

Інтелектуальне вибіркове сприйняття візуальної інформації.

Інформаційні аспекти

*Компьютерное зрение –
это одна из самых востребованных областей
на современном этапе цифровых компьютерных технологий
Д.Форсайт, Ж.Понс*

Візуальна інформація є найбільш інформативною формою відображення зовнішнього світу. Вона представляється у двох- чи трьохвимірному просторі, у часі та у трьох кольорових координатах, тобто 6-7-ми вимірному просторі, вимагає сприйняття у реальному часі ≈ 100 Мбайт/с та продуктивності ≈ 10 Гмпс для її обробки.

Не зважаючи на значні об'єми інформації в зображенні і, особливо, у відеопослідовності, зорово-аналізуюча система людини досить ефективно і оперативно справляється з цими задачами за рахунок своєї надзвичайно високій вибіркості. В роботі [1] виділено десятки структурних (конструктивних) та фізичних особливостей зорового аналізатора людини, десятки механізмів та процесів, які мають місце і діють в ньому. Однак висока вибіркості сприйняття інформації людиною забезпечується, в першу чергу, завдяки структурним особливостям побудови зорового аналізатора (широке поле огляду з малою роздільною здатністю периферійної сітківки та “гострий” зір в зоні ямки (фовеал), механізмам уваги і адаптації та різним типам руху очей.

Основні елементи інтелектуального зорового сприйняття:

- широке поле огляду периферійного зору (сітківки) з невисокою роздільною здатністю, яке реалізує функції збудження та направлення погляду (механізм уваги);
- концентрація роздільної здатності в зоні ямки сітківки ока, яка служить як деякий зонд, з допомогою якого зорова система досліджує світ;
- високорівневе управління рухами ока, яке визначається поставленою перед системою метою (пошук об'єктів, розглядання, слідкування, панорамування тощо).

Система верхнього рівня послідовно формує гіпотези про об'єкти сцени та направляє очі для збору додаткової інформації, щоб підтвердити або відкинути ці гіпотези.

Були спроби повторити таку організацію візуального сприйняття з широким периферійним оглядом і детальним розгляданням в технічних та алгоритмічних моделях. Одним з таких напрямків є створення фовеальних сенсорів [2].

Фовеальні сенсори можна умовно поділити на два класи:

- з радіальною організацією рецепторного поля,
- з ієрархічною організацією рецепторного поля.

Перший клас сенсорів реалізує логарифмічне полярне перетворення (log-polar mapping), яке забезпечує інваріантність до повороту та зміни масштабу образу. Реалізація таких сенсорів полягає в безпосередньому синтезі пристроїв на сучасній CMOS-технології з нерівномірним розміщенням рецепторів на площині – щільне розміщення елементів в центральній частині і зменшення щільності елементів від центра до периферії матриці. Другий варіант реалізації полягає в тому, що з допомогою спеціальної оптичної системи забезпечується нерівномірне відображення елементів в центральній і периферійних ділянках. Недоліком радіальної організації є необхідність управління «поглядом», тобто напрямом оптичної вісі сенсора, що вимагає використання приводу та системи управління ним.

Сенсори з ієрархічною організацією рецепторного поля реалізують принцип динамічної організації центрального і периферійного полів зору в залежності від поточної зони уваги. Ідеологія організації такої обробки впливає з робіт по створенню пірамідальних систем машинного зору і моделюванню механізмів уваги [3].

Проблема створення досконалих систем технічного зору, здатних з високою оперативністю і ефективністю вирішувати задачі обробки зображень, пошуку і розпізнавання об'єктів в реальному часі, є актуальною для створення інтелектуальних відеосистем різного призначення. Основними задачами тут є: організація динамічного налагодження зорової системи до сприйняття широкого кола простору, цілеспрямований пошук об'єктів та концентрація уваги на локальних ділянках для їх детального аналізу.

Механізм уваги – одна з центральних складових системи, оскільки вона вибирає інформацію, на якій базуються дії системи. Для більшості задач, які повинні бути розв'язані системою, має місце додаткове знання, яке може бути використане для спрощення системи або алгоритму розв'язання задачі, тобто для спеціалізації системи.

Стратегія “механізмів уваги” базується на швидкому, грубому аналізі статичного або динамічного зображення з метою виділення яких-небудь характерних інформаційних ознак: яскравісних, колірних, динамічних, геометричних (меж областей, горизонтальних та вертикальних ліній, кутів, ...) тощо, з послідуною більш тонкою їх перевіркою. Стратегія “механізмів уваги” враховує, що об'єкт складається з частин з різними властивостями. Стратегія є адаптивною, тобто пристосовується до статистики ознак зображення та дозволяє значно зменшити загальний обсяг обчислень [3].

Однак реалізація ієрархічного інтелектуального сприйняття, як це здійснюється в пірамідальних системах, не задовольняє умовам реального часу, оскільки в них спочатку зчитується зображення з максимальною роздільною здатністю, а потім, шляхом фільтрації та проріджування, формуються наступні шари піраміди, кожен з яких має в 4 рази менший розмір зображення. Ця процедура вимагає значних витрат часу та пам'яті, що не забезпечує умов реального часу.

Тому пропонується підхід до ієрархічної організації сприйняття, який базується на грубо-точному методі пошуку і полягає в наступному. Спочатку зчитується проріджене зображення або послідовно окремі рядки зображення з деяким кроком, який враховує геометричні розміри шуканого об'єкта, шукається об'єкт за заданими ознаками (наприклад за кольором), визначаються його габаритні розміри і в цих габаритах зчитується уточнене зображення об'єкту для розпізнавання. Такий підхід є значно ефективнішим, особливо в технічних відеосистемах реального часу, оскільки не вимагає зчитування всього зображення з високою роздільністю, не вимагає додаткової обробки інформації для формування піраміди зображень та не вимагає приводу з системою управління «поглядом» (як це має місце в сенсорах з радіальною організацією).

Якщо в зображенні декілька об'єктів, то вони відшукуються по грубому зображенню, а потім зчитується з більшою роздільністю один об'єкт, наприклад з більшим пріоритетом, і наступні для подальшого розпізнавання. Тобто має місце перевернута піраміда. Крім того технічні можливості сучасних CMOS-відеосенсорів дозволяють легко перепрограмувати їх в процесі сприйняття відеоінформації на зчитування розрідженого, фізично повного або більш детального (з інтерполяцією між сусідніми пікселями) зображення.

Крім грубо-точного сприйняття візуальної інформації по простору (тобто в координатах X, Y) око людини реагує не на величину яскравості або колірності в зображенні, а на зміни цих величин між значеннями яскравості сусідніх рецепторів, або значеннями яскравості даного рецептора у часі, тобто на динаміку цього параметру.

В залежності від динаміки процесів, які спостерігає зорова система людини, від рівня освітлення, необхідності розглядання великих або мілких деталей в зображенні, діють адаптаційні механізми, що управляють типами рухів очей, їх швидкістю, чутливістю рецепторів тощо. Тому і в системах технічного зору також доцільно управляти частотою зчитування відеоінформації, коефіцієнтом підсилення та розрядністю її представлення.

Таким чином, для реалізації інтелектуального вибіркового сприйняття зображень необхідно забезпечити наступні можливості:

- управління роздільною здатністю по простору;
- зчитування довільної прямокутної ділянки зображення;
- виділення динамічної інформації;
- управління розрядністю яскравості або колірності;
- управління частотою відеозйомки.

Звичайно в відеосистемах реального часу виникає необхідність реалізації ще деяких можливостей управління відеокамерою, зокрема, управління експозицією, автофокусом, врахування типу освітлення тощо, але ці параметри в меншій мірі впливають на об'єм інформації з зображення.

Розглянемо більш детально інформаційні аспекти вибіркової за рахунок зазначених вище можливостей управління параметрами зчитування відеоінформації.

Для визначення об'єму інформації у зображенні звичайно використовується потенційна оцінка на основі амплітудно-просторової роздільності

$$C_z = \frac{X}{\Delta x} \cdot \frac{Y}{\Delta y} \cdot \log_2 \left(\frac{Z}{\delta z} + 1 \right), \quad (1)$$

а для відеопослідовності (динамічного зображення) ще і часової роздільності

$$C_{в.н.} = \frac{X}{\Delta x} \cdot \frac{Y}{\Delta y} \cdot \log_2 \left(\frac{Z}{\delta z} + 1 \right) \frac{1}{\Delta t}, \quad (2)$$

де X і Y – розміри поля зображення;

Z – координата яскравості зображення;

Δx , Δy , δz , Δt – дискретність представлення відповідних координат зображення.

Для кольорової відеопослідовності кількість інформації визначиться як

$$C_{к.в.н.} = \frac{X}{\Delta x} \cdot \frac{Y}{\Delta y} \cdot \left[\log_2 \left(\frac{R}{\delta z} + 1 \right) + \log_2 \left(\frac{G}{\delta z} + 1 \right) + \log_2 \left(\frac{B}{\delta z} + 1 \right) \right], \quad (3)$$

де: R , G , B – кольорові (червона, зелена, синя) складові світла.

Потенційна оцінка використовується для розрахунку необхідної пропускної здатності каналів зв'язку для передачі зображення, об'єму пам'яті для збереження зображення і продуктивності обчислювальних засобів для його обробки. Потенційна оцінка відбиває методи і засоби знімання зображень за допомогою традиційних відеокамер.

У виразах (1) і (2) значення X , Y і Z прийняті фіксованими і рівними максимальному значенню, фіксованими є і значення Δx , Δy , δz , Δt , тому такий підхід дає оцінку зверху кількості інформації, що є дуже завищеною і не вказує шляхів скорочення надлишковості цифрового представлення зображень.

Такі шляхи з'являються при інтелектуальному вибіркового сприйнятті візуальної інформації за рахунок вказаних вище можливостей управління параметрами зчитування відеоінформації.

Управління роздільною здатністю.

а) Проріджування зображення, тобто збільшення кроку дискретизації простору Δx та Δy вдвічі: $\Delta x' = 2\Delta x$, $\Delta y' = 2\Delta y$,

$$C_{e.n} = \frac{X}{\Delta x'} \cdot \frac{Y}{\Delta y'} \cdot \log_2 \left(\frac{Z}{\delta z} + 1 \right) = \frac{X}{2\Delta x} \cdot \frac{Y}{2\Delta y} \cdot \log_2 \left(\frac{Z}{\delta z} + 1 \right) = \frac{1}{4} \frac{XY}{\Delta x \Delta y} \log_2 \left(\frac{Z}{\delta z} + 1 \right),$$

приводить до зменшення об'єму інформації в 4 рази.

б) Сканування зображення окремими рядками або стовпчиками з великим кроком $\Delta x' = n\Delta x$ або $\Delta y' = m\Delta y$ приводить до зменшення об'єму інформації в n або m раз.

Зчитування довільного прямокутника з зображення в межах від X_1 до X_2 та від Y_1 до Y_2

$$C_{e.n} = \frac{\Delta X}{\Delta x} \cdot \frac{\Delta Y}{\Delta y} \cdot \log_2 \left(\frac{Z}{\delta z} + 1 \right)$$

зменшує кількість інформації в поданні зображення в $\frac{XY}{\Delta X \Delta Y}$ раз,

де $\Delta X = X_2 - X_1$, $\Delta Y = Y_2 - Y_1$.

Виділення динамічної інформації

Яскравісна (колірна) картина зображення не є постійною, а змінюється від пікселя до пікселя і від кадру до кадру. Тому величина Z у формулі (1) не є константою, а є функцією координат зображення $z_{ij} = f(x_i, y_i)$.

У своїй праці [4] В.М.Глушков дав таке містке визначення поняття інформації, що воно не втратило своєї актуальності навіть до теперішнього часу: "Информация в самом общем ее понимании представляет собой меру **неоднородности** распределения материи и энергии в пространстве и времени, меру **изменений**, которыми сопровождаются все протекающие в мире процессы". При цьому виділяються два різновиди інформації – **статична** (характеризує поточний стан певної матеріальної чи енергетичної системи) та **динамічна** (її змінність у часі і просторі). І якщо статичній інформації було приділено сотні робіт у світі і вона стала вже класикою, то динамічній інформації не було надано необхідної уваги практично до кінця ХХ століття. Однак визначення поняття динамічної інформації виявилось винятково плідним при вивченні інформаційних властивостей фізичних систем та процесів.

Основи динамічної теорії інформації закладені в монографії [5]. Це дозволило виділяти й використовувати корисну (динамічну) інформацію з випадкових стаціонарних і нестаціонарних сигналів, зображень, просторових полів, ітераційних процесів, рекурентних процедур тощо, значно зменшивши її надлишковість.

У роботі [5] уведено поняття ентропії значення випадкової величини $H_N = \sum_{i=1}^k p_i \log_2(N_i + 1)$, що є мірою невизначеності самого значення випадкової величини і являє собою середню кількість розрядів, що приходиться на одне значення випадкової величини.

Розглядаючи матрицю ($m \times n$) значень яскравості пікселів як значення випадкової величини, одержимо оцінку ентропії зображення [6]

$$H_3 = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m p_{ij} \log_2 \left(\frac{z_{ij}}{\delta z} + 1 \right). \quad (4)$$

Так само як для Шеннонівської ентропії стану, одиницю виміру ентропії значення випадкової величини визначає основа логарифма. При основі логарифма рівній двом, одиницею ентропії значення є **біт**.

Пронормувавши H величиною $\log_2 \left(\frac{z_{\max}}{\delta z} + 1 \right)$, одержимо приведену ентропію яскравісної характеристики зображення

$$h_z = \frac{H_3}{\log_2 \left(\frac{z_{\max}}{\delta z} + 1 \right)}. \quad (5)$$

Приведена ентропія яскравісної характеристики зображення характеризує розкид по розрядності представлення яскравості пікселів зображення і змінюється в діапазоні $(0 \div 1)$.

Так, при $h_z \rightarrow 1$ всі значення яскравості пікселів зображення вимагають для свого представлення приблизно однакової розрядності. Зображення виглядає монотонно світлим і слабо контрастним. У цьому випадку для скорочення надлишковості цифрового представлення зображення, знаючи середнє значення яскравості, усі значення яскравості пікселів можна представити у виді відхилень від Z_{cp} . Використовувати змінну розрядність для представлення яскравості пікселів не доцільно.

При $h_z < 0,5$ зображення є досить контрастним. У цьому випадку доцільний перехід на змінну розрядність представлення значень яскравості і кількість розрядів для представлення значень яскравості може бути скорочена більш ніж у 2 рази.

З огляду на наявність кореляції між сусідніми елементами в рядку і стовпці матриці зображення, воно може бути представлено у виді матриці різниць між сусідніми елементами (матриці приростів).

При цьому ентропія зображення визначиться як

$$H = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m p_{ij} \log_2 \left(\left| \frac{\Delta z_{ij}}{\delta z} \right| + 1 \right), \quad (6)$$

де різниці Δz_{ij} можуть бути визначені як по рядках ($\Delta z'_{ij}$), так і по стовпцях ($\Delta z''_{ij}$) матриці:

$$\Delta z'_{ij} = z_{i+1,j} - z_{ij}, \quad \Delta z''_{ij} = z_{i,j+1} - z_{ij}.$$

Звичайно, для кодування приростів знадобиться менша кількість розрядів, що також зменшить кількість інформації в зображенні.

З огляду на необхідність сприйняття різниць між відповідними пікселами двох сусідніх кадрів, одержимо матрицю різницевого зображення (матрицю різниць або матрицю приростів) [6]. При цьому ентропія його визначиться як

$$H = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m p_{ij} \log_2 \left(\left| \frac{\Delta z_{ij}^k}{\delta z} \right| + 1 \right), \quad (7)$$

$$\text{де } \Delta z_{ij}^k = \Delta z_{ij}^{k+1} - \Delta z_{ij}^k,$$

k - номер кадру відеопослідовності.

У різницевому зображенні, аналогічно попередньому, також можна виділити корисну інформацію, тобто об'єкт, відсіявши фон, або виділити тільки зміни в об'єкті між кадрами.

Аналогічно попередньому, тут також забезпечується зменшення об'єму інформації в зображенні.

Управління розрядністю представлення відеоінформації.

Грубе представлення інформації може стосуватись не тільки роздільної здатності просторового представлення але й точності представлення яскравості (колірності), тобто розрядності. Зменшення розрядності приводить до відповідного зменшення кількості інформації в зображенні, однак використати в повній мірі це зменшення кількості інформації в більшості випадків дуже складно.

Умовно можна вважати, що кількість інформації, знятої кольоровою відеокамерою, зростає в 3 рази. Однак у системах реального часу в ряді застосувань можливе використання тільки окремих R, G, B - складових чи перейшовши до моделі HSB, використовувати, наприклад, тільки колірну чи яскравісну ознаку, які в більшій мірі несуть корисну інформацію для даної задачі. Тому для підвищення вибірковості доцільно забезпечити можливість зчитування тільки необхідної в даній задачі інформації.

Управління частотою відеозйомки.

Зменшення частоти відеозйомки, тобто збільшення кроку дискретизації по часу Δt , приводить до пропорційного зменшення об'єму інформації у відеопослідовності.

Крім забезпечення можливості управління параметрами зчитування інформації край важливим для систем технічного зору є суміщення процесів уведення зображення з його обробкою у часі, що не дуже складно реалізується з допомогою каналів прямого доступу до пам'яті сучасних процесорів цифрової обробки сигналів. Суміщення процесів дозволяє після закінчення уводу зображення з мінімальною затримкою у часі визначити параметри управління відео сенсором на наступний кадр зображення, тобто значно зменшити затримку інформації в контурі зворотного зв'язку. Вказані можливості варіювання параметрами зчитування відеоінформації та суміщення забезпечують вибірковість та значне зменшення інформації (без втрати корисної інформації) для обробки, тобто підвищення ефективності і оперативності подання зображення.

Наведемо приклади використання цих можливостей в практичних задачах.

В залежності від поставленої перед системою технічного зору задачею можна виділити ряд типових режимів або етапів, які по аналогії пов'язані з рухами очей та особливостями сприйняття відеоінформації зоровим аналізатором людини:

- пошук об'єкта за ознаками;
- розглядання (розпізнавання, порівняння, вимірювання) об'єкта;
- слідування за об'єктом;
- панорамування сцени.

Можливість управління параметрами зчитування інформації з відеосенсора може бути ефективно використана при реалізації стратегії "механізмів уваги":

- для швидкого пошуку об'єкту за декількома ознаками по "грубому" зображенню;
- зчитування виділеного об'єкта з більшою роздільністю для детального розглядання і виділення деяких інформаційних ознак для його розпізнавання, порівняння або вимірювання. Такий підхід дозволяє значно зменшити загальний обсяг обчислень.

В ряді випадків обробка зображення на цьому завершується, в других випадках, впевнившись, що знайдений об'єкт є шуканим, продовжується процедура слідування за ним.

У режимі слідування за об'єктом чи просто при необхідності зчитування тільки цікавлячої частини відеокадру, із зображення вирізується і зчитується тільки відповідна частина відеокадру, що дає скорочення необхідної кількості інформації як співвідношення площ повного кадру і частини кадру. Крім того, у цьому випадку також можливе представлення частини зображення, що зчитується, у виді приростів, як описано вище, із прив'язкою до значення відповідної яскравості (чи колірності) у попередньому кадрі чи в кутовій точці кадру, що зчитується. При спостереженні одночасно за декількома об'єктами в оцінці ентропії враховується сумарна площа виділених прямокутників з об'єктами.

У залежності від абсолютного значення приросту яскравості (колірності) між кадрами, від інтегральної величини змін чи від швидкості переміщення зображення в кадрі, а також від величини експозиції, можлива зміна в процесі відеозйомки частоти кадрів (тобто кроку

дискретизації за часом Δt), а, отже, і ентропії відеопослідовності, без істотної зміни якості системи технічного зору.

При зйомці поворотною відеокамерою (із секторним чи круговим оглядом) чи зйомці відеокамерою, встановленої на транспортному засобі, традиційно зйомка здійснюється з постійною частотою кадрів і з перекриттям зображень у сусідніх кадрах, що забезпечує збереження руху у відеопослідовності. За рахунок перекриття кадрів, величина яких залежить від співвідношення швидкості руху чи повороту камери і частоти зйомки кадрів, а також кута огляду відеокамери, виникає деяка надлишковість у цифровому представленні відеопослідовності. Ця надлишковість може бути усунута шляхом зчитування (чи виділення) тільки нової інформації від кадру до кадру.

Її ентропія в кожному кадрі визначиться по одній з формул [6]

$$H_{z_{ij}} = \sum_{j=1}^m \sum_{i=n_1}^n \log_2 \left(\frac{z_{ij}}{\delta_z} + 1 \right) \quad \text{або} \quad H_{z_{ij}} = \sum_{j=1}^m \sum_{i=1}^{n_i} \log_2 \left(\frac{z_{ij}}{\delta_z} + 1 \right), \quad (8)$$

де $n_i = \frac{X_i}{\delta x}$, X_i – координата поточного зображення, по якій здійснюється підстикування

його до попереднього зображення.

Аналогічно визначається ентропія і для двохкоординатного панорамування.

Якщо швидкість руху чи повороту є постійною і дальність до панорами залишається приблизно тією ж, то координата X_i може бути приблизно визначена розрахунком чи експериментально. Тоді для побудови панорамного зображення необхідно тільки її уточнити. При змінній швидкості руху чи повороту доцільне використання датчиків положення відеокамери, тому що математичні методи пошуку зони стикування відеокадрів вимагають великих обчислювальних витрат.

Іншою проблемою, що виникає при панорамуванні, є забезпечення плавного стикування відеокадрів. У залежності від вимог до якості панорамного зображення використовуються або прості методи фільтрації, або більш складні методи з корекцією геометричних спотворень.

При панорамуванні забезпечується значна компресія зображень, що визначається ступенем перекриття площ кадрів у відеопослідовності.

Панорамування в системах кругового огляду, крім значної компресії зображення, створює передумови для автоматичного визначення змін, що відбуваються між оборотами відеокамери.

Доцільне використання панорамування і для спрощення монтажу довільних відеопослідовностей, як у функції координат, так і часу. Для цього на статичному панорамному зображенні задається довільна траєкторія координат центра рамки, що виділить і сформує задану відеопослідовність.

Таким чином, забезпечення можливості управління параметрами зчитування інформації з відеосенсора та використання різних мір інформації для різних задач і режимів, створює умови інтелектуального сприйняття відеоінформації за рахунок значного підвищення вибірковості та адаптації пристрою під задачі, спрощує обробку та підвищує оперативність і ефективність систем технічного зору.

Список джерел

1. Боюн В.П. Зоровий аналізатор людини як прототип для побудови сімейства проблемно-орієнтованих систем технічного зору. Матеріали Международной научно-технической конференции: «Искусственный интеллект. Интеллектуальные системы. ИИ-2010». 2010. Т.1, -С.21-26.

2. Шелепин Ю.Е., Бондарко В.М., Данилова М.В. Конструкция фовеолы и модель пирамидальной организации зрительной системы. Ж. Сенсорные системы. №1, 1995. -С.87-97.
3. Берт П. Дж. Интеллектуальное восприятие в пирамидальной зрительной машине. ТИИЭР, Т.76, №8, 1988. -С.175-185.
4. Глушков В.М. О кибернетике как науке //Кибернетика, мышление, жизнь. –М.: Мысль, 1964.–С.53-62.
5. Боюн В.П. Динамическая теория информации. Основы и приложения. Издание ИК НАНУ г. Киев. 2001. -256с.
6. Боюн В. П. Інформаційні та вимірjувальні відеопроекторні пристрої та області їх застосування // Наука та інновації. - 2005. - №4. - С.16-20.