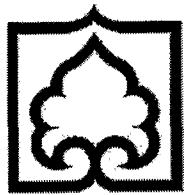


بِسْمِ اللّٰهِ الرَّحْمٰنِ الرَّحِيْمِ

١١.٢٢

۸۷/۱/۱۰ ۸۷/۹
۸۷/۱/۲۴



دانشگاه رجستان
دانشکده علوم - گروه فیزیک

پایان نامه کارشناسی ارشد

عنوان:

آنتروپی تسالیس و نظریه اطلاعات

نگارش:

اکرم گل سرخی

استاد راهنمای:

دکتر امیرحسین درونه

۱۳۸۷ مهر

۱۱۰۶۶

تَقْدِيمٍ بِهِ

هُمْسِر عَزِيزٌ وَ
فَرِنْد دَلِينْدِم

قُدردانی و تَشکر

سپاس خدای را که دیگر بار مرا در مسیر پادگیری دانش قرار داد.

برخود لازم می داشم قدردان فداکاری ها و محبت های بی دریغ پدر و مادرم باشم که بی شک پیشرفت هایم را در تمامی مراحل زندگی مديون آنها هستم. همواره از خداوند متعال پاداشی عظیم برای آنها خواستارم .

از استاد بزرگوارم، جناب آقای دکتر امیرحسین درونه که همواره از نظر علمی و فکری راهنمای و پشتوانه من بودند، تشکر و قدردانی می کنم، که این مسیر بدون راهنمایی های مشفقاته ایشان هرگز طی نمی شد. برای ایشان آرزوی موفقیت های روزافزون دارم .

همچنین از داوران گرامی جناب آقای دکتر محمد محمودی و جناب آقای دکتر سیامک خادمی که قبول رحمت فرموده و پایان نامه مرا مطالعه نمودند، سپاسگزارم .

چکیده

در این مبحث تلاش براین است که یک خط ممتد از نظریه اطلاعات کامل و آنتروپی طرح شده در آن ، به آمار نافزونور و اطلاعات ناکامل تعیین داده شود.

آنتروپی تسالیس به صورت گسترده‌ای برای توصیف سامانه‌هایی با اندازه کوچک و یا سامانه‌هایی که اجزایشان برهمنکش بلندبرد دارند ، به کار می‌رود . برخی سوالات و ویژگیهای نظری مکانیک آماری نافزونور تسالیس مورد بحث قرار گرفته ، مبنای نظری توزیع نمایی تعیین یافته تسالیس و نگرانیهای موجود در بهنجارش قراردادی و توزیع احتمال نظیر آن بحث و بررسی شده است ، راه برون رفت از این نگرانیها و مشکلات نظری با ارایه یک بهنجارش ناکامل که اجازه می‌دهد توزیع تعیین یافته تسالیس به روی قابل قبول استنتاج شود ، نشان داده شده است .

ما با استفاده از اصول نظریه اطلاعات ناکامل شکلی جدید و متقاض از این آنتروپی را پیشنهاد کرده ایم . همچنین اصول ترمودینامیک را با استفاده از این شکل جدید بدست آورده ایم .

فهرست

چکیده	پنج
۱ مکانیک آماری بر پایه نظریه اطلاعات	
۱.۱ ترمودینامیک و مکانیک آماری	۱
۲.۱ بی نظمی - آنتروپی - اطلاعات	۳
۲ آنتروپی و نظریه اطلاعات	
۱.۲ آنتروپی شان	۷
۲.۲ بیشینه کردن آنتروپی	۱۰
۳.۲ کاربرد در مکانیک آماری	۱۳
۴.۲ قانون صفرم ترمودینامیک و نظریه اطلاعات	۱۴
۳ مکانیک آماری نافزونور	
۱.۳ تاریخچه آمار نافزونور	۱۸

۲۰	۲.۳ شرح اول ، دوم و سوم تosalیس
۲۶	۱.۴ بهنجارش ناکامل
۳۰	۲.۴ اصول سامانه های نافزونور
۳۴	۳.۴ تعمیم نافزونور آمار بولتزمن - گیس
۳۶	۴.۴تابع توزیع تعمیم یافته
۳۹	۵.۴ نافزونوری آنتروپی
۴۲	۶.۴ روابط ترمودینامیکی
۴۸	۷.۴ شکلی جدید برای آنتروپی تosalیس
۵۰	۸.۴ نافزونوری آنتروپی
۵۱	۹.۴ روابط ترمودینامیکی
۵۴	۱۰.۴ مکانیک آماری سامانه های نافزونور برای زیرسامانه هایی با φ های متفاوت
۵۸	۱۱.۴ تعیین کردن φ سامانه مرکب
۶۰	مراجع

فصل اول

مکانیک آماری بر پایه نظریه اطلاعات

۱.۱ ترمودینامیک و مکانیک آماری

مطالعه هر موضوعی در فیزیک با جدا کردن ناحیه محدودی از فضا یا قسمت محدودی از ماده از محیط آن آغاز می شود . قسمت برگزیده که مورد توجه قرار می گیرد، سامانه، و هرچه که در خارج آن قرار دارد و در نحوه رفتار آن نقش مستقیم دارد، محیط خوانده می شود . وقتی سامانه انتخاب شد، قدم بعدی توصیف آن بر حسب کمیت هایی است که به رفتار سامانه یا بر همکنشهای آن با محیط ، یا هردو مربوط است . به طور کلی برای توصیف سامانه ها دو دیدگاه وجود دارد که پذیرفتی است : دیدگاه ماکروسکوپیک^۱ و دیدگاه میکروسکوپیک^۲ [۱]. گرچه ممکن است این طور به نظر رسد که این دو دیدگاه بسیار متفاوت و با یکدیگر ناسازگارند، لیکن رابطه ای بین آنها وجود دارد و وقتی هر دو دیدگاه در مورد یک سامانه به کار روند، باید نتیجه یکسانی بدست دهند . رابطه بین این دو دیدگاه در این واقعیت نهفته است که ویژگیهای محدودی که مستقیماً

macroscopic^۱
microscopic^۲

قابل اندازه گیری هستند و مشخص کردن آنها همان توصیف ماکروسکوپیکی سامانه است، در واقع میانگین های زمانی تعداد زیادی از مشخصه های میکروسکوپیکی در یک مدت زمان هستند . مثلاً کمیت ماکروسکوپیکی فشار عبارت است از میانگین آهنگ تغییرات اندازه حرکت ناشی از تمام برخوردهای ملکولی در واحد مساحت . علم ترمودینامیک با مطالعه تجربی رفتار ماکروسکوپیک سامانه های فیزیکی رشد کرد . اندازه گیری کمیت های ماکروسکوپیک یکی از کارهایی است که در ترمودینامیک صورت می گیرد یعنی ما به اندازه گیری کمیت های مانند حجم، دما، فشار و ... می پردازیم . در مکانیک کلاسیک بر عکس ترمودینامیک به اندازه گیری کمیت های میکروحالت ها با هم تشکیل یک ماکروحالت می دهند ما به دنبال رابطه ای بین کمیت های میکروسکوپیک مکانیک کلاسیک و کمیت های ماکروسکوپیک ترمودینامیک هستیم . بدین ترتیب بود که مکانیک آماری^۲ پل واسطی بین مکانیک کلاسیک و ترمودینامیک شد .

روش های مکانیک آماری برای نخستین بار در نیمه دوم قرن گذشته، بیشتر توسط بولتزمن در آلمان و گیبس در ایالات متحده تدوین یافت . با ابداع نظریه کوانتمی در سال های نخستین قرن حاضر بوز، انیشتین، فرمی و دیراک ایده های اویله بولتزمن را اصلاحاتی کردند و موفق شدند برخی از نارسایهای آمار بولتزمن را از بین ببرند . روش آماری رابطه بسیار نزدیکی با ترمودینامیک و نظریه جنبشی دارد . برای سامانه هایی از ذرات که در آنها بتوان انرژی ذرات را تعیین کرد، با روش های آماری می توان معادله حالت یک جسم و معادله انرژی آن را بدست آورد [۲].

مکانیک آماری برخلاف نظریه جنبشی به جزئیاتی نظیر برخورد ملکول ها با یکدیگر یا با یک سطح نمی پردازد، بلکه در عوض از این واقعیت استفاده می کند که تعداد ملکول ها بسیار زیاد است و ویژگیهای میانگین تعداد زیادی ملکول را می توان حتی در غیاب هر گونه اطلاعی درباره ملکول ها محاسبه کرد . بدین ترتیب یک آمارگر می تواند مثلاً بدون درنظر گرفتن وضع سلامتی تک تک افراد، با دقت زیادی میانگین طول عمر کسانی که در یک سال خاص در یک کشور به دنیا آمده اند را برای یک شرکت بیمه پیش بینی کند [۳] . بولتزمن

(۱۸۴۴-۱۹۰۶) اولین کسی بود که در تبیین آنتروپی^۴ از دیدگاه میکروسکوپیکی موفق شد . وی به خوبی به نظریه جنبشی گازها آگاهی داشت . او این نظریه را بسط داد و روش بسیار مستدلی را برای بررسی خواص ترمودینامیک سامانه میکنند از تعداد زیادی ملکول های مشابه، ارائه کرد . وی در واقع بنیان گذار موضوعی بود که امروزه به مکانیک آماری مرسوم است . به عبارت دیگر فرض براین است که هر یک از اتم ها از قوانین ترمودینامیک این مجموعه از ذرات هستند، نتیجه گرفت[۴]. مثلاً دما که کمیتی ماکروسکوپیک است به عنوان معیاری متوسط از انرژی جنبشی تمام ذرات سامانه تعبیر می شود . آنتروپی ترمودینامیک نیز با استفاده از مکانیک آماری به صورت $S = k \ln \Omega$ می باشد که Ω تعداد کل میکرو حالت های سامانه می باشد نظر است این معادله ارتباط بین ترمودینامیک آماری و مکانیک کلاسیک را برقرار می کند . مقدار عددی ضریب تناسب را به گونه ای انتخاب می کنند که مقادیر کلاسیک و آماری آنتروپی با هم توافق داشته باشند . سایر کمیت های ماکروسکوپیک مانند دما T و فشار P سامانه به صورت زیر به کمیت آماری Ω مربوط می شوند :

$$\frac{1}{kT} = \frac{\partial \ln \Omega}{\partial E}$$

$$P = \frac{1}{\beta} \frac{\partial \ln \Omega}{\partial V}$$

در روابط بالا V حجم و E انرژی درونی سامانه و $\frac{1}{kT} = \beta$ که در آن k ثابت بولتزمان می باشد .

۲.۱ بی نظمی – آنتروپی – اطلاعات

هر گاه در سامانه ای کار یا انرژی جنبشی به علت وجود اصطکاک، مقاومت الکتریکی، چسبندگی و... تلف شود حرکات نامنظم ملکول ها افزایش می یابد . هر گاه مواد مختلفی با یکدیگر مخلوط یا در هم حل یا در داخل یکدیگر پخش شوند مکان های ملکول ها در فضای ترتیب نامنظم تری اختیار می کنند . صخره ها خرد می شوند، چوب می پوسد، چرم متلاشی می شود، رنگ پوسته پوسته می زند، آهن زنگ می زند، فلزات خرد

entropy ^۴

می شوند و مردم پیر می شوند . تمام این فرآیندها شامل گذار از یک نوع نظم به بی نظمی بیشتر است . به عبارتی این گذار بین گونه بیان می شود که می گویند آنتروپی جهان افزایش می یابد . بی نظمی ملکول ها و آنتروپی به موازات هم تغییر می کنند و اگر بی نظمی را با تعداد راههای متفاوتی که از آنها می توان به یک حالت ماکروسکوپیک خاص رسید اندازه بگیریم می توان کمیت Ω را میزانی از بی نظمی در نظر گرفت . در حقیقت Ω تعداد راههای رسیدن به یک حالت ماکروسکوپیک خاص است . پس معادله $S = k \ln \Omega$ رابطه ساده بین آنتروپی و بی نظمی است . می توان تعداد راههای ممکن برای رسیدن به یک حالت ماکروسکوپیک خاص را به گونه ای دیگر نیز تعبیر کرد . فرض کنید از شما بخواهند که اسم کوچک شخصی را حدس بزنید . راههای انتخاب اسامی مردان وزنان به طور گیج کننده ای زیاد است . اگر هیچ نشان یا رهنمایی وجود نداشته باشد تعداد راههایی که می شود اسم را حدس زد خیلی زیاد است و اطلاعات در دسترس کم . حال فرض کنید که به ما گفته می شود شخص مورد نظر یک مرد است . فوراً راههای انتخاب اسامی کاهش می یابد در حالیکه اطلاعات افزایش یافته است . اگر به ما گفته شود که اسم این مرد با (ه) شروع می شود اطلاعات باز هم افزایش یافته و تعداد راههای انتخاب کاهش خیلی زیادی یافته به عبارتی هرچه تعداد راههای رسیدن به یک حالت خاص کمتر باشد اطلاعات در دسترس بیشتر است . پس هرچه بی نظمی ملکولی در سامانه ای کاهش یابد ، اطلاعات ما از سامانه موردنظر افزایش یافته و آنتروپی کاهش می یابد و بالعکس .

اولین بار شانن رابطه ای را معرفی کرد که نقطه شروع تمامی مسایل مکانیک آماری شد . رابطه $S = -k \sum_{i=1}^{\Omega} p_i \ln(p_i)$ به آنتروپی شانن مشهور است .

برای تصدیق صحبت هایی که در این بخش شد به مثال زیر توجه کنید :

در ریختن یک تاس مجموعه میکرو حالت ها را می توان به صورت زیر نمایش داد :

$$\{x_i\} = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$

اکنون فرض کنید در یک بازی ناجوانمردانه تاس را طوری طراحی کنیم که به دلیل نامتقارن بودن تاس امکان آمدن برخی از وجهه آن بیشتر است . بر اساس طراحی تاس مجموعه احتمال رخدادهای بالا می تواند به یکی از

صورتهای زیر باشد :

$$p^{(1)} = \{1, 0, 0, 0, 0, 0\}$$

$$p^{(2)} = \left\{ \frac{1}{3}, \frac{2}{3}, 0, 0, 0, 0 \right\}$$

$$p^{(2)} = \left\{ \frac{1}{3}, \frac{1}{2}, \frac{1}{6}, 0, 0, 0 \right\}$$

در مجموعه احتمال $p^{(1)}$ با قطعیت کامل می توان گفت چه رخدادی اتفاق می افتد هر چه احتمال رخدادهای دیگر افزایش یابد تعیین حالت تاس رفته دشوارتر می شود به عبارت دیگر عدم قطعیت در تعیین حالت تاس افزایش می یابد . با هر یک از مجموعه های احتمال عدم قطعیتی متناظر است که میزان آگاهی ما را از پیش بینی رخدادهای آینده نشان می دهد .

حال فرض کنید در یک بازی جوانمردانه تاس را طوری طراحی کنیم که احتمال روی دادن تمامی وجهه آن برابر باشد . مجموعه احتمال متناظر با این حالت را می توان به صورت زیر نمایش داد :

$$p = \left\{ \frac{1}{6}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6} \right\}$$

در این وضعیت عدم قطعیت در تعیین حالت تاس به بیشترین مقدار خود رسیده است . با توجه به مجموعه احتمال رخدادهای فوق و با کمک از آنتروپی شانن می توان آنتروپی هر یک از حالت های فوق را محاسبه کرد . نتایج محاسبات در زیر آورده شده است :

$$S^{(1)} = 0$$

$$S^{(2)} = 0.63$$

$$S^{(3)} = 1.01$$

$$S = 1.8$$

با توجه به مقادیر بالا به این واقعیت مهم می‌رسیم که با افزایش اطلاعات آنتروپی کاهش می‌یابد.

فصل دوم

آنتروپی و نظریه اطلاعات

۱.۲ آنتروپی شانن

همواره بررسی و مطالعه سامانه‌ای از ذرات با بررسی متغیرهای تصادفی متناظر با آن مرتبط است. مثلاً در یک سامانه گازی سرعت یک ذره متغیری تصادفی است. تعیین وضعیت دقیق چنین سامانه‌هایی عملاً غیرممکن است اما می‌توان با توجه به شرایط و قیود حاکم بر این سامانه‌ها حالت‌های محتمل آن را بدست آورد. در این صورت می‌گوییم آگاهی ما از این سامانه کامل نیست و ما نسبت به تعیین وضعیت دقیق سامانه دچار جهل نسبی هستیم. در اینجا از جهل خود نسبت به تعیین وضعیت دقیق سامانه به عنوان عدم قطعیت یاد می‌کنیم.

سامانه‌ای را در نظر بگیرید که دارای میکروحالات‌های $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ است و هر میکروحالت دارای احتمال وقوعی است که مجموعه این احتمال‌ها را با $\{p_1, p_2, \dots, p_n\}$ نشان می‌دهیم. چنین مجموعه‌ای از میکروحالتها و احتمال‌های وابسته به آن را یک آنسامبل^۱ می‌گوییم.

با توجه به مثالی که در فصل قبل بررسی شد تعریف کمیتی که معیاری از جهل ما نسبت به تعیین

ensemble ۱

رخدادهای تصادفی را نشان دهد ضروری به نظر می‌رسد؛ (از این به بعد به جای Ω از n استفاده می‌کنیم) تابع $H(p_1, p_2, \dots, p_n)$ را به عنوان تابعی که میزان عدم قطعیت توزیع احتمال $\{p_1, p_2, \dots, p_n\}$ را نمایش می‌دهد تعریف می‌کنیم این تابع باید دارای خصوصیات زیر باشد [۶] :

۱. تابع $H = H(p_1, p_2, \dots, p_n)$ باید تابعی پیوسته و مشتق پذیر از توزیع احتمال $\{p_1, p_2, \dots, p_n\}$ باشد.
 - به دلیل آنکه کمیت‌های ترمودینامیکی ماکروسکوپیک سامانه پیوسته هستند اگر در نقطه‌ای ناپیوستگی وجود داشته باشد مشتق در آن نقطه نامحدود می‌باشد و ما می‌خواهیم که کمیت‌های ترمودینامیکی فیزیکی باشند.
 ۲. اگر همه‌ی p_i ‌ها برابر باشند آنگاه کمیت $I(n) = H(1/n, 1/n, \dots, 1/n)$ کمیتی یکنوا و صعودی از n می‌باشد. n . تعداد میکروحالات‌ها است.
 ۳. اگر مجموعه توزیع احتمال‌ها را به گونه‌ای دسته‌بندی کنیم که $\omega_1 = p_1 + p_2 + \dots + p_k$
- و ... آنگاه برای تابع $H(p_1, p_2, \dots, p_n)$ باید داشته باشیم :

$$H(p_1, p_2, \dots, p_n) = H(\omega_1, \omega_2, \dots) + \omega_1 H\left(\frac{p_1}{\omega_1}, \frac{p_2}{\omega_1}, \dots, \frac{p_k}{\omega_1}\right) + \omega_2 H\left(\frac{p_{k+1}}{\omega_2}, \frac{p_{k+2}}{\omega_2}, \dots, \frac{p_{k+m}}{\omega_2}\right) + \dots \quad (2.1)$$

که $H(\omega_1, \omega_2, \dots)$ عدم قطعیت در پیش‌بینی دسته‌ای از رخدادها است و $H\left(\frac{p_i}{\omega_k}, \frac{p_{i+1}}{\omega_k}, \dots\right)$ عدم قطعیت در تعیین رخداد حالت‌های وابسته به یک دسته است. اگر مجموعه‌ی میکروحالات‌ها را به L دسته تقسیم بندی کنیم طوری که دسته اول دارای n_1 میکروحالات و دسته دوم دارای n_2 میکروحالات و ... و دسته ام دارای n_L میکروحالات باشد خواهیم داشت :

$$n_1 + n_2 + \dots + n_L = n$$

یا

$$\sum_{j=1}^L n_j = n$$

probability distribution ^۴

ابتدا حالتی را در نظر می گیریم که L دسته با احتمالهای نابرابر داریم بنابراین مجموعه L دسته به صورت زیر است :

$$\{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_L\}$$

اکنون حالتی را در نظر می گیریم که L دسته با احتمالهای برابر داریم بنابراین خواهیم داشت :

$$H(p_1, p_2, \dots, p_n) = H(\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_L) + \sum_{j=1}^L \omega_j H\left(\frac{1}{\omega_j}, \dots, \frac{1}{\omega_j}\right) \quad (2.2)$$

با استفاده از شرط دوم می توان نوشت :

$$I(n) = H(\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_L) + \sum_{j=1}^L \omega_j I(n_j)$$

$$I\left(\sum_{j=1}^L n_j\right) = H(\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_L) + \sum_{j=1}^L \omega_j I(n_j) \quad (2.3)$$

در حالت خاص : وقتی که n_j ها برابر باشند (یعنی L دسته n تایی داریم) :

$$I(Ln) = I(L) + I(n) \quad (2.4)$$

با توجه به رابطه بالا رابطه ای که برای $I(n)$ پیشنهاد می کنیم :

$$I(n) = k \ln n$$

با جایگذاری این رابطه در رابطه (۲.۳) می توان نوشت :

$$k \ln n = H(\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_L) + \sum_{j=1}^L \omega_j k \ln n_j$$

$$H(\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_L) = k \ln n - \sum_{j=1}^L \omega_j k \ln n_j$$

$$= - \sum_{j=1}^L \omega_j k \ln\left(\frac{1}{n}\right) - \sum_{j=1}^L \omega_j k \ln n_j$$

$$= -k \sum_{j=1}^L \omega_j \ln\left(\frac{n_j}{n}\right)$$

$$= -k \sum_{j=1}^L \omega_j \ln(\omega_j)$$

اگر به جای ω_j از p_i استفاده کنیم می توانیم رابطه بالا را به صورت زیر بنویسیم :

$$H(p_1, p_2, \dots, p_n) = -k \sum_{i=1}^L p_i \ln(p_i) \quad (2.5)$$

رابطه بالا را آنتروپی شانن^۳ می نامند[۵] . جینز^۴ نشان داد که تمام مکانیک آماری را می توان از این آنتروپی نتیجه گرفت[۶] . از آنجا که این عبارت دقیقا همان عبارتی است که برای آنتروپی در مکانیک آماری به کار می رود آن را آنتروپی توزیع احتمال p_i می نامیم از این رو ما اصطلاح آنتروپی و عدم قطعیت را مترادف در نظر خواهیم گرفت .

۲.۲ بیشینه کردن آنتروپی

با توجه به رابطه آنتروپی

$$S = - \sum_{i=1}^n p_i \ln p_i$$

و قیود زیر :

$$\sum_{i=1}^n p_i = 1 \quad (2.6)$$

۹

$$\langle f(x) \rangle = \sum_{i=1}^n p_i f(x_i) \quad (2.7)$$

Shanon^۵
Jaynes^۶

رابطه احتمال را بدست می آوریم بدین ترتیب که ابتدا متغیر R رابه صورت زیر تعریف می کنیم :

$$R = S + \lambda \left(\sum_{i=1}^n p_i - 1 \right) + \mu (\langle f(x) \rangle - \sum_{i=1}^n p_i f(x_i))$$

با استفاده از حساب وردش :

$$\frac{\delta R}{\delta p_l} = 0$$

$$-\sum_{i=1}^n \left\{ \frac{\delta p_i}{\delta p_l} \ln p_i + p_i \frac{\frac{\delta p_i}{\delta p_l}}{p_i} - \lambda \frac{\delta p_i}{\delta p_l} + \mu f(x_i) \frac{\delta p_i}{\delta p_l} \right\} = 0$$

$$-\sum_{i=1}^n \delta_{il} \{ \ln p_i + 1 - \lambda + \mu f(x_i) \} = 0$$

$$\{ \ln p_l + 1 - \lambda + \mu f(x_i) \} = 0$$

در نتیجه رابطه احتمال به صورت زیر خواهد بود :

$$p_i = e^{-1+\lambda-\mu f(x_i)} \quad (2.8)$$

اگر $Z(\mu)$ رابه این صورت تعریف کنیم :

$$Z(\mu) = \sum_{i=1}^n e^{-\mu f(x_i)}$$

خواهیم داشت :

$$\ln Z(\mu) = \lambda'$$

پس توزیع احتمال به صورت زیر خواهد بود :

$$p_i = \frac{e^{-\mu f(x_i)}}{Z(\mu)} \quad (2.9)$$

برای قید دوم خواهیم داشت :

$$\langle f(x) \rangle = \sum_{i=1}^n p_i f(x_i)$$

$$= \sum_{i=1}^n \frac{1}{Z(\mu)} e^{-\mu f(x_i)} f(x_i)$$

$$= \frac{1}{Z(\mu)} \frac{-\partial}{\partial \mu} \sum_{i=1}^n e^{-\mu f(x_i)}$$

$$= -\frac{\partial}{\partial \mu} \ln Z(\mu) \quad (2.10)$$

درنهایت برای آنتروپی بدهست می آوریم :

$$S = - \sum_{i=1}^n p_i \ln p_i$$

$$= - \sum_{i=1}^n \frac{1}{Z(\mu)} e^{-\mu f(x_i)} \ln \frac{1}{Z(\mu)} e^{-\mu f(x_i)}$$

$$= - \sum_{i=1}^n p_i \ln \frac{1}{Z(\mu)} - \sum_{i=1}^n p_i [-\mu f(x_i)]$$

$$= \ln Z(\mu) + \mu \langle f(x_i) \rangle \quad (2.11)$$

پس کمیت μ را می توان چنین تعریف کرد :

$$\mu = \frac{\partial S}{\partial \langle f(x_i) \rangle} \quad (2.12)$$

۳.۲ کاربرد در مکانیک آماری

بر پایه نظریه اطلاعات^۵ برای تعیین توزیع احتمال قیدهای مرتبط با مشاهده پذیرها را هنگام بیشینه کردن^۶ آنتروپی به آن می افزاییم و با استفاده از ضرایب لاغرانژ^۷ توزیع احتمال را تعیین می کنیم . در این بخش با سه نوع آنسامبل میکرو کانونیک^۸ ، کانونیک^۹ و گراند کانونیک^{۱۰} آشنا می شویم [۷ و ۸ و ۹] . تفاوت این آنسامبل ها به خواص جداره هایی مربوط می شود که سامانه ها را از هم جدا می کند . مثلاً یکی از تفاوت های آنسامبل کانونیک با آنسامبل میکرو کانونیک در این است که در آنسامبل کانونیک انرژی از جداره ها مبادله می شود ولی در آنسامبل میکرو کانونیک چنین مبادله ای وجود ندارد . همچنین تفاوت اساسی آنسامبل کانونیک با آنسامبل گراند کانونیک در این است که در آنسامبل گراند کانونیک ذرات از جداره ها می توانند عبور کنند ولی در آنسامبل کانونیک چنین مبادله ای جایز نیست .

در آنسامبل میکرو کانونیک :

$$\langle E \rangle = E_i = \text{const} \quad \sum_{i=1}^n p_i = 1$$

با بیشینه کردن آنتروپی تابع توزیع احتمال زیر بدست می آید :

$$p_i = e^{-\lambda}$$

که در آن $\lambda = \ln(n)$ می باشد.

در آنسامبل کانونیک :

$$\langle E \rangle = \sum_{i=1}^n E_i = \text{const} \quad \sum_{i=1}^n p_i = 1$$

information theory	^۵
maximization	^۶
Lagrange multiplier	^۷
micro canonical	^۸
canonical	^۹
grand canonical	^{۱۰}