən integrasiya olunan $x_t \sim I(k)$, $y_t \sim I(k)$ prosesləri üçün də, vermək olar.

Tərif 10.5. Tutaq ki, $x_t \sim I(k)$, $y_t \sim I(k)$. Əgər elə (α, β) vektoru varsa ki, $\alpha x_t + \beta y_t \sim I(k - \ell)$ (burada $\ell > 0$ və tərtibin

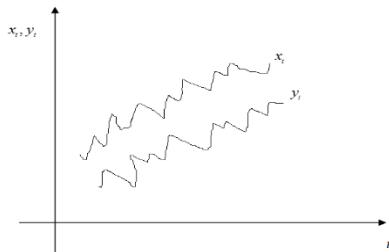
nə qədər aşağı düşməsini göstərir) olsun, onda deyirlər ki, x_t və y_t prosesləri kointeqrasiya olunandır və bu, belə yazılır: $x_t, y_t \sim I(k, \ell)$.

Tərif 10.6. Verilmiş N sayıda sıra üçün xətti asılı olmayan kointeqrasiya edən vektorların maksimal sayına kointeqrasiya ranğı deyilir və r -lə işarə olunur.

Tərif 10.7. 1-ci tərtib kointeqrasiya olunan zaman sıraları sistemi üçün bütün mümkün kointeqrasiya edən vektorlar çoxluğu r -ölçülü xətti vektor fəzə əmələ gətirir ki, ona kointeqrasiya fəzası deyilir.

r -sayda xətti asılı olmayan kointeqrasiya edən vektorlar kointeqrasiya fəzasında bazisdır.

1-ci tərtib
inteqrasiya olunan iki prosesə baxaq. İlk baxımda aydın olmur ki, iki prosesin cəmlənməsi necə inteqrasiya tərtibini aşağı salı bilər. Lakin



kointeqrasiyanın alınması ideyası çox sadədir. Tutaq ki, iki təsadüfi kəmiyyət verilmişdir. Ümumiyyətlə, onların xətti kombinasiyası da, təsadüfi kəmiyyətdir. Ancaq, elə təsadüfi kəmiyyətlər ola bilər ki, onların müəyyən xətti kombinasiyası deterministik kəmiyyət ola bilər. Məsələn, y təsadüfi kəmiyyətini x təsadüfi kəmiyyəti və deterministik kəmiyyətin cəmi şəklində göstərsək, onda y və x təsadüfi kəmiyyətlərinin xətti kombinasiyaları uyğun $(1, -1)$ əmsalları ilə, deterministik kəmiyyət olur. Uyğun vəziyyətlər, təsadüfi proseslər üçün də, ola bilər. Onların stasionar olan hər hansı kombinasiyaları mümkün kəmiyyət olarsa, onda hər iki proses stoxastik trendli təsadüfi dolaşan proseslərdür. Kointeqrasiya isə, bu proseslərin stoxastik trendlərinin bir-

birilə yekdil (bir ahənglə) hərəkətini və ya onların ümumi stoxastik trendini göstərir. Bu xassələri qrafiki təsvir etmək olar:

Qrafikdən görünür ki, iki iqtisadi kəmiyyət arasında müəyyən $\alpha x_t + \beta y_t$ münasibəti vardır ki, bu kombinasiya stasionardır. Bu kombinasiyanı

$$y_t = \gamma x_t + u_t \quad (10.14)$$

kimi yazmaq olar. Burada u_t stasionar prosesdir. Əgər hər iki tərəfdən riyazi gözləmə alsaq, onda aydın olur ki, x_t və y_t qeyri-stasionar proseslərinin zamandan asılı riyazi gözləmələri determinik münasibətlə asılıdır, onlar arasında uzunmüddətli əlaqə mövcuddur. Kointeqrasiya uzun-müddətli tarazlıqla uyğunlaşır. Baxmayaraq ki, hər iki proses təsadüfi olaraq dolaşır, kointeqrasiyanın mövcudluğu onları bir-birindən uzaqlaşmadan, birləşdirmədən, birgə dolaşmağa sövq edir.

Əgər iqtisadi göstəricilər arasında stasionar xətti kombinasiya mövcuddursa, bu iqtisadi baxımdan o deməkdir ki, bu münasibət tez-tez müşahidə olunur və ona uzunmüddətli tarazlıq kimi baxmaq olar. Əgər kointeqrasiya münasibəti yoxdursa, hər hansı qiyməti tarazlıq qiyməti adlandırmaq mənasızdır, çünki proses praktiki olaraq heç bir anda həmin qiymətə qayıtmır. Deməli, kointeqrasiya münasibəti baxılan kəmiyyətlər arasınada uzunmüddətli tarazlığa uyğundur və bu halda, iqtisadi göstəricilərin davranışının ümumi dinamikası uzunmüddətli və qısamüddətli tərkiblərə ayrıla bilər. Belə ki, uzunmüddətli davranış kointeqrasiya münasibəti ilə təsvir olunur. Qısamüddətli davranışın necə təsvir olunmasına baxaq. (10.14) bərabərliyində u_t -ni ağ kүy qəbul edək. $x_t, y_t \sim I(1)$ olduğundan, Δx_t və Δy_t fərq prosesləri $I(0)$ tipli, yəni stasionar proseslərdir. Δx_t və Δy_t məzmunca ilkin göstəricilərin qısamüddətli dəyişməsini təsvir etdiyindən, (9.55) düsturundan məlum olan

$$y_t = \alpha \Delta x_t + \beta (y_{t-1} - \gamma x_{t-1}) + v_t \quad (10.15)$$

Səhvlərin korreksiyası modeli $\Delta x_t, \Delta y_t$ stasionar kəmiyyətlərini və onların kointeqasiya münasibətlərini əlaqələndir. Burada mötərizə daxilindəki ifadə stasionar olduğundan, səhvlərin korreksiyası modelinin iqtisadi interpretasiyası saxlanılır, necə ki, x_t və y_t stasionar olduğu haldakı kimi, y_t prosesində qısamüddətli dəyişiklər x_t prosesinin qısamüddətli dəyişməsindən və əvvəlki zaman anında uzunmüddətli tarazlıqdan meyletmələrdən asılıdır. Yəni, dəyişənlərin öz uzunmüddətli tarazlığından nə qədər meyletməsindən asılı olaraq korreksiya daxil edilir.

İndi isə, kointeqrasiya prosesinin mövcud olmasını öyrənək. Tutaq ki, x_t və y_t prosesləri belə təyin olunub:

$$\begin{aligned} x_t + \beta y_t &= u_t, \\ x_t + \alpha y_t &= v_t. \end{aligned} \quad (10.16)$$

Həm də, fərz edək ki,

$$\begin{aligned} u_t &= u_{t-1} + \varepsilon_{1t}, \\ v_t &= \rho v_{t-1} + \varepsilon_{2t}. \end{aligned} \quad (10.17)$$

Burada ε_{1t} və ε_{2t} -korrelə olunmayan aq küylərdir. $|\rho| < 1$ olduqda v_t prosesi stasionar prosesdir, u_t prosesi isə, dreyfsiz təsadüfi dolaşmadır. Başqa sözlə, $u_t \sim I(1), v_t \sim I(0)$. x_t və y_t -nin birgə paylanması çevrilmiş tənliklərlə tam təyin olunur. Burada ancaq $\alpha \neq \beta$ halında modelə baxmaq lazımdır, əks halda sistem ziddiyət təşkil edir.

x_t və y_t -proseslərinin integrasiya tərtibini müəyyən edək. Bunun üçün modelin struktur formasından çevrilmiş formasına keçək, yəni x_t və y_t -yə nəzərən həll edək:

$$\begin{aligned}x_t &= \frac{\alpha}{\alpha-\beta} u_t + \frac{\beta}{\alpha-\beta} v_t \sim I(1), \\y_t &= -\frac{1}{\alpha-\beta} u_t + \frac{1}{\alpha-\beta} v_t \sim I(1).\end{aligned}\tag{10.18}$$

Hər iki proses 1-ci tərtib integrasiya olunan proseslərdir və onların $x_t + \alpha y_t$ xətti kombinasiyası stasionar olduğundan, onlar kointeqrasiya olunandır.

§10.5. Kointeqrasiyalı regressiyanın qiymətləndirilməsində Engel-Qreyncər yanaşması

Praktiki məsələlərdə adətən iki x_t və y_t qeyri-stasionar zaman sıralarının stasionar $y_t - \gamma x_t$ xətti kombinasiyasının olması üçün γ əmsalı məlum olmur. Bu o deməkdir ki, $\delta = (-1, \gamma)$ kointeqrasiya vektorunun qiymətləndirməsi zəruridir. Sonra isə, həmin qiymətləndirmənin həqiqətən stasionar xətti kombinasiya doğurduğunu müəyyənləşdirmək lazımdır.

Stasionar xətti kombinasiyanın müəyyənləşdirilməsində sadə yanaşma Engel-Qreyncər yanaşmasıdır. Bu üsula görə adı regressiyasının ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsindən istifadə etmək lazımdır. Dəyişənlərdən biri regressiya tənliyinin sağında, digəri solunda olmalıdır:

$$y_t = \gamma x_t + \varepsilon_t, \quad t=1,2,\dots,n\tag{10.19}$$

Xətti kombinasiyanın stasionarlığının müəyyənləşdirilməsi üçün regressiyasının qalıq həddinə Diki-Fuller üsulunu tətbiq etmək lazımdır. H_0 hipotezi olaraq ε_t -nin vahid kökü saxlaması, yəni x_t və y_t arasında kointeqrasiyanın olmaması şərti götürülür. Tutaq ki, e_t bu regressiyanın qalıqlarıdır. Engel-Qreyncər üsulunda kointeqrasiyanın olmaması haqda hipotezin yoxlanılması

$$e_t = \varphi e_{t-1} + u_t, \quad t = 1, 2, \dots, n \quad (10.20)$$

reqressiyası ilə reallaşdırılar. Bu reqressiyada $\varphi = 1$ hipotezi üçün t -statistikasının paylanması Diki-Fuller statistikasının paylanmasından fərqli olur. Əgər kointeqrasiyanın olmaması haqda hipotez inkar olunursa, onda inam yaranır ki, alınan nəticələr doğru olmayan reqressiya deyil.

Determinik komponentin nəzərə alınmaması kointeqrasiya haqda düzgün olmayan nəticəyə gətirir. Bunu aradan qaldırmaq üçün kointeqrasiya reqressiyasına sabit, trend, mövsümi fiktiv dəyişənləri əlavə etmək lazımdır. Bunun nəticəsində Engel-Qreyncər kriteriyası asimptotik dəyişir.

Kointeqrasiyalı dəyişənlər olan reqressiyada ƏKKÜ qiymətləndirilmələri sağ tərəfdə səhvlərlə korrelə olunan endogen dəyişən olduğundan, meyyli olmalıdır. Əgər x_t və y_t kointeqrasiya olunursa, onda y_t və γx_t , ümumi qeyri-stasionar komponenti (uzunmüddətli tendensiyani) özündə saxlayır, $y_t - \alpha - \gamma x_t$ isə, stasionardır və sıfırın ətrafında fluktuasiya edir.

§10.6 Kointeqrasiya və ümumi trendlər

Tutaq ki, x_t və y_t dəyişənləri müəyyən $f(t)$ trendinə nəzərən stasionardır:

$$\begin{aligned} x_t &= \mu_0 + \mu_1 f(t) + \varepsilon_t, \\ x_t &= \nu_0 + \nu_1 f(t) + \xi_t, \end{aligned} \quad (10.21)$$

burada ε_t və ξ_t stasionar proseslərdir. Onların $y_t - \gamma x_t$ xətti kombinasiyası

$$y_t - \gamma x_t = \mu_0 - \nu_0 + (\mu_1 - \gamma \nu_1) f(t) + \varepsilon_t - \gamma \xi_t \quad (10.22)$$

olur və onun stasionar olması üçün $\mu_1 = \gamma \nu_1$ olmalıdır. Digər tərəfdən, əgər y_t dəyişəni $f(t)$ trendini, x_t dəyişəni isə, $g(t)$ trendini özündə saxlayırsa, elə xətti kombinasiya tapmaq

mümkün deyil ki, $(\mu_1 f(t) - \gamma v_1 g(t))$ fərqi sabit kəmiyyət olsun və deməli, x_t və y_t üçün kointeqrallayıcı vektor tapmaq olmazdı. Bu vektor o halda mümkün dır ki, hər hansı γ üçün $f(t) = \frac{\gamma v_1}{\mu_1} g(t)$ olsun, yəni $f(t)$ və $g(t)$ xətti asılı olsun.

İndi tutaq ki, $x_t, y_t \sim I(1)$ prosesləri aşağıdakı ayrılışla verilir:

$$\begin{aligned} y_t &= \lambda t + v_t + \varepsilon_t, \\ x_t &= \delta t + w_t + \xi_t, \end{aligned} \quad (10.23)$$

burada v_t və w_t - təsadüfi dolaşan, ε_t və ξ_t - isə stasionar proseslərdir.

x_t və y_t dəyişənlərinin elə xətti kombinasiyasını tapaqlı, o stasionar olsun.

$$\begin{aligned} y_t - \gamma x_t &= \lambda t + v_t + \varepsilon_t - \gamma(\delta t + w_t + \xi_t) = \\ &= (\lambda - \gamma\delta)t + v_t - \gamma w_t + \varepsilon_t - \lambda \xi_t, \end{aligned} \quad (10.24)$$

fərquinin stasionar olması üçün sağ tərəfdə həm determinik, həm də stoxastik trend olmamalıdır. $\lambda = \gamma\delta$, $v_t = \gamma w_t$ olduqda, (10.23) -də y_t -ni belə yazmaq olar:

$$y_t = \gamma \delta t + \gamma w_t + \varepsilon_t = \gamma(\delta t + w_t) + \varepsilon_t. \quad (10.25)$$

Burada x_t və y_t ümumi $(\delta t + w_t)$ trendini özündə saxlayır.

Qeyd edək ki, kointeqrasiyalılıq çoxlu sayıda iqtisadi göstəricilərin mühüm xassəsidir. O, göstərir ki, ayrı-ayrı iqtisadi faktorların stoxastik xarakterli dəyişmələrinə baxmayaraq, onlar arasında uzunmüddətli asılılıq vardır. Uzunmüddətli asılılıqdan meyletmə dərəcəsindən asılı olaraq qısamüddətli dəyişmələr korrektə olunduqda, bu uzunmüddətli asılılıq müəyyən birgə, qarşılıqlı əlaqəli dəyişməyə gətirir.

Iqtisadi göstəricilər arasında kointeqrasiya münasibətlərinin olması onlar arasındaki qarşılıqlı təsirin dərəcəsini kəmiyyətcə qiymətləndirməyə imkan verir ki, bu da öyrənilən göstə-

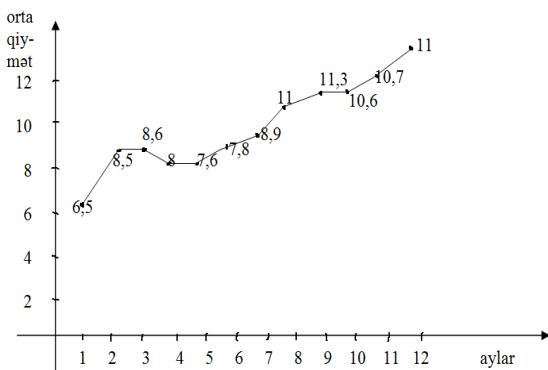
ricilər arasındaki integrasiya prosesinin qısamüddətli dinamikasının daha dərin tədqiq olunmasında tətbiq oluna bilər.

§10.7. Qeyri-stasionar zaman sıralarının harmonik analizi

İqtisadi məslələrin həllində tez-tez rast gəlinən sıralar tendensiyalı dinamik sıralardır. Sıradə periodik rəqsler mövcuddursa və sıranı stasionar hala getirmək mümkündürsə, onda Fureye sırasını tətbiq etmək olar və əmsalların statistik qiymətləndirilməsi §9.7-də göstərilmişdir. Sıranı stasionar hala salmaq üçün xətti $\hat{y}_t = a + bt$ trendini tapmaq olar və Furye sırası üsulunu $e_t = y_t - \hat{y}_t$ qalıq kəmiyyətlərinə tətbiq etmək lazımdır. Digər yanaşmada Furye sırası 1-ci tərtib fərqlər üzrə qurulur ki, bu isə, xətti trend hesablanmasına ekvivalentdir. Başqa sözlə, dinamik sıraya əsasən zəncirvari $\Delta_t = y_t - y_{t-1}$ mütləq artımları müəyyənləşdirilir ki, onlar Furye sırasının qurulması üçün informasiya bazası kimi istifadə olunur.

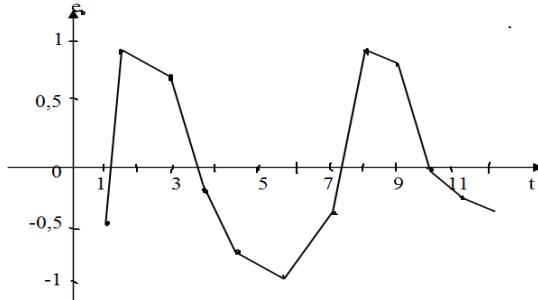
Tutaq ki, bir il ərzində məhsulun aylar üzrə orta qiymət dinamikası qrafikdəki kimidir.

Qrafikdən göründüyü kimi, zaman sırası tendensiyalıdır. Xətti trendin tənliyi $\hat{y}_t = 6,683 + 0,388t$, $t = 1, 2, \dots, 12$. Bu tənlik qiymətin orta dəyişməsinin $73,7\%$ -ni təşkil edir ($R^2 = 0,737$) və statistik əhəmiyyətlidir. Çünkü 5% əhəmiyyətlilik səviyyəsində $4,84$ cədvəl qiyməti üçün $F = 28$. Tənlikdə t -nin



uyğun qiymətlərini yazmaqla \hat{y}_t - orta qiymətlərin hesablanması qiymətləri və $e_t = y_t - \hat{y}_t$ qalıq qiymətləri alınır. Qalıq həddlərin qrafiki təsviri belədir.

e_t qalıq həddləri stasionar sıra təşkil edir və iki harmonikallı Furye sırası ilə yaxşı təsvir olunur:



$$e_t = 0,123 \cos t - 0,296 \sin t - 0,137 \cos 2t + 1,005 \sin 2t; R^2 = 0,880$$

Burada $\sum e_t = 0$ olduğundan, a_0 sərbəst həddi yoxdur.

Dinamik sıranın modeli

$$\begin{cases} y_t = a + bt + e_t, \\ e_t = a_1 \cos t + b_1 \sin t + a_2 \cos 2t + b_2 \sin 2t \end{cases} \quad (10.25)$$

sistemidir və baxılan hal üçün model belə olur:

$$\begin{cases} \hat{y}_t = 6,683 + 0,388t + e_t, \\ e_t = 0,123 \cos t - 0,296 \sin t - 0,137 \cos 2t + 1,005 \sin 2t. \end{cases} \quad (10.26)$$

Bu sistemdə trenddə t -nin yerinə 1,2,...,12 qiymətlərini, qalıq həddə isə, $0, \frac{\pi}{6}, \frac{2\pi}{6}, \dots, \frac{12\pi}{6}$ nəzərə alsaq, dinamik sıranın səviyyələrinin nəzəri qiymətləri alınır ki, onlar ilkin verilənlərlə sıx korrelə olunur ($R = 0,9855$).

Ümumi proqnoz iki proqnoz komponentlərinin cəmidir: trendə

nəzərən proqnoz və qalıq həddlər üçün Furye sırasına görə proqnoz.

Məsələn 14-cü ay üçün proqnoz:

a) Trendə nəzərən proqnoz: $6,683 + 0,388 \cdot 14 = 12,122$;

b) Qalıq həddinə nəzərən proqnoz:

$$0,123 \cos \frac{13\pi}{6} - 0,296 \sin \frac{13\pi}{6} -$$

$$- 0,137 \cos \frac{13\pi}{3} + 1,005 \sin \frac{13\pi}{3} = 0,123 \cdot 0,866 - 0,296 \cdot 0,5 -$$

$$- 0,137 \cdot 0,5 + 1,005 \cdot 0,866 = 0,760;$$

c) yekun: 12,88.

Furye sırası həm də, mövsümi rəqsli dinamikanın təsvirində və proqnozlaşdırmasında istifadə oluna bilər. Mövsümi rəqsler digər modellərlə də, təsvir oluna bilər ki, bu modellərdə həm mövsümilik nəzərə alınır, həm də, onu kəmiyyətcə ölçmək olar.

§10.8. Mövsümilik modelləri

İqtisadi göstəricilər əksər hallarda mövsümi komponentlərlə verilir. Məsələn, kvartal verilənlərində 4 periodlu mövsümi komponent müşahidə oluna bilər:

$$y_t = v(t) + \varepsilon_t, \quad v(t+4) = v(t), \quad t = 1, 2, \dots, n. \quad (10.27)$$

Burada y_t sırası periodik determinik (mövsümi komponent) $v(t)$ tərkibi və təsadüfi ε_t komponentinin kompozisiyasından ibarətdir və ε_t -lər orta qiyməti sıfır olan stasionar zaman sırasıdır. $v(t)$ mövsümi komponentini belə yazılışla göstərmək olar (bax. fəsil 5):

$$v(t) = \alpha_{11}z_1 + \alpha_{12}z_2 + \alpha_{13}z_3 + \alpha_{14}z_4, \quad (10.28)$$

burada z_i , $i = \overline{1, 4}$ kvartallar üçün fiktiv dəyişənlərdir.

Mövsümi komponenti ayırmaq üçün regressiya

parametrlərinin qiymətləndirmə üsullarını

$$y_t = \alpha_{11}z_{1t} + \alpha_{12}z_{2t} + \alpha_{13}z_{3t} + \alpha_{14}z_{4t} + \varepsilon_t \quad (10.29)$$

tənliyinə tətbiq etmək olar. Əksər hallarda (10.29)-a $\sum_{i=1}^4 \alpha_{1i} = 0$ şərti qoymaqla (bax §5.4) α sərbəst hədli regressiyaya baxılır. Burada α_{1i} əmsalları il ərzində orta qiymətdən i -ci kvartaldakı səviyyənin meylini göstərir.

Trendin ayrılmazı halında olduğu kimi, stasionar zaman sıralarının modelləşdirmə üsulları (10.28) regressiyanın qalıq sırasına tətbiq edilir.

(10.27) tənliyi üçün mövsümi komponentin aradan qaldırılması

$$\Delta_4 y_t = (1 - L^4) y_t = y_t - y_{t-4} \quad (10.30)$$

mövsümi ardıcıl fərq operatoru ilə reallaşdırılıb bilər.

Əgər mövsümi komponentin periodu 12 olarsa, onda Δ_2 operatorunu tətbiq etmək lazımdır. Bu hal aylıq verilənlər olduqda mümkündür.

§10.8.1. Trendsiz mövsümilik modeli

Dinamik sıradə tendensiya olmadıqda sıranın səviyyəsinin ümumi rəqsi v mövsümi və ε təsadüfi tərkibin təsiri ilə formallaşır. Onda

$$(y_t - \bar{y}) = (\bar{y}_{v_j} - \bar{y}) + (y_t - \bar{y}_{v_j}), \quad t = 1, 2, \dots, n. \quad (10.31)$$

Burada \bar{y}_{v_j} - illər üzrə olan sıradə uyğun ildaxili periodun orta səviyyəsidir (ay, kvartal).

Bu bərabərlikdə $(\bar{y}_{v_j} - \bar{y})$ kəmiyyəti mövsümiliyin təsirini, $(\bar{y}_t - \bar{y}_{v_j})$ -isə, təsadüfi komponentin təsirini xarakterizə edir. \bar{y} və \bar{y}_v orta qiymətləri bu düsturla hesablanır:

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n y_t; \quad \bar{y}_{v_j} = \frac{1}{k} \sum_{t=1}^k y_t. \quad (10.32)$$

Burada n dinamik sıranın səviyyələrini (kvartallarda-illər, aylarda- illər), k -dinamik sıradı illərin sayıdır. Məsələn, hər hansı məhsulun satış həcmi aşağıdakı cədvəl şəklində verilərsə,

kvartallar	İllər			Cəmi	\bar{y}_{v_j}	v_j
	1	2	3			
I	25	30	26	81	27	-62,25
II	125	120	133	378	126	36,75
III	180	162	180	522	174	84,75
IV	30	30	30	90	30	-59,25
Cəmi	360	342	369	1071	89,25	0

illər üzrə yekun göstəricilərdə dəqiq tendensiya müəyyən olunmur. Ümumi orta kvartal \bar{y} səviyyəsi $89,25 \left(\frac{1071}{12} \right)$ və mövsümiliyin təsiri olmasaydı, hər bir kvartalda satış həcmi 89 vahid olardı. Lakin mövsümiliyin təsiri ilə satış I və IV kvartallarda orta səviyyədən ciddi aşağı, II və III kvartallarda isə, bu səviyyədən yüksək olur.

Additiv modeldə mövsümiliyin ölçülülməsi

$$v_j = \bar{y}_{v_j} - \bar{y} \quad (10.33)$$

düsturu ilə aparılır (cədvəldə sonuncu sütun). İl ərzində mövsümilik göstəricilərinin cəmi sıfır olur. Uyğun kvartalın (ayın) sıra səviyyəsini fiktiv dəyişənli xətti model kimi yazmaq olar:

$$y_t = \alpha + \alpha_{11}z_1 + \alpha_{12}z_2 + \alpha_{13}z_3 + \varepsilon_t. \quad (10.34)$$

Burada z_1, z_2, z_3 fiktiv dəyişənləri I, II və III kvartallar üçün fiktiv dəyişənlərdir və baxılan kvartal üçün "1", digər kvartallar

üçün "0" qiymətini alır. Belə ki, $z_1 = 1$ ancaq I kvartala, $z_2 = 1$ ancaq II kvartala $z_3 = 1$ isə, ancaq 3-cü kvartala aididir.

(y_t, z_1, z_2, z_3) verilənlərinə ƏKKÜ-nu tətbiq etməklə $(\alpha, \alpha_{11}, \alpha_{12}, \alpha_{13})$ parametrlərinin qiymətləndirilməsini almaq olar. Bu modeldə müqayisə 4-cü kvartal üçün olduğundan, $z_4 = 0$. ƏKKÜ-nun tətbiqi aşağıdakı normal tənliklər sisteminə göstərir:

$$\begin{cases} \sum y_t = n\alpha + \alpha_{11}\sum z_1 + \alpha_{12}\sum z_2 + \alpha_{13}\sum z_3, \\ \sum y_t z_1 = \alpha\sum z_1 + \alpha_{11}\sum z_1^2 + \alpha_{12}\sum z_1 z_2 + \alpha_{13}\sum z_1 z_3, \\ \sum y_t z_2 = \alpha\sum z_2 + \alpha_{11}\sum z_1 z_2 + \alpha_{12}\sum z_2^2 + \alpha_{13}\sum z_2 z_3, \\ \sum y_t z_3 = \alpha\sum z_3 + \alpha_{11}\sum z_1 z_3 + \alpha_{12}\sum z_2 z_3 + \alpha_{13}\sum z_3^2. \end{cases} \quad (10.35)$$

Bu sistemdə $n = 12$; $\sum z_1 = \sum z_2 = \sum z_3 = 3$; $\sum z_1 z_2 = \sum z_1 z_3 = \sum z_2 z_3 = 0$; $\sum y_t z_1 = \sum y_{j=1}$ (1-ci kvartal üzrə şəkildə 1-ci sətrin yekunu); $\sum y_t z_2 = \sum y_{j=2}$ (cədvəldə 2-ci sətrin yekunu); $\sum y_t z_3 = \sum y_{j=3}$. Beləliklə, (10.35) sistemi belə halda verilir:

$$\begin{cases} \sum y_t = 12\alpha + 3\alpha_{11} + 3\alpha_{12} + 3\alpha_{13} = 1071, \\ \sum y_t z_1 = 3\alpha + 3\alpha_{11} = 81, \\ \sum y_t z_2 = 3\alpha + 3\alpha_{12} = 378, \\ \sum y_t z_3 = 3\alpha + 3\alpha_{13} = 522. \end{cases} \quad (10.35)$$

Burada 1-ci tənlikdən sonrakı tənlikləri çıxsaq alarıq:

$$\sum y_{j=4} = 3a \Rightarrow a = \frac{\sum y_{j=4}}{3} = \bar{y}_{v_{j=4}},$$

yəni, α -parametri IV kvartalda orta səviyyəni xarakterizə edir.

2,3 və 4-cü tənliklərini 3-ə bölüb, α -nın qiymətini nəzərə almaqla

$$\begin{aligned} \frac{\sum y_{j=1}}{3} - \bar{y}_{v_{j=4}} &= \bar{y}_{v_{j=1}} - \bar{y}_{v_{j=4}} = \alpha_{11}; \\ \frac{\sum y_{j=2}}{3} - \bar{y}_{v_{j=4}} &= \bar{y}_{v_{j=2}} - \bar{y}_{v_{j=4}} = \alpha_{12}; \\ \frac{\sum y_{j=3}}{3} - \bar{y}_{v_{j=4}} &= \bar{y}_{v_{j=3}} - \bar{y}_{v_{j=4}} = \alpha_{13}; \end{aligned} \quad (10.38)$$

münasibətləri alınır.

Cədvəl verilənlərindən istifadə etməklə

$$\alpha_{11} = 27 - 30 = -3; \alpha_{12} = 126 - 30 = 96; \alpha_{13} = 174 - 30 = 144$$

parametrləri tapılır və cədvəl verilənləri üçün sıranın səviyyələri modeli

$$y_t = 30 - 3z_1 + 96z_2 + 144z_3 + \varepsilon_t. \quad (10.39)$$

formasında olur.

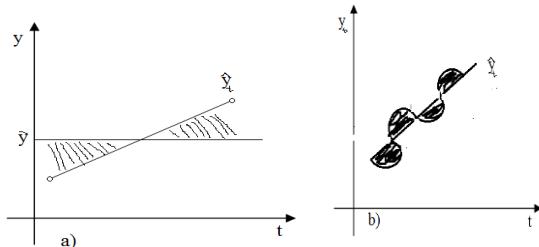
§10.8.2. Trendli mövsümi model

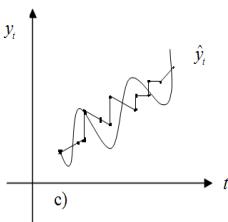
Dinamik sıradə tendensiya mövcud olduqda, sıranın səviyyələrinin ümumi rəqsetməsi üç tərkiblə formalasır:

$$\underbrace{(y_t - \bar{y})}_{\text{ümumi variasiya}} = \underbrace{(\hat{y}_t - \bar{y})}_{\text{tendensiyanın tesiri}} + \underbrace{(y_v - \hat{y}_t)}_{\text{mövsümiliyin tesiri}} + \underbrace{(y_t - y_v)}_{\text{tesadüfi tərkibin tesiri}}. \quad (10.40)$$

Burada y_v mövsümiliyin nəzərə alınması ilə, trenddir

Bu tərkiblərin təsirini qrafiki belə təsvir etmək olar:





\hat{y}_t -trend xəttinin sıranın \bar{y} orta xəttindən bucaq əmsali nə qədər böyükdürsə, tendensiyanın təsiri o qədər çoxdur (şəkil a)); y_v əyrisi \hat{y}_t trend xəttindən nə qədər çox meyledirsə, mövsümiliyin təsiri o qədər yüksəkdir (şəkil b)). Sıranın faktiki y_t səviyyəsini y_v nöqtələrinin hamar xəttinə nə qədər yaxınlaşırsa, təsadüfi faktorların təsiri o qədər az olur (şəkil c)).

Modelin qurulması üçün əvvəlcə dinamik sıranın sürüşmə orta ilə hamarlanması aparılır ki, bu mərhələdə v mövsümi rəqsələri ayrıılır, sonra onları yox etməklə, $\hat{y}_t = T$ mövsümi rəqsərsiz trend müəyyən edilir.

Modelin qurulması üçün aşağıdakı mərhələlərlə əməliyyatlar aparmaq lazımdır:

1. Dinamik sıranın hamarlanmış (\hat{y}_t) səviyyələrinin müəyyənləşdirilməsi;
2. v_j mövsümi komponentin qiymətləndirilməsi və onun korrektə olunması (\hat{v}_j);
3. İlkin sıradan mövsümi komponentin kənarlaşdırılması ($y_t - \hat{v}_j$);
4. Mövsümi komponenti kənarlaşdırmaqla alınan sıranın səviyyələrinə nəzərən xətti trend tənliyinin qurulması;
5. \hat{y}_t trend tərkibinin hamarlanmış qiymətlərinin hesablanması;
6. $(\hat{y}_t + \hat{v}_j)$ mövsümiliyi nəzərə alınmaqla sıranın nəzəri səviyyələrinin hesablanması;

7. Təsadüfi ε_t komponentinin hesablanması.

§10.8.3. Mövsümiliyin multiplikativ modeli

Multiplikativ modeldə dinamik sıranın səviyyəsinə onun komponentlərinin hasili kimi baxılır:

$$y_t = \hat{y}_t k_m E_t. \quad (10.41)$$

Burada y_t dinamik sıranın faktiki komponentidir; \hat{y}_t -tendensiyaya əsasən dinamik sıranın nəzəri səviyyələrinin qiymətləri, k_m -mövsümilik əmsali, E_t -təsadüfi komponentin əmsalıdır.

$\hat{y}_t k_m$ hasili (y_m) mövsümi dalğaları nəzərə almaqla trendi xarakterizə edir: $y_m = \hat{y}_t k_m$.

y_m kəmiyyətini nəzərə almaqla multiplikativ modeli belə yazmaq olar:

$$y_t = \hat{y}_t \frac{y_m}{\hat{y}_t} \frac{y_t}{y_m}. \quad (10.42)$$

Burada

$$\frac{y_m}{\hat{y}_t} = k_m \text{ və } \frac{y_t}{y_m} = E_t.$$

Bu yazılış multiplikativ modelin additiv modeldən fərqini göstərir. Belə ki, multiplikativ modeldə mövsümi və təsadüfi tərkiblər nisbi kəmiyyətlərlə müəyyənləşdirilir, additiv modeldə isə, bu kəmiyyətlər mütləq qiymətlərlə verilir.

Multiplikativ modelin qurulması mərhələləri də, additiv modelin qurulmasında olan mərhələlərdir.

10-cu fəslə dair suallar, testlər, çalışmalar.**Suallar**

- 10.1. Hansı zaman sırasına qeyri -stasionar zaman sırası deyilir?
Orta qiymətə nəzərən qeyri-stasionar sıranı xarakterizə edin.
- 10.2. Hansı sıralara bircins qeyri-stasionar sıralar deyilir?
- 10.3. İnteqrasiya olunan zaman sıraları dedikdə nə başa düşürsünüz?
- 10.4. Qeyri-stasionar zaman sıralarının regressiya modellərinin qurulmasında hansı problemlər ortaya çıxır?
- 10.5. Hansı proseslərə intéqrasiya olunan proseslər deyilir?
- 10.6. $I(1)$ və $I(2)$ proseslərinə aid nümunələr göstərin.
- 10.7. Hansı proses vahid köklü proses adlanır?
- 10.8. Vahid kök anlayışı ilə Diki -Fuller (DF) testi necə uyğunlaşır. Nə üçün DF testi vahid kök testi adlanır?
- 10.9. Diki-Fuller kriteriyasının mahiyyətini izah edin.
- 10.10. Genişləndirilmiş Diki-Fuller (GDF) testinin mahiyyətini izah edin. Onun adı DF testindən üstünlüyü nədir?
- 10.11. GDF testi üçün AR(2) modeli nümunəsində tənlikləri qurun.
- 10.12. Hansı proseslər kointeqrasiya olunan proseslərdir?
- 10.13. Proselərin kointeqrasiya olunması necə yoxlanılır?
- 10.14. Kointeqrasiyaedici vektor hansı vektordur?
- 10.15. Hansı sıralara trendə nəzərən stasionar sıralar deyilir?
- 10.16. Periodik dinamik sıradə tendensiya mövcud olduqda klassik Furge sırasından necə istifadə olunur.
- 10.17. Additiv və multiplikativ modellərdə mövsümiliyin qiymətləndirilməsində yanaşmalar necə fərqlənir?
- 10.18. Təsadüfi dolaşan proses üçün DF testini yoxlayın.
- 10.19. İARSO prosesini xarakterizə edin.
- 10.20. Zaman sıralarının trend -mövsümi modelinin qurulması proseduru hansı mərhələlərlədir?
- 10.21. ARSO modelini xətti çoxdəyişənli model mənada xarakterizə edin.

Testlər

- 10.1. y_1, \dots, y_n zaman sırası o halda qeyri-stasionar adlanır ki, istənilən $t = 1, \dots, n$ üçün

$M(y_t) = q = \text{const}; \quad D(y_t) = \sigma^2 = \text{const}; \quad \text{cov}(y_t; y_{t+k}) = r(k)$
şərtlərinin

- a) heç olmazsa biri ödənilməsin;
- b) bu bərabərliklərin hər üçü ödənilsin;
- c) yalnız riyazi gözləmə və dispersiya zamana nəzərən sabit olsun;
- d) bu bərabərliklərin heç biri ödənilməsin.

10.2. $\{y_t\}$, $t = 1, \dots, n$ zaman sırası determinik $f(t)$ trendinə nəzərən o halda stasionar adlanır ki,

- a) $\{y_t - f(t)\}$ sıarsı stasionar olsun;
- b) $y_t = f(t) + \varepsilon_t$ formasında göstərilsin;
- c) trend xətti olsun;
- d) trend xətti funksiya ilə trigonometrik funksiyaların cəmi şəklində göstərilsin.

10.3. $\{y_t\}$, $t = 1, \dots, n$ zaman sırasına k -ci ($k = 1, 2, \dots$) tərtibdən integrasiya olunan səra o halda deyilir ki,

- a) $\{y_t\}$ sırası stasionar deyil və ya determinik trendə nəzərən stasionarlıq şərti ödənilmir;
- b) $\{y_t\}$ zaman sırasına k -tərtibli fərq operatoru ilə təsir etdikdə alınan səra stasionar olsun;
- c) $\{y_t\}$ zaman sırasına k -tərtibli fərq operatoru ilə təsir etdikdə trend stasionar səra alınsın;
- d) $\{y_t\}$ zaman sırası stasionar olsun.

10.4. $\{x_t\}$ və $\{y_t\}$ zaman sıraları stasionardırısa, onda regressiya modellərinin qurulmasında ənənəvi üsulların tətbiqi korrektidir, modelin adekvatlılıq meyarı

- a) təsadüfi meyletmələrdən qurulmuş sıranın ağ küy olmasıdır;
- b) təsadüfi meyletmələrdən qurulmuş sıranın dispersiyasının sıfır olmasıdır;
- c) təsadüfi meyletmələrdən qurulmuş sıranın riyazi gözləməsinin dəyişməməsidir;

d) təsadüfi meyletmələrdən qurulmuş sıranın dispersiyasının sıfırdan fərqli olmasına.

10.5. Əgər $\{y_t\}$ qeyri-stasionardırsa və k -ci tərtibdən integrasiya olunursa, $\{x_t\}$ trend stasionar sıradırsa, onda fərq operatoru ilə təsir etdikdən sonra alınan regressiya asılılığının təsadüfi meylləri

- ağ küy əmələ gətirir;
- ağ küy əmələ gətirmir;
- ancaq asılı olmayan təsadüfi kəmiyyətlər olur;
- təsadüfi kəmiyyətlər olur, lakin ağ küy olmasına təminat verilmir.

10.6. ƏKKÜ-nun köməyilə qeyri-stasionar zaman sıralarından stasionar modelin qurulmasına əsaslanan yanaşma

- Enqeł-Qreyncər yanaşmasıdır;
- Boks-Djenkins yanaşmasıdır;
- Aytken yanaşmasıdır;
- Darbin-Uotson yanaşmasıdır.

10.7. Əgər $\{y_t\} \sim I(1)$, $\{x_t\} \sim I(1)$: 1-ci tərtib integrasiya olunan sıralardırsa, $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_t + \varepsilon_t$ modelində $\varepsilon_t = y_t - (\alpha_0 + \alpha_1 x_t) \sim I(0)$ olduqda,

- qeyri-stasionar zaman sıralarının müəyyən xətti kombinasiyası stasionar zaman sırası əmələ gətirir;
- bu sıralar integrasiya olunmur;
- heç bir xətti kombinasiya stasionar deyil;
- xətti kombinasiyanın qalıqları ağ küy əmələ gətirmir.

10.8. İqtisadi nöqtəyi nəzərdən iki zaman sırası o halda integrasiya olunandır ki, əgər uyğun göstəricilər arasında

- uzunmüddətli qarşılıqlı əlaqə və ya tarazlıq mövcuddur, qısamüddətli perspektivdə tarazlığın pozulması mümkündür;
- uzunmüddətli qarşılıqlı əlaqə yoxdur, yalnız qısamüddətli əlaqə vardır;
- ancaq qısamüddətli əlaqə tarazlıdır;

d) uzunmüddətli əlaqə tarazlı deyil.

10.9. DF testinin ideyası necədir?

- | | |
|---|--|
| a) $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$, | b) $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$,
$\Delta y_t = \alpha_0 + (\alpha_1 - 1)y_{t-1} + \varepsilon_t$,
$H_0 : \alpha_1 = 1; H_1 : \alpha_1 < 1;$ |
| c) $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$,
$\Delta y_t = \alpha_0 + (\alpha_1 - 1)y_{t-1} + \varepsilon_t$,
$\Delta y_t = \alpha_0 + (\alpha_1 - 1)y_{t-1} + \varepsilon_t$,
$H_0 : \alpha_1 = 1; H_1 : \alpha_1 > 1;$ | d) $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$,
$H_0 : \alpha_1 \neq 0; H_1 : \alpha_1 \neq 1$; |

10.10. Hansı fərziyyənin yoxlanılması üçün DF kriteriyasından istifadə olunur?

- a) zaman sırasının stasionarlıq dərəcəsinin yoxlanılması üçün;
- b) avtoregressiya modelinin tərtibinin müəyyənləşdirilməsi üçün;
- c) zaman sırasının avtokorrelasiya əmsallarının əhəmiyyətliliyinin yoxlanılması üçün;
- d) iki qeyri - stasionar zaman sırasının kointeqrasiya tərtibinin müəyyənləşdirilməsində.

10.11. $y_t = 0,6y_{t-1} + \varepsilon_t$ (ε_t -burada ağ küydür) prosesi

- a) 1-ci tərtibdən integrasiya olunandır;
- b) sıfırıncı tərtibdən integrasiya olunandır;
- c) vahid kökü özündə saxlayır;
- d) DF testi ilə yoxlanılmır.

10.12. $\Delta y_t = \alpha_0 + \alpha_1 + (\beta_1 + \beta_2 - 1)\Delta y_{t-1} - \beta_2 \Delta y_{t-2} + \varepsilon_t$ modeli hansı növ modeldir?

- a) səhvlərin korreksiyası modeli;
- b) asılı dəyişənin paylanmış laq modeli;
- c) GDF testində istifadə olunan AR(2) modelidir;
- d) sıfırıncı tərtib integrasiya olunan modeldir.

Çalışmalar

Məsələ 10.1. $y_t = \alpha_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$ (burada ε_t normal paylanmaya malik təsadüfi kəmiyyətdir) prosesinin $0 < \alpha_1 < 1$, $\alpha_1 = 1$, $\alpha_1 > 1$ olduqda trayektoriyasının xarakterini tədqiq edin.

Məsələ 10.2. $y_0 = 1$ olduqda $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$ dolaşan prosesin şərti riyazi gözləməsini, şərti dispersiyamı və y_t ilə y_{t-1} arasındaki şərti kovariasiya və korrelyasiya əmsallarını tapın.

Cavab: 1 ; $n\sigma_\varepsilon^2$; $(t-1)\sigma_\varepsilon^2$; $\sqrt{1 - \frac{1}{t}}$.

Məsələ 10.3. $y_{t1} = \alpha + \beta t + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$ (burada ε_t -ağ küydür) və $y_{t2} = \alpha_1 + y_{t-1} + \varepsilon_t$, $y_0 = x_0$, $t = 1, 2, \dots, n$ (burada ε_t -ağ küydür)

modellərini detrendləşdirməklə alınan sıraların stasionarlığını müəyyənləşdirin.

Cavab: 1-ci model stasionar, 2-ci model isə, qeyri-stasionar olur.

Məsələ 10.4. 10.3-cü tapşırıqda verilən modelləri 1-ci tərtib fərq operatoru tətbiq etməklə stasionar hala gətirin və nəticəni təhlil edin.

Cavab: $\Delta y_{t1} = \beta + \varepsilon_t - \varepsilon_{t-1}$; $\Delta y_{t2} = \alpha_1 + \varepsilon_t$. Detrendləşdirmə əmsallarından fərqli olaraq fərq operatoru tətbiq edilməsilə hər iki halda stasionar sıra alınır. Lakin 1-ci sıraya fərq operatoru ilə təsir etdiğdə sürüşkən orta prosesi alınır ki, bu prosesin tərsi mövcud deyil. Bu isə, statistik verilənlərə nəzərən modelin seçilməsində yaxşı nəticələr vermir və proqnozlaşdırma üçün effekli olmur.

Məsələ 10.5. $y_{t1} = \alpha_0 + \alpha_1 t + \alpha_2 t^2 + \varepsilon_t$, $t = 1, 2, \dots, n$ (burada ε_t -ağ küydür) və $y_{t2} = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2 + x_t$ (burada x_t həddi $x_t = \varepsilon_t + 2\varepsilon_{t-1} + 3\varepsilon_{t-2} + \dots + t\varepsilon_1$, $t = 1, 2, \dots, n$ münasibətilə təyin olunur) sıralarını detrendləşdirdikdən sonra alınan sıraların stasionarlığını yoxlayın və onların dispersiyasını hesablayın.

Cavab: $y_{t1}^0 = y_{t1} - (\alpha_0 + \alpha_1 t + \alpha_2 t^2) = \varepsilon_t$ sırası stasionardır və

$$D(y_{t_1}^0) = \sigma_\varepsilon^2; \quad y_{t_2}^{(0)} = y_{t_2} - (\beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2) = x_t \text{ sırası qeyri-stasionardır və } D(y_{t_2}^0) = \sigma_\varepsilon^2 \frac{t(t+1)}{2}.$$

Məsələ 10.6. 10.5-ci tapşırıqdağı modellərə 2-ci tərtib fərq operatoru tətbiq etməklə alınan sıraların stasionarlığını yoxlayın və onların tərsinin mövcud olmasını araşdırın.

Cavab: $\Delta^2 y_{t_1} = 2\alpha_2 + \varepsilon_t - 2\varepsilon_{t-1} + \varepsilon_{t-2}$, bu proses SO(2) prosesidir, onun riyazi gözləməsi $2\alpha_2$, tərsi mövcud deyil (çünki uyğun xarakteristik $\theta_1 = 1$ kökü var və bu kök təkrarlanır);

$\Delta^2 y_{t_2} = 2\beta_2 + \varepsilon_t$
sırası SO(0) sırasıdır və onun tərsi vardır.

Məsələ 10.7. DF testini tətbiq etməklə $\alpha = 0,1$ əhəmiyyətlilik səviyyəsində

t	1	2	3	4	5	6	7
y_t	-7,1	6	-7,2	7,7	-7,1	14,4	-12,1
t	8	9	10	11	12	13	14
y_t	17,4	-19,2	13,2	-12,0	11,1	-9,9	6,5

cədvəldə verilmiş y_t , $t = 1, 2, \dots, 15$ zaman sırasının stasionarlığını yoxlayın.

Cavab: DF testi stasionarlığı inkar etmir.

Məsələ 10.8.

t	1	2	3	4	5	6
y_t	200	310	320	260	190	210
t	7	8	9	10	11	12
y_t	310	410	430	370	300	320

cədvəl verilənlərinə əsasən

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 t + a \cos \frac{\pi t}{3} + b \sin \frac{\pi t}{3} + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, \dots, 12$$

reqressiya modelinin əmsallarını ƏKKÜ-ilə qiymətləndiririn.

Cavab:

$$\hat{\alpha}_0 = 184,79; \hat{\alpha}_1 = 18,11; \hat{a} = -83,94; \hat{b} = 47,24; R^2 = 0,9988.$$

Məsələ 10.9. $y_t = \alpha + \varepsilon_t - \beta_1 \varepsilon_{t-1} - \beta_2 \varepsilon_{t-2}$ SO(2) prosesinin tərsinin varlığı şərtlərini tapın.

Cavab: $\begin{cases} \beta_2 < 1 - \beta_1, \\ \beta_2 < 1 + \beta_1, \\ -1 < \beta_2. \end{cases}$

Məsələ 10.10. Tutaq ki, $x_t, y_t \sim I(1)$ kointeqrasiya olunandır və $\varepsilon_t \sim I(0)$. Göstərin ki, x_t və $\alpha y_{t-1} + \varepsilon_t$ kointeqrasiya olunandır.

Məsələ 10.11. Tutaq ki, $y_t \sim I(1)$. Göstərin ki, y_t və y_{t-2} sıraları kointeqrasiya olunur.

Məsələ 10.12. $y_t = t$, $x_t = t^2$, $t = 1, 2, \dots, 30$ qeyri-stasionar zaman sıraları üçün $y_t = \alpha_0 + \alpha_1 x_t$ reqressiyanın qiymətləndirməsində onun doğruluğunu tədqiq edin.

Cavab: $y_t = 5,92 + 0,030 x_t$ (burada mötərizədə t -Styudent statistikasının qiymətidir), $R^2 = 0,94$, $DW = 0,06$. R^2 , t -statistikası yaxşı olmasına baxmayaraq, DW çox kiçik olduğundan reqressiya doğru olmayan reqressiyadır.

ƏDƏBİYYAT

1. Əyyubova N.S. Sosial iqtisadi proseslərin proqnozlaşdırılması məsələləri: Dərslik. -Bakı, Afpoliqraf, 2014, 168 səh.
2. Əyyubova N.S. Statistika (Ümumi nəzəriyyə): Dərslik.- Bakı, Afpoliqraf, 2014, 344 səh.
3. Orucov E.Q. Maliyyə riyaziyyatı və informatikasının elementləri.- Bakı, "BDU" nəşriyyatı, 2010, 217 səh.
4. Orucov E.Q. Riyazi iqtisadiyyat: Dərslik. –Bakı, Xəzər Universiteti nəşriyyatı, 2016, 308 səh.
5. Orucov E.Q., Kərimova Ü.Y. Ehtimal nəzəriyyəsi və riyazi statistikanın elementləri: Dərslik. Bakı, Xəzər Universiteti nəşriyyatı, 2017, 386 səh.
6. Т.А.Агапова, С.Ф.Серегина.Макроэкономика: -М.: Дело и Сервис, 2002.-448 стр.
7. Андерсон Т. Статистический анализ временных рядов. - М.: 1976, 755 стр.
8. Баканов М.И., Шеремет А.Д. Теория эконометрического анализа. М.: Финансы и статистика, 2002, 416 стр.
9. Балдин К.В., Быстров О.Ф., Соколов М.М. Эконометрика. – М.: ЮНИТИ, ДАНА, 2004, 254 стр.
10. Барбаулов В.Е., И.М. Гладких, А.С. Чуйко, Финансовые инвестиции / М.: Финансы и статистика, 2003, 542 стр.
11. Бокс Дж., Дженкинс Г.Анализ временных рядов: прогноз и управление / -М.: Мир, 1974, 406 стр.
12. Валентинов В.А. Эконометрика: практикум. -М.: "Дашков и К", 2008, 436 стр.
13. Валентинов В.А. Эконометрика. Учебник-М.: "Дашков и К", 2009, 448 стр.
14. Г.С.Вечканов. Экономическая теория: Учебник. - СПб.: Питер, 2011.-512 стр.

15. Вуколов Э.А. Основы статистического анализа / Практикум по статистическим методам и исследованию операций с использованием пакетов STATISTICA и EXCEL учебное пособие- М.: Форум: ИНФРА-М., 2010, 464 стр.
16. Гладилин А.В., Герасимов А.Н., Громов Е.И. Эконометрика: учебное пособие/ -М.: КНОРУС, 2011, 232 стр.
17. Гюльмамедова Гюнель. Количественный анализ денежных и материальных накоплений / Германия, LAP LAMBERT, 2014, 153 стр.
18. Джэнкинс Г., Ваттс Д. Спектральный анализ и его приложения. Выпуск 1,2 -М.: Мир, вып.1, 1971, 316 стр. вып.2, 1972, 284 стр.
19. Доугерти К. Введение в эконометрику. -М: Инфра -М , 2001, 402 стр.
20. Дубницкий В.Ю., Савченко А.А. Нелинейное оценивание параметров производственный функции КоббаДугласа // Системи обробки інформації, 2009, вып. 2(76), стр.109-113.
21. Дуброва Т.А. Прогнозирование социально-экономических процессов: Учебное пособие- М.: Маркет DC, 2010, 192 стр.
22. Замков О.О., Толстопятенко А.В., Черемных Ю.Н. Математические методы в экономике. -М.: Дело и Сервис, 2001, 368 стр.
23. Канторович Г.Г. Анализ временных рядов. Лекционные и методическое материалы. I, II, III / Экономический журнал ВШЭ №1, 2002, стр. 85-116; №2, 2002, стр. 251-273, №3, 2002, стр. 379-401; №4, 2002, стр. 498-523; №1, 2003, стр. 79-103.
24. Катышев П.К., Магнус Я.Р., Пересецкий А.А., Головань С.В. Сборник задач к начальному курсу эконометрики.: Учебное пособие. -М.: Дело, 2007, 308 стр.

25. Клейнер Г.Б., Смоляк С.А. Эконометрические зависимости: принципы и методы построение. -М.: Наука, 104 стр.
26. Ковалева Г.Д. Применение теории временные рядов в экономических исследованиях: Курс лекций. –Новосибирск: Издательство НГУ, 2005, 56 стр.
27. Колемаев В.А. Математическая экономика: Учебник.-М.:ЮНИТИ-ДАНА, 2005.-399 стр.
28. Колемаев В.А. Эконометрика: Учебник – М.: ИНФРА-М, 2010, 160 стр.
29. Кремер Н.Ш., Путко Б.А. Эконометрика: Учебник.– М.: ЮНИТИ, ДАНА, 2008, 311 стр.
30. Любушин Н.П. Экономический анализ: Учебник. -М.: ЮНИТИ-ДАНА, 2010.-575 стр.
31. Магнус Я.Р., Катышев П.К., Пересецкий А.А. Эконометрика: Начальный курс, Учебник -8-е изд. – М.: Дело, 2007, 504 стр.
32. Малугин В.А. Линейная алгебра / М.: Рид Групп, 2011, 464 стр.
33. Мамедова Л.М. Анализ взаимосвязи ВВП и экспорта для Азербайджана с использованием ADL- модели авторегрессии и распределению лага// Azərbaycan Vergi Jurnalı, 3(129), 2016, стр. 119-130.
34. Мельников А.В., Попова Н.В., Скорнякова В.С. Математические методы финансового анализа. -М.: Анкил, 2006, 440 стр.
35. Надеждин Е.Н., Смирнова Е.Е. Эконометрика: Учебное пособие, Тула: АНО ВПО "ИЭУ", 2011, 176 стр.
36. Носко В.П. Эконометрика. Введение в регрессионный анализ временных рядов. - М.: Национальный фонд подготовки кадров, 2002, 275 стр.
37. Неруш Ю.М. Логистика: Учебник.- М.: ТК Велби, Издво Проспект, 2006, 520 стр.

-
- 38. Никулин И.Н. Микроэкономика: Учебник. -М.: ИНФРА-М, 2013.-553 стр.
 - 39. Носко В.П. Эконометрика для начинающих (Дополнительные главы) -М.:ИЭПП, 2005, 379 стр.
 - 40. Орехов Н.А., Лёвин А.Г., Горбунов Е.А. Математические методы и модели в экономике: -М.: ЮНИТИ, ДАНА, 2004, 302 стр.
 - 41. Подкорытова О.А., М.В. Соколов. Анализ временных рядов / учебное пособие для бакалавров и магистратуры. -М.:ЮРАЙТ, 2016, 266 стр.
 - 42. Родионова М.В., Чичагов В.В. Руководство к решению задач по эконометрике. / Пермский филиал ГУВШЭ. – Пермь, 2008.- 104 стр.
 - 43. Ступаков В.С., Токаренко Г.С. Риск - менеджмент: Учебное пособие. -М.: Финансы и статистика, 2005, 288 стр.
 - 44. Тарасевич Л.С., Гребенников П.И., Леусский А.И. Макроэкономика: Учебник. -М.: ЮРАЙТ, 2012.-686 стр.
 - 45. Тихомиров Н.П., Тихомиров Т.М., Ушмаев О.С. Методы эконометрики и многомерного статистического анализа. -М.: Экономика, 2011, 647 с.
 - 46. Толстов Г.П. Ряды Фурье М.: Наука, 1980, 384 стр.
 - 47. Тюрин Ю.Н., Макаров А.А. Анализ данных на компьютере: учебное пособие. -М: ИД Форум, 2010, 368 стр.
 - 48. Уотшем Т. Дж., Паррамоу К. Количественные методы в финансах. Перевод с англ.; под ред. М.Р. Ефимовой. - М.: Финансы, ЮНИТИ, 1999, 528 стр.
 - 49. Финансовая математика: Математическое моделирование финансовых операций: Учебное пособие / Под ред. В.А.Половникова и А.И.Пилипенко. -М.: Вузовский учебник, 2009, 360 стр.
 - 50. Хеннан Э. Анализ временных рядов. -М.: Наука, 1964, 217 стр.

51. Четыркин Е.М. Статистические методы прогнозирования. -М.: Статистика, 1977, 199 стр.
52. Шарп У., Александер Г., Бейли Дж. Инвестиции: Пер. с анг. -М.: ИНФРА-М, 2007, XII, 1028 стр.
53. Шимко П.Д. Международная экономика: Практикум.- Ростов на /Д: Феникс, 2004.-320 стр.
54. Шимко П.Д. Международная экономика: Учебник. -М.: Высшая школа, 2006.-471 стр.
55. Эконометрика: Учебник для бакалавров / Под ред. Н.И. Елисеевой. - Москва: Проспект, 2013, 288 стр.
56. Экономико-математическое методы и прикладные модели: Учебное пособие / Под редакции В.В. Федосеева – М.: ЮНИТИ, ДАНА, 2005, 304 стр.
57. Эконометрика и экономико-математическое методы и модели: пособие для студентов экономического специальности / Авторы - составители: АЛ.П Авдашкова и др. - Гомель: учреждение образования "Белорусской торгово-экономический университет потребительной кооперации", 2012, 116 стр.
58. Яновский Л.П., Буховец А.Г. Введение в эконометрику: Учебное пособие. -М.: КНОРУС, 2009, 256 стр.

ƏLAVƏLƏR

Əlavə 1. Standart normal paylamanın sıxılıq qiymətləri cədvəli $\varphi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}}$

t	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0,0	0,3989472	0,398922	0,398862	0,398763	0,398623	0,398444	0,398225	0,397966	0,397668	0,397330
0,1	0,396953	0,396556	0,396080	0,395585	0,395052	0,394479	0,393868	0,393219	0,392531	0,391806
0,2	0,391043	0,390242	0,389404	0,388529	0,387617	0,386688	0,385683	0,384663	0,383606	0,382515
0,3	0,381388	0,380226	0,379031	0,377801	0,376537	0,375240	0,373911	0,372548	0,371154	0,369728
0,4	0,368227	0,366782	0,365263	0,363714	0,362135	0,360527	0,358890	0,357225	0,355533	0,353812
0,5	0,352065	0,350292	0,348493	0,346668	0,344818	0,342944	0,341046	0,339124	0,337180	0,335213
0,6	0,333225	0,331215	0,32984	0,327133	0,325062	0,322972	0,320864	0,318737	0,316593	0,31432
0,7	0,312254	0,310060	0,307851	0,305627	0,303389	0,301137	0,298872	0,296595	0,294305	0,292004
0,8	0,289692	0,287369	0,285036	0,282694	0,280344	0,277985	0,275618	0,273244	0,270864	0,268477
0,9	0,266085	0,263688	0,261286	0,258881	0,256471	0,254059	0,251644	0,249228	0,246809	0,244339
1,0	0,241971	0,239551	0,237132	0,234714	0,232397	0,229982	0,227470	0,225056	0,222653	0,220251
1,1	0,217852	0,215458	0,213069	0,210686	0,208308	0,205926	0,203571	0,201214	0,198863	0,196520
1,2	0,194186	0,19186	0,189543	0,187235	0,184937	0,182649	0,180371	0,178104	0,175847	0,173602
1,3	0,171369	0,169147	0,166937	0,164740	0,162555	0,160383	0,158225	0,15608	0,153948	0,151831
1,4	0,149727	0,147659	0,145564	0,143505	0,14146	0,139431	0,137417	0,135418	0,133435	0,131468
1,5	0,129518	0,127583	0,125665	0,123763	0,121878	0,120009	0,118157	0,116323	0,114505	0,112704
1,6	0,110921	0,109155	0,107406	0,105675	0,103961	0,102265	0,100586	0,098925	0,097282	0,095557
1,7	0,094049	0,092459	0,090887	0,089333	0,087796	0,086277	0,084776	0,083293	0,081828	0,08038
1,8	0,07805	0,077588	0,076143	0,074766	0,073407	0,072065	0,070740	0,069433	0,068144	0,066871
1,9	0,065616	0,064378	0,063157	0,061952	0,060765	0,059595	0,058441	0,057304	0,056183	0,055079

<i>t</i>	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
2,0	0,053991	0,052919	0,051864	0,050824	0,04980	0,048792	0,047800	0,046823	0,045861	0,044915
2,1	0,043984	0,043067	0,042166	0,041280	0,040408	0,039550	0,038707	0,037878	0,037063	0,036262
2,2	0,035475	0,034701	0,033941	0,033194	0,032466	0,031740	0,031032	0,030337	0,029555	0,028985
2,3	0,028327	0,027682	0,027048	0,026426	0,025817	0,025218	0,024631	0,024056	0,023491	0,022937
2,4	0,022395	0,021862	0,021341	0,020829	0,020328	0,019837	0,019356	0,018885	0,018423	0,017971
2,5	0,017528	0,017095	0,016670	0,016254	0,015848	0,015449	0,015060	0,014678	0,014305	0,01394
2,6	0,013583	0,013234	0,012892	0,012558	0,012232	0,011912	0,011600	0,011295	0,010997	0,010706
2,7	0,010421	0,010143	0,009871	0,009606	0,009347	0,009094	0,008846	0,008605	0,008337	0,00814
2,8	0,007915	0,007697	0,007483	0,007274	0,007071	0,006873	0,006679	0,006491	0,006307	0,006127
2,9	0,005953	0,005782	0,005616	0,005454	0,005296	0,005143	0,004993	0,004847	0,004705	0,004567
3,0	0,004432	0,004301	0,004173	0,004049	0,003928	0,003810	0,003695	0,003584	0,003475	0,003337
3,1	0,003267	0,003167	0,003037	0,002975	0,002884	0,002794	0,002707	0,002623	0,002541	0,002461
3,2	0,002384	0,002309	0,002236	0,002165	0,002096	0,002029	0,001964	0,001901	0,001840	0,001780
3,3	0,001723	0,001667	0,001612	0,001560	0,001508	0,001459	0,001411	0,001364	0,001319	0,001275
3,4	0,001232	0,001191	0,001151	0,001112	0,001075	0,001038	0,001003	0,000969	0,000936	0,000904
3,5	0,000873	0,000843	0,000814	0,000785	0,000758	0,000732	0,000706	0,000681	0,000657	0,000634
3,6	0,000612	0,000559	0,000569	0,000549	0,000529	0,000510	0,000492	0,000474	0,000457	0,000441
3,7	0,000425	0,000409	0,000394	0,000380	0,000366	0,000353	0,000340	0,000327	0,000315	0,000303
3,8	0,000292	0,000281	0,000271	0,000260	0,000251	0,000241	0,000232	0,000223	0,000215	0,000207
3,9	0,000199	0,000191	0,000184	0,000177	0,000170	0,000163	0,000157	0,000151	0,000145	0,000139
4,0	0,000134	0,000129	0,000124	0,000119	0,000114	0,000109	0,000105	0,000101	0,000097	0,000093

Cüdvəl üçün izahat: Burada $a=0$ (invari gezgəmə) və $\sigma=1$ (orta kərətlik kənarlaşma) parametrləri ilə standart normal paylaşmanın sıxlığının qismatları verilir. EXCEL-də bu funksiyaların qismatlarının =HOPMPACT(x;0;1,0) formuluunu könəyi ilə hesablaması olar. Əgər nəzərdən keçirdiyiniz paylaşma standart paylaşmadan fərqlidirsə ($a \neq 0$ və/veya $\sigma \neq 1$) avvalından onu normallaşdırmaq lazımdır: $x^*=(x-a)/\sigma$, bundan sonra cüdvəldən və ya EXCEL-də =HOPMPACT(x;a;\sigma;0) funksiyasından istifadə etmək lazımdır.

Əlavə 2. t -nin müxtəlif qiymətlərində Laplas integral funksiyasının qiymətləri.
(Normal paylanma funksiyası üçün)

t	$F(t)$	t	$F(t)$	t	$F(t)$	t	$F(t)$	t	$F(t)$	t	$F(t)$
0.00	0.000000	0.22	0.174113	0.44	0.34006	0.66	0.49075	0.88	0.62114	1.10	0.72867
0.01	0.00798	0.23	0.18191	0.45	0.34729	0.67	0.49714	0.89	0.62653	1.11	0.73300
0.02	0.01596	0.24	0.18567	0.46	0.35448	0.68	0.50350	0.90	0.63188	1.12	0.73729
0.03	0.02393	0.25	0.19741	0.47	0.36164	0.69	0.50981	0.91	0.63718	1.13	0.74152
0.04	0.03191	0.26	0.20514	0.48	0.36877	0.70	0.51607	0.92	0.64243	1.14	0.74571
0.05	0.03988	0.27	0.21284	0.49	0.37587	0.71	0.52230	0.93	0.64763	1.15	0.74986
0.06	0.04784	0.28	0.22052	0.50	0.38292	0.72	0.52848	0.94	0.65278	1.16	0.75395
0.07	0.05581	0.29	0.22818	0.51	0.38995	0.73	0.53461	0.95	0.65789	1.17	0.75800
0.08	0.06376	0.30	0.23582	0.52	0.39694	0.74	0.54075	0.96	0.66294	1.18	0.76200
0.09	0.07171	0.31	0.24444	0.53	0.40389	0.75	0.54675	0.97	0.66795	1.19	0.76395
0.10	0.07966	0.32	0.25103	0.54	0.41080	0.76	0.55275	0.98	0.67291	1.20	0.76986
0.11	0.08759	0.33	0.25860	0.55	0.41768	0.77	0.55870	0.99	0.67783	1.21	0.77372
0.12	0.09552	0.34	0.26614	0.56	0.42452	0.78	0.56461	1.00	0.68269	1.22	0.77754
0.13	0.10348	0.35	0.27366	0.57	0.43132	0.79	0.57047	1.01	0.68750	1.23	0.78130
0.14	0.11134	0.36	0.28115	0.58	0.43809	0.80	0.57629	1.02	0.69227	1.24	0.78502
0.15	0.11924	0.37	0.28862	0.59	0.44481	0.81	0.58206	1.03	0.69699	1.25	0.78870
0.16	0.12712	0.38	0.29605	0.60	0.45149	0.82	0.58778	1.04	0.70166	1.26	0.79233
0.17	0.13499	0.39	0.30346	0.61	0.45814	0.83	0.59346	1.05	0.70628	1.27	0.79592
0.18	0.14285	0.40	0.31084	0.62	0.46474	0.84	0.59909	1.06	0.71086	1.28	0.79945
0.19	0.15069	0.41	0.31819	0.63	0.47131	0.85	0.60468	1.07	0.71538	1.29	0.80295
0.20	0.15852	0.42	0.32552	0.64	0.47783	0.86	0.61021	1.08	0.71986	1.30	0.80640
0.21	0.16633	0.43	0.33280	0.65	0.48431	0.87	0.61570	1.09	0.72429	1.31	0.80980

elave 2-nin davamı

<i>t</i>	<i>F(t)</i>	<i>t</i>	<i>F(t)</i>	<i>t</i>	<i>F(t)</i>	<i>T</i>	<i>F(t)</i>	<i>t</i>	<i>F(t)</i>	<i>t</i>	<i>F(t)</i>	<i>t</i>	<i>F(t)</i>
1.54	0.87644	1.80	0.92814	2.06	0.96060	2.32	0.97966	2.58	0.99012	2.84	0.99349	3.10	0.99806
1.55	0.87886	1.81	0.92970	2.07	0.96155	2.33	0.98019	2.59	0.99040	2.85	0.99563	3.11	0.99813
1.56	0.88124	1.82	0.93124	2.08	0.96247	2.34	0.98072	2.60	0.99068	2.86	0.99576	3.12	0.99819
1.57	0.88358	1.83	0.93275	2.09	0.96338	2.35	0.98123	2.61	0.99095	2.87	0.99590	3.13	0.99825
1.58	0.88589	1.84	0.93423	2.10	0.96427	2.36	0.98172	2.62	0.99121	2.88	0.99602	3.14	0.99831
1.59	0.88817	1.85	0.93569	2.11	0.96514	2.37	0.98221	2.63	0.99146	2.89	0.99615	3.15	0.99837
1.60	0.89040	1.86	0.93711	2.12	0.96599	2.38	0.98269	2.64	0.99171	2.90	0.99627	3.16	0.99842
1.61	0.89260	1.87	0.93852	2.13	0.96683	2.39	0.98315	2.65	0.99195	2.91	0.99639	3.17	0.99848
1.62	0.89477	1.88	0.93989	2.14	0.96765	2.40	0.98360	2.66	0.99219	2.92	0.99650	3.18	0.99853
1.63	0.89690	1.89	0.94124	2.15	0.96844	2.41	0.98405	2.67	0.99241	2.93	0.99661	3.19	0.99858
1.64	0.89899	1.90	0.94257	2.16	0.96923	2.42	0.98448	2.68	0.99263	2.94	0.99672	3.20	0.99863
1.65	0.90106	1.91	0.94387	2.17	0.96999	2.43	0.98490	2.69	0.99285	2.95	0.99682	3.21	0.99867
1.66	0.90309	1.92	0.94514	2.18	0.97074	2.44	0.98531	2.70	0.99307	2.96	0.99692	3.22	0.99872
1.67	0.90508	1.93	0.94639	2.19	0.97148	2.45	0.98571	2.71	0.99327	2.97	0.99702	3.23	0.99876
1.68	0.90704	1.94	0.94762	2.20	0.97219	2.46	0.98611	2.72	0.99347	2.98	0.99712	3.24	0.99880
1.69	0.90897	1.95	0.94882	2.21	0.97289	2.47	0.98649	2.73	0.99367	2.99	0.99721	3.25	0.99885
1.70	0.91087	1.96	0.95000	2.22	0.97358	2.48	0.98686	2.74	0.99386	3.00	0.99730	3.26	0.99889
1.71	0.91273	1.97	0.95116	2.23	0.97425	2.49	0.98723	2.75	0.99404	3.01	0.99739	3.27	0.99892
1.72	0.91457	1.98	0.95230	2.24	0.97491	2.50	0.98758	2.76	0.99422	3.02	0.99747	3.28	0.99896
1.73	0.91637	1.99	0.95341	2.25	0.97555	2.51	0.98793	2.77	0.99439	3.03	0.99755	3.29	0.99900
1.74	0.91814	2.00	0.95450	2.26	0.97618	2.52	0.98826	2.78	0.99456	3.04	0.99763	3.30	0.99903
1.75	0.91988	2.01	0.95557	2.27	0.97679	2.53	0.98859	2.79	0.99473	3.05	0.99771	3.31	0.99907
1.76	0.92159	2.02	0.95662	2.28	0.97739	2.54	0.98891	2.80	0.99489	3.06	0.99779	3.32	0.99910
1.77	0.92327	2.03	0.95764	2.29	0.97798	2.55	0.98923	2.81	0.99505	3.07	0.99786	3.33	0.99913
1.78	0.92492	2.04	0.95865	2.30	0.97855	2.56	0.98953	2.82	0.99520	3.08	0.99793	3.34	0.99916
1.79	0.92655	2.05	0.95964	2.31	0.97911	2.57	0.98983	2.83	0.99535	3.09	0.99800	3.35	0.99919

<i>əlavə 2-nin davamı</i>					
<i>t</i>	<i>F(t)</i>	<i>t</i>	<i>F(t)</i>	<i>t</i>	<i>F(t)</i>
3.36	0.99922	3.49	0.99952	3.62	0.99971
3.37	0.99925	3.50	0.99953	3.63	0.99972
3.38	0.99928	3.51	0.99955	3.64	0.99973
3.39	0.99930	3.52	0.99957	3.65	0.99974
3.40	0.99933	3.53	0.99958	3.66	0.99975
3.41	0.99935	3.54	0.99960	3.67	0.99976
3.42	0.99937	3.55	0.99961	3.68	0.99977
3.43	0.99940	3.56	0.99963	3.69	0.99978
3.44	0.99942	3.57	0.99964	3.70	0.99978
3.45	0.99944	3.58	0.99966	3.71	0.99979
3.46	0.99946	3.59	0.99967	3.72	0.99980
3.47	0.99948	3.60	0.99968	3.73	0.99981
3.48	0.99950	3.61	0.99969	3.74	0.99982

Laplas funksiyası qıymatları cədvəli – təsadüfi kamışyratın verilən intervala uyğun qıymət almazı etimadını ifadə edir. Riyazi statistika və etimadın nəzariyyəsi məsələlərinin həllində, adətən, arqumentin malum qıymatı əsasında Laplas funksiyasının qıymatlandırılmasının, ya da, əksinə Laplas funksiyasının malum qıymatı əsasında arqumentin qıymatını müəyyən etmək tələb olunur.

Tablo 3. χ^2 paylaanmasının serbest haddere göre mixtelli ekmenyelitlik sayıyaerinde değişimleri

df	0.995	0.990	0.975	0.950	0.900	0.750	0.500	0.250	0.100	0.050	0.025	0.010	0.005
1	0.00004	0.00016	0.00088	0.00393	0.01579	0.10153	0.45494	1.32230	2.70554	3.84146	5.02389	6.63490	0.87944
2	0.01003	0.02010	0.05044	0.10259	0.21072	0.57536	1.38659	2.77259	4.60517	5.69146	7.37776	9.21034	10.59663
3	0.07172	0.11983	0.21580	0.35185	0.58437	1.21253	2.36557	4.10834	6.25139	7.81473	9.34840	11.34487	12.8816
4	0.20699	0.29711	0.48442	0.71072	1.06362	1.92256	3.35669	5.38527	7.77944	9.48773	11.14239	13.27670	14.86026
5	0.41174	0.55310	0.83121	1.14548	1.61031	2.67460	4.35146	6.62568	9.23636	11.07050	12.83250	15.08627	16.74960
6	0.67573	0.87209	1.23734	1.63538	2.20413	3.45460	5.34812	7.84080	10.64464	12.59159	14.44938	16.81189	18.54758
7	0.98926	1.23904	1.68887	2.16735	2.83311	4.25485	6.3581	9.03715	12.01704	14.06714	16.01276	18.47531	20.27774
8	1.34441	1.64650	2.17973	2.73264	3.48954	5.07664	7.34412	10.21885	13.36157	15.50731	17.53455	20.0902	21.95495
9	1.73493	2.08790	2.70039	3.32511	4.16816	5.89983	8.34283	11.38875	14.68366	16.91898	19.02277	21.66539	23.58935
10	2.15586	2.55821	3.24697	3.94030	4.86518	6.73720	9.34182	12.54886	15.98718	18.30704	20.48318	23.20925	25.18818
11	2.60322	3.05348	3.81575	4.57481	5.57778	7.58114	10.34100	13.70069	17.27501	19.67514	21.92005	24.72497	26.75685
12	3.07382	3.57057	4.40379	5.222603	6.30380	8.44362	11.34032	14.84510	18.54935	21.02607	23.33666	26.21697	28.29952
13	3.56503	4.10692	5.00875	5.89186	7.04150	9.229907	12.33697	15.98391	19.81196	21.236203	24.75560	27.38825	29.1947
14	4.07467	4.66043	5.62873	6.57063	7.78953	10.16531	13.33927	17.11693	21.06414	23.68479	26.11895	29.14124	31.1935
15	4.69092	5.22935	6.266214	7.26094	8.54676	11.03654	14.32886	18.24569	22.30713	24.95579	27.48839	30.55791	32.80132

dələvəz 3-in davamı.

df	0.995	0.990	0.975	0.950	0.900	0.750	0.500	0.250	0.100	0.050	0.025	0.010	0.005
16	5.14221	5.81221	6.90766	7.96165	9.31224	11.91222	5.33850	19.36886	23.54183	26.29623	28.84535	31.99993	34.26719
17	5.69722	6.40776	7.56419	8.67176	10.08519	12.79193	6.33818	20.48868	24.76904	27.58711	30.19101	33.40866	35.71847
18	6.26480	7.01491	8.23075	9.39046	10.86494	13.67529	17.33790	21.60489	25.98942	28.86930	31.52638	34.80531	37.15645
19	6.84397	7.63273	8.90652	10.11701	11.6509	14.56200	18.33765	22.71781	27.20557	30.14353	32.85233	36.19087	38.58226
20	7.43384	8.26040	9.59078	10.85081	12.44261	15.45177	19.33743	23.82769	28.41198	31.41043	34.16961	37.56623	39.96853
21	8.03365	8.89720	10.28290	11.59131	13.23960	16.34438	20.33723	24.93478	29.61509	32.67057	35.47888	38.93217	41.40106
22	8.64272	9.54249	10.98232	12.33801	14.04149	17.23962	21.33704	26.03927	30.81328	33.92444	36.78071	40.28936	42.79565
23	9.26042	10.19572	11.68855	13.09051	14.84796	18.13730	22.33688	27.14124	32.00690	35.17246	38.07563	41.63840	44.18128
24	9.88623	10.85636	12.40115	13.84843	15.65868	19.03725	23.33673	28.24115	33.19624	36.41503	39.36408	42.97982	45.55851
25	10.51965	11.52398	13.11972	14.61141	16.47341	19.93934	24.33659	29.33883	34.38159	37.65248	40.64647	44.31410	46.92789
26	11.16024	12.19815	13.84390	15.37916	17.29188	20.84343	25.33646	30.43457	35.56317	38.88514	41.92317	45.64168	48.28888
27	11.80759	12.87850	14.57338	16.15140	18.11390	21.74940	26.33634	31.52841	36.74122	40.11327	43.19451	46.96294	49.64492
28	12.46134	13.56471	15.30786	16.92788	18.93924	22.65716	27.33623	32.62049	37.91592	41.33714	44.46079	48.27824	50.99338
29	13.12115	14.25645	16.04707	17.70837	19.76774	23.56659	28.33613	33.71091	39.08747	42.55697	45.72229	49.58788	52.33562
30	13.78672	14.95346	16.79077	18.49266	20.59923	24.47761	29.33603	34.79974	40.25602	43.77297	46.97924	50.89218	53.67196

χ^2 paylanması, t Student paylanması halında olduğu kimi, səbst hadlərin sayına görə müəyyən olunur. Verilmiş səbst hadlərin sayına görə χ^2 paylanması üçün kritik qiymətlər təqdim olunur. Axtarılan qiymətlər müvafiq sərbast hadlərin sayına və seçilən ehtimala uyğun süntənlərin kəsişməsi yerdədir. Məsələn, sərbast hadlərin sayı 4, ehtimal 0,25 olarsa, χ^2 paylanması üçün kritik qiymət 5,38527 olacaq. Yəni, 4 sərbast hadlı χ^2 paylanması üçün saxlıq şartının sahəsi 0,25-ə barabardır.

*Əlavə 4. Korrelyasiya əmsalinin 0,05 və 0,01 əhəmiyyətlilik
səviyyələrində kritik qiymətləri*

$\kappa = n - 2$	$p = 0,05$	$p = 0,01$
5	0,75	0,87
6	0,71	0,83
7	0,67	0,8
8	0,63	0,77
9	0,6	0,74
10	0,58	0,71
11	0,55	0,68
12	0,53	0,66
13	0,51	0,64
14	0,5	0,62
15	0,48	0,61
16	0,47	0,59
17	0,46	0,58
18	0,44	0,56
19	0,43	0,55
20	0,42	0,54
21	0,41	0,53
22	0,4	0,52
23	0,4	0,51
24	0,39	0,5
25	0,38	0,49
26	0,37	0,48
27	0,37	0,47
28	0,36	0,46
29	0,36	0,46
30	0,35	0,45
35	0,33	0,42
40	0,3	0,39
45	0,29	0,37
50	0,27	0,35
60	0,25	0,33
70	0,23	0,3
80	0,22	0,28
90	0,21	0,27
100	0,2	0,25
125	0,17	0,23
150	0,16	0,21
200	0,14	0,18
300	0,11	0,15
400	0,1	0,13
500	0,09	0,12
700	0,07	0,1
900	0,06	0,09
1000	0,06	0,09

Burada k – sərbəst hədlərin sayı, n – iki seçimüzrə müşa-hidələrin cəmi, yəni $n_1 + n_2$, p - əhəmiyyətlilik səviyyələridir. Kritik qiymətin müəyyən olunması üçün ilk növbədə 1-ci sütundakı formula uyğun sərbəst hədlərin sayı müəyyən olunmalıdır. Sonra isə müvafiq sətirdə seçilən əhəmiyyətlilik səviyyəsinə uyğun olaraq kritik qiymət seçilir.

Sadə korrelyasiyada sərbəstlik həddi variantların sayına nəzərən $n-2$ kimi götürülür, xüsusilə korrelyasiya halında isə həm də nəzərə alınmayan dəyişənlərin sayı da çıxılma-lıdır.

Əlavə 5. t-Student meyarının kritik qiymətləri ($0,050,0,01;0,001$)

df	p=0,05	p=0,01	p=0,001	df	p=0,05	p=0,01	p=0,001	df	p=0,05	p=0,01	p=0,001
1	12,70	63,65	636,61	16	2,120	2,921	4,015	31	2,040	2,744	3,633
2	4,303	9,925	31,602	17	2,110	2,898	3,965	32	2,037	2,738	3,622
3	3,182	5,841	12,923	18	2,101	2,878	3,922	33	2,035	2,733	3,611
4	2,776	4,604	8,610	19	2,093	2,861	3,883	34	2,032	2,728	3,601
5	2,571	4,032	6,869	20	2,086	2,845	3,850	35	2,030	2,724	3,591
6	2,447	3,707	5,959	21	2,080	2,831	3,819	36	2,028	2,719	3,582
7	2,365	3,499	5,408	22	2,074	2,819	3,792	37	2,026	2,715	3,574
8	2,306	3,355	5,041	23	2,069	2,807	3,768	38	2,024	2,712	3,566
9	2,262	3,250	4,781	24	2,064	2,797	3,745	39	2,023	2,708	3,558
10	2,228	3,169	4,587	25	2,060	2,787	3,725	40	2,021	2,704	3,551
11	2,201	3,106	4,437	26	2,056	2,779	3,707	41	2,020	2,701	3,544
12	2,179	3,055	4,318	27	2,052	2,771	3,690	42	2,018	2,698	3,538
13	2,160	3,012	4,221	28	2,049	2,763	3,674	43	2,017	2,695	3,532
14	2,145	2,977	4,140	29	2,045	2,756	3,659	44	2,015	2,692	3,526
15	2,131	2,947	4,073	30	2,042	2,750	3,646	45	2,014	2,690	3,520

əlavə 5-in davamı

df	p=0,05	p=0,01	p=0,001	df	p=0,05	p=0,01	p=0,001	df	p=0,05	p=0,01	p=0,001
46	2,013	2,687	3,515	62	1,999	2,657	3,454	78	1,991	2,640	3,420
47	2,012	2,685	3,510	63	1,998	2,656	3,452	79	1,990	2,639	3,418
48	2,011	2,682	3,505	64	1,998	2,655	3,449	80	1,990	2,639	3,416
49	2,010	2,680	3,500	65	1,997	2,654	3,447	90	1,987	2,632	3,402
50	2,009	2,678	3,496	66	1,997	2,652	3,444	100	1,984	2,626	3,390
51	2,008	2,676	3,492	67	1,996	2,651	3,442	110	1,982	2,621	3,381
52	2,007	2,674	3,488	68	1,995	2,650	3,439	120	1,980	2,617	3,373
53	2,006	2,672	3,484	69	1,995	2,649	3,437	130	1,978	2,614	3,367
54	2,005	2,670	3,480	70	1,994	2,648	3,435	140	1,977	2,611	3,361
55	2,004	2,668	3,476	71	1,994	2,647	3,433	150	1,976	2,609	3,357
56	2,003	2,667	3,473	72	1,993	2,646	3,431	200	1,972	2,601	3,340
57	2,002	2,665	3,470	73	1,993	2,645	3,429	250	1,969	2,596	3,330
58	2,002	2,663	3,466	74	1,993	2,644	3,427	300	1,968	2,592	3,323
59	2,001	2,662	3,463	75	1,992	2,643	3,425	350	1,967	2,590	3,319
60	2,000	2,660	3,460	76	1,992	2,642	3,423	∞			
61	2,000	2,659	3,457	77	1,991	2,641	3,422				

Əlavə 6. F- Fişer meyarının $\alpha = 0,05$ əhəmiyyətlilik
səviyyəsində qiymətləri cədvəli*

k1	1	2	3	4	5	6	8	12	24	∞
k2										
1	161,4	199,5	215,7	224,5	230,1	233,9	238,8	243,9	249,0	254,32
2	18,51	19,00	19,16	19,25	19,30	19,33	19,37	19,41	19,45	19,50
3	10,13	9,55	9,28	9,12	9,01	8,94	8,84	8,74	8,64	8,53
4	7,71	6,94	6,59	6,39	6,26	6,16	6,04	5,91	5,77	5,63
5	6,61	5,79	5,41	5,19	5,05	4,95	4,82	4,68	4,53	4,36
6	5,99	5,14	4,76	4,53	4,39	4,28	4,15	4,00	3,84	3,67
7	5,59	4,74	4,35	4,12	3,97	3,87	3,73	3,57	3,41	3,23
8	5,32	4,46	4,07	3,84	3,69	3,58	3,44	3,28	3,12	2,93
9	5,12	4,26	3,86	3,63	3,48	3,37	3,23	3,07	2,90	2,71
10	4,96	4,10	3,71	3,48	3,33	3,22	3,07	2,91	2,74	2,54
11	4,84	3,98	3,59	3,36	3,20	3,09	2,95	2,79	2,61	2,40
12	4,75	3,88	3,49	3,26	3,11	3,00	2,85	2,69	2,50	2,30
13	4,67	3,80	3,41	3,18	3,02	2,92	2,77	2,60	2,42	2,21
14	4,60	3,74	3,34	3,11	2,96	2,85	2,70	2,53	2,35	2,13
15	4,54	3,68	3,29	3,06	2,90	2,79	2,64	2,48	2,29	2,07
16	4,49	3,63	3,24	3,01	2,85	2,74	2,59	2,42	2,24	2,01
17	4,45	3,59	3,20	2,96	2,81	2,70	2,55	2,38	2,19	1,96
18	4,41	3,55	3,16	2,93	2,77	2,66	2,51	2,34	2,15	1,92
19	4,38	3,52	3,13	2,90	2,74	2,63	2,48	2,31	2,11	1,88
20	4,35	3,49	3,10	2,87	2,71	2,60	2,45	2,28	2,08	1,84
21	4,32	3,47	3,07	2,84	2,68	2,57	2,42	2,25	2,05	1,81
22	4,30	3,44	3,05	2,82	2,66	2,55	2,40	2,23	2,03	1,78
23	4,28	3,42	3,03	2,80	2,64	2,53	2,38	2,20	2,00	1,76
24	4,26	3,40	3,01	2,78	2,62	2,51	2,36	2,18	1,98	1,73
25	4,24	3,38	2,99	2,76	2,60	2,49	2,34	2,16	1,96	1,71
26	4,22	3,37	2,98	2,74	2,59	2,47	2,32	2,15	1,95	1,69
27	4,21	3,35	2,96	2,73	2,57	2,46	2,30	2,13	1,93	1,67
28	4,20	3,34	2,95	2,71	2,56	2,44	2,29	2,12	1,91	1,65
29	4,18	3,33	2,93	2,70	2,54	2,43	2,28	2,10	1,90	1,64
30	4,17	3,32	2,92	2,69	2,53	2,42	2,27	2,09	1,89	1,62
35	4,12	3,26	2,87	2,64	2,48	2,37	2,22	2,04	1,83	1,57
40	4,08	3,23	2,84	2,61	2,45	2,34	2,18	2,00	1,79	1,51
45	4,06	3,21	2,81	2,58	2,42	2,31	2,15	1,97	1,76	1,48

əlavə 6-un davamı*

	1	2	3	4	5	6	8	12	24	∞
50	4,03	3,18	2,79	2,56	2,40	2,29	2,13	1,95	1,74	1,44
60	4,00	3,15	2,76	2,52	2,37	2,25	2,10	1,92	1,70	1,39
70	3,98	3,13	2,74	2,50	2,35	2,23	2,07	1,89	1,67	1,35
80	3,96	3,11	2,72	2,49	2,33	2,21	2,06	1,88	1,65	1,31
90	3,95	3,10	2,71	2,47	2,32	2,20	2,04	1,86	1,64	1,28
100	3,94	3,09	2,70	2,46	2,30	2,19	2,03	1,85	1,63	1,26
125	3,92	3,07	2,68	2,44	2,29	2,17	2,01	1,83	1,60	1,21
150	3,90	3,06	2,66	2,43	2,27	2,16	2,00	1,82	1,59	1,18
200	3,89	3,04	2,65	2,42	2,26	2,14	1,98	1,80	1,57	1,14
300	3,87	3,03	2,64	2,41	2,25	2,13	1,97	1,79	1,55	1,10
400	3,86	3,02	2,63	2,40	2,24	2,12	1,96	1,78	1,54	1,07
500	3,86	3,01	2,62	2,39	2,23	2,11	1,96	1,77	1,54	1,06
1000	3,85	3,00	2,61	2,38	2,22	2,10	1,95	1,76	1,53	1,03
∞	3,84	2,99	2,60	2,37	2,21	2,09	1,94	1,75	1,52	1,00

Əlavə 7. Durbin-Watson nümayəni üçün 5% həmçinin ədilik sənədlərə andə kritik sərhədlər cədvəl

n	Level of Significance $\alpha = .05$							
	$k = 1$		$k = 2$		$k = 3$		$k = 4$	
d_L	d_U	d_L	d_U	d_L	d_U	d_L	d_U	d_L
6	0.61	1.40						
7	0.70	1.36	0.47	1.90				
8	0.76	1.33	0.56	1.78	0.37	2.29		
9	0.82	1.32	0.63	1.70	0.46	2.13	0.30	2.59
10	0.88	1.32	0.70	1.64	0.53	2.02	0.38	2.41
11	0.93	1.32	0.66	1.60	0.60	1.93	0.44	2.28
12	0.97	1.33	0.81	1.58	0.66	1.86	0.51	2.18
13	1.01	1.34	0.86	1.56	0.72	1.82	0.57	2.09
14	1.05	1.35	0.91	1.55	0.77	1.78	0.63	2.03
15	1.08	1.36	0.95	1.54	0.82	1.75	0.69	1.97
							0.56	2.21

əlavə 7-min davamı

16	1.40	1.37	0.98	1.54	0.86	1.73	0.74	1.93	0.62	2.15
17	1.43	1.38	1.02	1.54	0.90	1.71	0.78	1.90	0.67	2.10
18	1.46	1.39	1.05	1.53	0.93	1.69	0.92	1.87	0.71	2.06
19	1.48	1.4	1.08	1.53	0.97	1.68	0.86	1.85	0.75	2.02
20	1.20	1.41	1.10	1.54	1.00	1.68	0.90	1.83	0.79	1.99
21	1.22	1.42	1.13	1.54	1.03	1.67	0.93	1.81	0.83	1.96
22	1.24	1.43	1.15	1.54	1.05	1.66	0.96	1.80	0.96	1.94
23	1.26	1.44	1.17	1.54	1.08	1.66	0.99	1.79	0.90	1.92
24	1.27	1.45	1.19	1.55	1.10	1.66	1.01	1.78	0.93	1.90
25	1.29	1.45	1.21	1.55	1.12	1.66	1.04	1.77	0.95	1.89
26	1.30	1.46	1.22	1.55	1.14	1.65	1.06	1.76	0.98	1.88
27	1.32	1.47	1.24	1.56	1.16	1.65	1.08	1.76	1.01	1.86
28	1.33	1.48	1.26	1.56	1.18	1.65	1.10	1.75	1.03	1.85
29	1.34	1.48	1.27	1.56	1.20	1.65	1.12	1.74	1.05	1.84
30	1.35	1.49	1.28	1.57	1.21	1.65	1.14	1.74	1.07	1.83

əlavə 7-nin davamı

31	1,36	1,50	1,30	1,57	1,23	1,65	1,16	1,74	1,09	1,83
32	1,37	1,50	1,31	1,57	1,24	1,65	1,18	1,73	1,11	1,82
33	1,38	1,51	1,32	1,58	1,26	1,65	1,19	1,73	1,13	1,81
34	1,39	1,51	1,33	1,58	1,27	1,65	1,21	1,73	1,15	1,81
35	1,40	1,52	1,34	1,58	1,28	1,65	1,22	1,73	1,16	1,80
36	1,41	1,52	1,35	1,59	1,29	1,65	1,24	1,73	1,18	1,80
37	1,42	1,53	1,36	1,59	1,31	1,66	1,25	1,72	1,19	1,80
38	1,43	1,54	1,37	1,59	1,32	1,66	1,26	1,72	1,21	1,79
39	1,43	1,54	1,38	1,60	1,33	1,66	1,27	1,72	1,22	1,79
40	1,44	1,54	1,39	1,60	1,34	1,66	1,29	1,72	1,23	1,79
45	1,48	1,57	1,43	1,62	1,38	1,67	1,34	1,72	1,29	1,78

alava 7-min davamı

50	1.50	1.59	1.46	1.63	1.42	1.67	1.38	1.72	1.34	1.77
55	1.53	1.60	1.49	1.64	1.45	1.68	1.41	1.72	1.38	1.77
60	1.55	1.62	1.51	1.65	1.48	1.69	1.44	1.73	1.41	1.77
65	1.57	1.63	1.54	1.66	1.50	1.70	1.47	1.73	1.44	1.77
70	1.58	1.64	1.55	1.67	1.52	1.70	1.49	1.74	1.46	1.77
75	1.60	1.65	1.57	1.68	1.54	1.71	1.51	1.74	1.49	1.77
80	1.61	1.66	1.59	1.69	1.56	1.72	1.53	1.74	1.51	1.77
85	1.62	1.67	1.60	1.70	1.57	1.72	1.55	1.75	1.52	1.77
90	1.63	1.68	1.61	1.70	1.59	1.73	1.57	1.75	1.54	1.78
95	1.64	1.69	1.62	1.71	1.60	1.73	1.58	1.75	1.56	1.78
100	1.65	1.69	1.63	1.72	1.61	1.74	1.59	1.76	1.57	1.78
150	1.72	1.75	1.71	1.76	1.69	1.77	1.68	1.79	1.66	1.80
200	1.76	1.78	1.75	1.79	1.74	1.80	1.73	1.81	1.72	1.82

Əlavə 8. Pearson, Spearman rang korrelyasiya əmsalları üçün kritik qiymətlər cədvəli

<i>k</i>	0,10	0,05	<i>p</i> 0,01	0,001	<i>k</i>	0,10	0,05	<i>p</i> 0,01	0,001	<i>k</i>	0,10	0,05	<i>p</i> 0,01	0,001
5	0,805	0,878	0,959	0,991	33	0,291	0,344	0,442	0,547	61	0,213	0,252	0,327	0,411
6	0,729	0,811	0,917	0,974	34	0,287	0,339	0,436	0,539	62	0,211	0,250	0,325	0,408
7	0,669	0,754	0,875	0,951	35	0,283	0,334	0,430	0,532	63	0,209	0,248	0,322	0,405
8	0,621	0,707	0,834	0,925	36	0,279	0,329	0,424	0,525	64	0,207	0,246	0,320	0,402
9	0,582	0,666	0,798	0,898	37	0,275	0,325	0,418	0,519	65	0,206	0,244	0,317	0,399
10	0,549	0,632	0,765	0,872	38	0,271	0,320	0,413	0,513	66	0,204	0,242	0,315	0,396
11	0,521	0,602	0,735	0,847	39	0,267	0,316	0,408	0,507	67	0,203	0,240	0,313	0,393
12	0,497	0,576	0,708	0,823	40	0,264	0,312	0,403	0,501	68	0,201	0,239	0,310	0,390
13	0,476	0,553	0,684	0,801	41	0,260	0,308	0,398	0,495	69	0,200	0,237	0,308	0,388
14	0,458	0,532	0,661	0,780	42	0,257	0,304	0,393	0,490	70	0,198	0,235	0,306	0,385
15	0,441	0,514	0,641	0,760	43	0,254	0,301	0,389	0,484	80	0,185	0,220	0,286	0,361
16	0,426	0,497	0,623	0,742	44	0,251	0,297	0,384	0,479	90	0,174	0,207	0,270	0,341
17	0,412	0,482	0,606	0,725	45	0,248	0,294	0,380	0,474	100	0,165	0,197	0,256	0,324
18	0,400	0,468	0,590	0,708	46	0,246	0,291	0,376	0,469	110	0,158	0,187	0,245	0,310
19	0,389	0,456	0,575	0,693	47	0,243	0,288	0,372	0,465	120	0,151	0,179	0,234	0,297
20	0,378	0,444	0,561	0,679	48	0,240	0,285	0,368	0,460	130	0,145	0,172	0,225	0,285
21	0,369	0,433	0,549	0,665	49	0,238	0,282	0,365	0,456	140	0,140	0,166	0,217	0,275
22	0,360	0,423	0,537	0,652	50	0,235	0,279	0,361	0,451	150	0,135	0,160	0,210	0,266
23	0,352	0,413	0,526	0,640	51	0,233	0,276	0,358	0,447	200	0,117	0,139	0,182	0,231
24	0,344	0,404	0,515	0,629	52	0,231	0,273	0,354	0,443	250	0,104	0,124	0,163	0,207

Əlavə 8-in davamı

k	p			p			p			p				
	0,10	0,05	0,01	k	0,10	0,05	0,01	0,001	k	0,10	0,05	0,01	0,001	
25	0,337	0,396	0,505	0,618	53	0,228	0,271	0,351	0,439	300	0,095	0,113	0,149	0,189
26	0,330	0,388	0,496	0,607	54	0,226	0,268	0,348	0,435	350	0,088	0,105	0,138	0,175
27	0,323	0,381	0,487	0,597	55	0,224	0,266	0,345	0,432	400	0,082	0,098	0,129	0,164
28	0,317	0,374	0,479	0,588	56	0,222	0,263	0,341	0,428	450	0,078	0,092	0,121	0,155
29	0,311	0,367	0,471	0,579	57	0,220	0,261	0,339	0,424	500	0,074	0,088	0,115	0,147
30	0,306	0,361	0,463	0,570	58	0,218	0,259	0,336	0,421	600	0,067	0,080	0,105	0,134
31	0,301	0,355	0,456	0,562	59	0,216	0,256	0,333	0,418					
32	0,296	0,349	0,449	0,554	60	0,214	0,254	0,330	0,414					

MÜNDƏRİCAT

GİRİŞ	3
-------------	---

FƏSİL I. EKONOMETRİKANIN ƏSAS MƏSƏLƏLƏRİ VƏ MODELLƏRİ	8
§1.1. Ekonometrikanın əsas məsələləri	8
§1.2. Ekonometrikada əsas modellər	9
§1.3. Faktorların seçilməsi üsulları	17
§1.4. Modelin parametrlərinin qiymətləndirilməsi	20
§1.5. Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (ƏKKÜ) və Maksimal Doğruya Oxşarlıq Üsulu (MDOU)	21
Fəsil 1-ə dair suallar, testlər, çalışmalar	27
FƏSİL II. CÜT REQRESSİYA ANALİZİ	32
§2.1. Funksional, statistik və korrelyasiya asılılıqları	32
§2.2. Cüt xətti reqressiya modeli və onun elementlərinin statistik qiymətləndirilməsi.....	35
§2.2.1. Cüt xətti reqressiya modelində parametrlərin ƏKKÜ-ilə qiymətləndirilməsi	37
§2.2.2. Korrelyasiya asılılığının sıxlığının qiymətləndirilməsi	42
§2.2.3. Cüt reqressiya analizində Qauss-Markov teoremi ..	44
§2.2.4. Reqressiya funksiyası və onun parametrləri üçün inan intervallarının qurulması.....	46
§2.2.5. Reqressiya tənliyinin əhəmiyyətliliyinin qiymətləndirilməsi. Determinasiya əmsali	48
§2.3. Qeyri -parametrik xətti reqressiya	53
Fəsil 2-yə dair suallar, testlər, çalışmalar	59
FƏSİL III. ÇOXDƏYİŞƏNLİ XƏTTİ REQRESSİYA ANALİZİ	66
§3.1. Çoxdəyişənlə xətti reqressiya və onun parametrlərinin qiymətləndirilməsi	66

§3.2. Çoxdəyişənli xətti regressiyanın parametrlərinin qiymətləndirilmələrinin xassələri	72
§3.3. Çoxdəyişənli xətti regressiyada Qauss-Markov teoremi və onun şərtlərinin yoxlanılması testləri (Qoldfeld-Kvandt, Spirmen ranq korrelyasiya testləri, t -Styudent, F -Fişer, DW-Darbin Uotson, χ^2 -uzlaşma meyarları)	79
§3.4. Çoxdəyişənli xətti regressiya modelində regressiya parametrləri haqda hipotezlərin yoxlanılması	86
§3.5. Çoxdəyişənli regressiya modelinin keyfiyyətinin qiymətləndirilməsi	91
§3.6. Çoxdəyişənli regressiyada xüsusi korrelyasiya, xüsusi determinasiya və xüsusi elastiklik əmsalları	98
§3.7. Ümumiləşmiş Ən Kiçik Kavadratlar Üsulu (ÜKKÜ)	108
§3.8. Maksimal Doğruya Oxşarlıq Üsulu (MDOÜ) ilə çoxdəyişənli regressiya modelinin parametrlərinin qiymətləndirilməsi.....	115
Fəsil 3-ə dair suallar, testlər, çalışmalar	122

FƏSİL IV. QEYRİ-XƏTTİ REGRESSİYA

MODELLƏRİ.....

§4.1. Qeyri-xətti regressiya modellərinin xəttılışdırılması ...	129
§4.1.1. Dəyişənlərin əvəz olunması üsulu	130
§4.1.2. Yarımloqarifmik modellər	134
§4.1.3. Multiplikativ modellər	135
§4.1.4. Eksponensial asılılıqlar	136
§4.1.5. Kombinasiyalı üsul	136
§4.1.6. Loqistik əyri.....	137
§4.1.7. Loqxətti model.....	138
§4.2. Qeyri-xətti regressiya modellərinin parametrlərinin qeyri-xətti optimallaşdırma metodları ilə qiymətləndirilməsi	139
Fəsil 4-ə dair suallar, testlər, çalışmalar	144

FƏSİL V. DƏYİŞƏN STRUKTURLU REQRESSİYA MODELLƏRİ. FİKTİV DƏYİŞƏNLƏR	152
§5.1. Fiktiv sürüşkən dəyişənli reqressiya modelləri	153
§5.2. Fiktiv maili dəyişənli reqressiya modelləri	154
§5.3. Struktur dəyişənlərinin Q.Çou testi ilə müəyyənləşdirilməsi	156
§5.4. Parametrlərə nəzərən məhdudiyyətli ekonometrik modellər	158
Fəsil 5-ə dair suallar, testlər, çalışmalar	163
FƏSİL VI. STOXASTİK REQRESSORLAR VƏ İNSTRUMENTAL DƏYİŞƏNLƏR	170
§ 6.1. Stoxastik reqressorlar	170
§6.2. İnstrumental dəyişənlər	179
Fəsil 6-ya dair suallar, testlər, çalışmalar	187
FƏSİL VII. EYNİZAMANLI TƏNLİKLƏR SİSTEMİ	193
§7.1. Modelin struktur və çevrilmiş formaları	193
§7.2. Modelin struktur formasının identifikasiyası	200
§7.3. Struktur modelin parametrlərinin qiymətləndirilməsi..	205
§7.3.1. Dolayı Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (DƏKKÜ) ..	205
§7.3.2. İkiaddımlı Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (İƏKKÜ). ...	210
§7.3.3. Üçaddımlı Ən Kiçik Kvadratlar Üsulu (Üçaddımlı ƏKKÜ)	214
§7.3.4. Struktur modelin qiymətləndirilməsində MDOÜ.	215
Fəsil 7-yə dair suallar, testlər, çalışmalar	218
FƏSİL VIII. ZAMAN SIRALARI. ONLARIN XARAKTERİSTİKALARI VƏ XASSƏLƏRİ	225
§8.1. Zaman sıralarının analizində əsas anlayışlar	225
§8.2. Zaman sıralarının reqressiya modellərinin Qauss-Markov şərtləri	227

§8.3. Zaman sıralarının trend modelləri	229
§8.4. Stasionar zaman sıraları və onların xarakteristikaları.	
Avtokorrelasiya fuksiyası	236
§8.4.1. Stasionarlığın yoxlanılmasında F-Fişer və	
t-Styudent testləri	243
§8.5. İqtisadi göstəricilərin zaman sıralarının	
ilkin analizi və hamarlanması	244
§8.6. Zaman sıralarını analizində laq və	
fərq operatorları	253
Fəsil 8-ə dair suallar, testlər, çalışmalar	259

FƏSİL IX. STASİONAR ZAMAN SIRALARI MODELLƏRİ VƏ ONLARIN XASSƏLƏRİ.....267

§9.1. Dinamik ekonometrik modellərin ümumi	
xarakteristikaları.....	267
§9.2. Stasionar zaman sıralarının avtoregressiya AR(p),	
sürüşkən orta (SO), sürüşkən orta	
avtoregressiya (SOAR) modelləri	270
§9.2.1. Avtokovariasiya funksiyaları və Yul-Uoker	
tənliklər sistemi	273
§9.2.2. Qeyri-bircins stoxastik fərq tənliklərinin həlli	280
§9.2.3. AR(2) modelinin xarakteristik köklər üzrə ayrılışı ...	284
§9.3. Zaman sıralarından stasionar AR(p), SO(q) və	
SOAR (p, q) modellərinin seçilməsi	286
§9.3.1. Akayke, Svarts, Hennan-Kuin	
informasiya kriteriyaları	288
§9.4. Paylaşmış laq modelləri	292
§9.4.1. Polinomial laqlı model (Almon üsulu)	295
§9.4.2. Həndəsi Laqlar modeli (Koyk üsulu)	298
§9.5. Paylaşmış laqlarla avtoregressiya modellərinə	
çevrilə bilən bəzi tətbiqi dinamik modellər	299
§9.5.1. Hissə-hissə uyğunlaşma modeli	300
§9.5.2. Adaptiv gözləmə modeli.....	301
§9.5.3. Səhvlerin korreksiyası modeli	303

§9.6. Səbəbiyyət-nəticə asılılığının yoxlanılmasında Qreyncer testi	305
§9.7. Stasionar zaman sıralarının harmonik analizi	306
Fəsil 9-a dair suallar, testlər, çalışmalar	310
FƏSİL X. QEYRİ-STASİONAR ZAMAN SIRALARI VƏ ONLARIN İNTEQRASIYA OLUNMASI 320	
§10.1. Qeyri-stasionar zaman sıraları və onların növləri	320
§10.2. Vahid köklərin mövcudluğunun yoxlanılması üçün Diki-Fuller testləri	323
§10.3. İARSO (p,q,k) modelinin qurulması	327
§10.4. Zaman sıralarında kointeqrasiya məsələləri	330
§10.5. Kointeqrasiyalı reqressiyanın qiymətləndirilməsində Engel-Qreyncer yanaşması	335
§10.6. Kointeqrasiya və ümumi trendlər	336
§10.7. Qeyri-stasionar zaman sıralarının harmonik analizi... 338	338
§10.8. Mövsümilik modelləri	340
§10.8.1. Trend mövcud olmadıqda mövsümilik modeli	341
§10.8.2. Trendli mövsümi model	344
§10.8.3. Mövsümiliyin multiplikativ modeli	346
Fəsil 10-a dair suallar, testlər, çalışmalar	347
ƏDƏBİYYAT SİYAHISI 354	
ƏLAVƏLƏR 359	

«AVROPA» nəşriyyatı

Nəşriyyatın direktoru: Şöhrət SƏLİMBƏYLİ

Texniki redaktor: Mail XƏLİLOV

Kitab “*ƏFPoliqraf*” mətbəəsində çap olunmuşdur

Mətbəənin direktoru: Fuad HÜSEYNOV

afpoliqraf@mail.ru | Tel.: +994(12) 510 96 74
afpoliqraf@gmail.com | Mob.: +994(50) 405 96 74

Yığılmağa verilmişdir: 19.01.2018

Çapa imzalanmışdır: 14.02.2018

Qarnitura: Times New Roman

Şərti çap vərəqi: 24

Formatı: 64x90 $\frac{1}{16}$

Tiraj 200

Qeyd üçün